



UNIVERSIDAD DE CÓRDOBA

# Máster Científico en Desarrollo Rural Territorial

**TRABAJO FIN DE MÁSTER  
DE INVESTIGACIÓN (MSc)  
TESIS / THESIS DE MASTER**

## DINÁMICAS DEMOGRÁFICAS *INTRA* RURALES Y DESARROLLO RURAL TERRITORIAL

Un análisis de la conformación de Distritos Rurales en  
Andalucía, mediante un modelo hedónico poblacional

Luna ALEMÁN BENÍTEZ  
Directores: Dr. Eduardo RAMOS REAL  
MSc. Dolores GARRIDO GARCÍA

Córdoba,  
Noviembre 2013



**Master Científico en  
Desarrollo Rural Territorial**

Curso Académico 2012-2013

Trabajo fin de Master de Investigación (MSc)

Tesis/Thesis de Master

**DINÁMICAS DEMOGRÁFICAS *INTRA* RURALES Y  
DESARROLLO RURAL TERRITORIAL.**

Un análisis de la conformación de Distritos Rurales en Andalucía,  
mediante un modelo hedónico poblacional

Autora: Luna ALEMÁN BENÍTEZ  
Directores: Dr. Eduardo RAMOS REAL  
MSc. M<sup>a</sup> Dolores GARRIDO GARCÍA

Córdoba,  
Noviembre de 2013



ÍNDICES:

- Índice General:

<b>CAPÍTULO I: INTRODUCCION .....</b>	<b>7</b>
<b>CAPÍTULO II: MARCO CONCEPTUAL.....</b>	<b>13</b>
<b>II.1 TEORÍAS NEOCLÁSICAS.....</b>	<b>14</b>
<b>II.2 MODELOS GRAVITACIONALES.....</b>	<b>15</b>
<b>II.3 MODELOS DE EQUILIBRIO.....</b>	<b>16</b>
<b>II.4 LA NUEVA ECONOMÍA DE LAS MIGRACIONES. ....</b>	<b>16</b>
<b>II.5 MODELO HEDÓNICO POBLACIONAL (MHP).....</b>	<b>17</b>
<b>CAPÍTULO III: MARCO METODOLOGICO.....</b>	<b>19</b>
<b>III.1 MODELOS HEDÓNICOS.....</b>	<b>20</b>
<b>III.2 METODOLOGÍA DE LOS PROSISTEMAS LOCALES (PSL).23</b>	
<b>CAPÍTULO IV: METODOLOGIA.....</b>	<b>25</b>
<b>IV.1 RECOGIDA, DEPURACIÓN Y SISTEMATIZACIÓN DE LA     INFORMACIÓN TERRITORIAL A ESCALA MUNICIPAL     (ORGANIZADA POR PROVINCIA Y GDR).....</b>	<b>27</b>
<b>IV.2 IDENTIFICACIÓN DE MUNICIPIOS “CONCENTRADORES”....</b>	<b>28</b>
<b>IV.3 CARACTERIZACIÓN DE LAS DINÁMICAS <i>INTRA</i> RURALES.29</b>	
<b>IV.4 ANÁLISIS DE LAS CAUSAS DE LAS DINÁMICAS     POBLACIONALES.....</b>	<b>32</b>
<b>CAPÍTULO V: ANALISIS DE RESULTADOS .....</b>	<b>35</b>
<b>V.1 IDENTIFICACIÓN DE MUNICIPIOS “CONCENTRADORES”. ...</b>	<b>36</b>
<b>V.2 CARACTERIZACIÓN DE LAS DINÁMICAS <i>INTRA</i> RURALES. 39</b>	
<b>V.3 ANÁLISIS DE LAS CAUSAS DE LAS DINÁMICAS     POBLACIONALES.....</b>	<b>45</b>
<b>CAPÍTULO VI: CONCLUSIONES.....</b>	<b>53</b>

<b>BIBLIOGRAFÍA.....</b>	<b>57</b>
<b>ANEXOS .....</b>	<b>61</b>
<b>Anexo 1 Identificación de los GDR. ....</b>	<b>62</b>
<b>Anexo 2 Valor del PSL municipal.....</b>	<b>63</b>
<b>Anexo 3 Tabla de datos VRi (serie histórica 2001-2012). ....</b>	<b>69</b>
<b>Anexo 4 Provincias y Municipios de Andalucía. Códigos INE.....</b>	<b>85</b>
<b>Anexo 5 Salidas del paquete econométrico Gretl, con las estimaciones de los 52 modelos territoriales.....</b>	<b>92</b>

- **Índice de Tablas:**

Tabla IV.1 Fases principales de la metodología.

Tabla IV.2 Modelo de matriz de Variaciones Residenciales.

Tabla V.1 GDR de Andalucía según provincias.

Tabla V.2 Municipios concentradores de trabajadores y población.

Tabla V.3 Dinámicas poblacionales por GDR.

Tabla V.4 Resumen de hipótesis clásicas.

Tabla V.5 Factores que influyen en la población (p-value t-Student).

- **Índice de Ilustraciones:**

Ilustración V.1 GDR de Andalucía.

Ilustración V.2 Distribución de casos según tipo de dinámica poblacional.

Ilustración V.3 GDR de Andalucía según tipo de dinámica poblacional.

Ilustración V.4 Presencia del MCP en los casos en los que existe un núcleo definido.

Ilustración V.5 Presencia o no del MCP en los GDR con núcleos definidos.

Ilustración V.6 Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Andalucía.

Ilustración V.7 Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Andalucía Occidental y Andalucía Oriental

Ilustración V.8 Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Provincias, Andalucía.

# CAPÍTULO I:

---

## INTRODUCCIÓN

## I. INTRODUCCIÓN:

El actual contexto de globalización genera un nuevo escenario de cambios que se desencadenan a ritmos acelerados, aumentando las diferencias de las posiciones extremas en términos de desarrollo: competitividad (concentración y acumulación de riqueza y recursos) y pobreza (agravamiento de los procesos de exclusión y marginalidad) (Ramos y Garrido (Coords.) (2011)). El tiempo de “crisis civilizatoria” que vivimos, fruto de la evidente invalidez de las diferentes teorías ortodoxas del desarrollo, está generando consecuencias palpables sobre la población en lo económico, social, y cultural, sobre el medio ambiente y el desarrollo territorial, y sobre la seguridad y soberanía alimentarias (Cuéllar et al, 2013). El fracaso de las políticas públicas basadas en las teorías ortodoxas (Ramos y Garrido (Coords.) (2011)) no sólo implica que el debate sobre cómo entender y promover el desarrollo siga abierto, sino que esto se convierte en una necesidad perentoria.

Si a lo anterior se añade que durante décadas la pobreza se ha concentrado en el medio rural<sup>1</sup> (Echeverría, 2000), y que los mencionados modelos no sólo no han logrado atajar esta pobreza sino que no deja de aumentar; y si se considera que estos espacios albergan la práctica totalidad de la diversidad biológica y paisajística y es origen y depositaria de la base cultural en países como el nuestro (MAGRAMA<sup>2</sup>). De esta forma, resulta lógico el surgimiento de un nuevo enfoque del desarrollo, especialmente orientado a estas áreas y que trate de resolver algunos de los problemas que las teorías y las políticas aplicadas hasta la fecha no han logrado erradicar (Pecqueur, 2005). Precisamente, esto es lo que pretende el Enfoque Territorial del Desarrollo Rural, aunque se encuentre aún en construcción y a la búsqueda de un consenso conceptual, metodológico e instrumental sobre sus presupuestos y modos de aplicación (Ramos y Garrido (Coords.) (2011)).

Algunos de los aspectos esenciales del dicho enfoque, que comparten también el programa LEADER<sup>3</sup> y el reciente borrador de Reglamento del FEADER para el próximo marco de actuación de la UE son (Observatorio Europeo LEADER, 1999):

---

<sup>1</sup> Aunque el texto de Echeverría se centra en América Latina, la Comisión Europea y la FAO manifiestan que la pobreza también castiga a las áreas rurales de los países de la Unión Europea. Para 2011 se estimaban más de 80 millones de personas en riesgo de pobreza, de los cuales una tercera parte residían en áreas rurales (Comisión Europea, 2008b, 2011; FAO, [www.fao.org/documents](http://www.fao.org/documents)).

<sup>2</sup> [www.magrama.gob.es](http://www.magrama.gob.es)

<sup>3</sup> La iniciativa Comunitaria LEADER, surge para aplicar las nuevas ideas sobre desarrollo rural introducidas en el document de 1988 de la Comision Europea.

- La emergencia del enfoque territorial requiere establecer la acepción del concepto de Territorio, Pecqueur (2001) lo define como “*un espacio construido socialmente*”.
- El Capital Territorial (donde se incluye el capital social) tiene un papel primordial al formular y ejecutar proyectos.
- Algunas teorías convergentes o concomitantes con el enfoque territorial son el Capital Social, Acción colectiva y Desarrollo local (Ramos y Garrido (Coords.) (2011).

Queda en evidencia el papel relevante que el enfoque territorial le otorga a la población local, como actores del territorio responsables de la toma de decisiones, así como “*el cerebro que diseña*” y parte del motor que logra sostener las iniciativas (Boisier, 1997).

En este sentido, la caracterización de la población local es de suma importancia y es en este punto donde se enmarca este Trabajo de Fin de Master de investigación (TFM) del Master en Desarrollo Rural Territorial. Como se verá, las migraciones representan un fenómeno que ha provocado y sigue provocando importantes repercusiones para el mundo rural, en los que la alteración de la “estructura” demográfica es una de sus consecuencias más evidentes (Ceña, 1992; Collantes et al, 2010). El estudio de las dinámicas demográficas *intra* rurales de una región permitirá una mejor caracterización de su población.

Diferentes teorías sobre movimientos poblacionales en las sociedades contemporáneas proponen diferentes explicaciones de los flujos entre los municipios rurales y las ciudades industrializadas (Brown, 1991; Gedik, 2005; Docampo y Otero, 2012; Lewis y Maund, 1976; Wardwell, 1977; Vries, 1995).

Por su parte, Docampo y Otero (2012) sintetizan una parte de estas ideas en su modelo de Transición Territorial, basada en fases o estadios. La secuencia que proponen comienza con una fase inicial de relativa estabilidad, en la que la población se encontraba localizada en las áreas rurales, y que progresivamente va conformando un sistema urbano, compuesto de ciudades portuarias y capitales, que fijaban población como consecuencia de la atracción ejercida por los mercados y las mejores oportunidades laborales. La segunda fase tendría lugar con el inicio de la Revolución Industrial, proceso que da lugar al “éxodo” rural (Otterstorm, 2003). Este crecimiento centrípeto es acompañado de flujos centrífugos de sub-urbanización, conformándose

las periferias urbanas en una tercera fase. El fin del ciclo conduce a un territorio que ha cambiado su fisionomía, pero que se encuentra nuevamente en equilibrio.

Aunque las migraciones han sido estudiadas desde numerosos campos, con diferentes enfoques, y con diversos límites temporales y fronterizos, aún quedan muchas dinámicas que no han sido suficientemente analizadas. Es el caso de las dinámicas poblacionales *intra*-rurales en la época post-industrial.

En este sentido, recientemente se han detectado indicios de la existencia de nuevas dinámicas migratorias en el sur de Europa, que apuntan hacia una ruptura del modelo tradicional unidireccional de urbanización y des-ruralización.

Uno de los trabajos pioneros del análisis de estos procesos en España es el de Castillo y García (2011); se trata de un estudio sobre las dinámicas territoriales que están teniendo lugar en Castilla la Mancha a nivel sub-regional en el interior de los territorios rurales (moviminetos *intra* rurales). Los autores, no sólo han constatado la consolidación de movimientos poblacionales rural-rural para esta Comunidad Autónoma (proceso que se acelera en la última década), sino que las evidencias revelan que estas dinámicas responden a un patrón de comportamiento centro-periferia, en el que el centro es un municipio que concentra población y factor trabajo, recursos que son absorbidos de la periferia conformada por los municipios más pequeños.

Este tipo de dinámica puede estar dando origen a la formación o consolidación de Distritos Rurales, término utilizado como una adaptación para las zonas rurales del concepto de distrito industrial *marshalliano*. Este nuevo término, “*constituye una sedimentación de un proceso de reorganización demográfica y cambio sectorial y de la configuración productiva*” (Castillo y García, 2011). Estos autores han desarrollado una metodología novedosa que permite aproximarse al análisis de las causas de estas migraciones. Entre sus conclusiones afirman que la génesis de estos sistema centro-periferia *intra*-rurales responde a la presencia de economías de escala sociales, (dotación de infraestructuras y servicios básicos) que provoca la conformación de aglomeraciones por *causalidad acumulativa* (Krugman, 1991).

Así pues, el conocimiento de estas dinámicas y de su causalidad no sólo ayuda a comprender mejor las dinámicas actuales de las áreas rurales en lo relativo a las decisiones sobre la residencia de su población sino que pueden ser de gran utilidad en el diseño de futuras políticas públicas de desarrollo rural y ordenación del territorio.

Con el presente TFM, se pretende dar continuidad al estudio realizado en Castilla-La Mancha, participando –tal como sugieren los autores- en la comprobación de si sus conclusiones pudieran extenderse a otras zonas rurales de España. El caso de estudio es la Comunidad Autónoma de Andalucía, que concentra el 25% del total

de la población rural española (MAGRAMA<sup>4</sup>); la relevancia de este dato justifica suficientemente la pertinencia de aplicar este análisis a esta región.

Consecuentemente, el Objetivo Principal de este TFM consiste en identificar y caracterizar las dinámicas poblacionales *intra* rurales de Andalucía, en base al análisis de las principales causas que las motivan.

Los Objetivos Complementarios o intermedios son los siguientes:

- Realizar una aproximación conceptual a los procesos que provocan los movimientos poblacionales en áreas rurales.
- Recoger, depurar y sistematizar la información secundaria, del INE y otras fuentes, necesaria para el análisis de las dinámicas *intra* rurales.
- Adaptar, completar y aplicar la metodología citada para el caso de Andalucía.
- Elaborar una tipología de las dinámicas poblacionales basada en la conformación y/o consolidación de Distritos Rurales.
- Realizar una primera comparación entre los resultados obtenidos para Andalucía y los que se obtuvieron para Castilla-La Mancha.

La unidad de análisis territorial adoptada es el ámbito de actuación de los Grupos de Desarrollo Rural (GDR)<sup>5</sup>, tal como han llevado a cabo Castillo y García (2011) en su investigación. Esta unidad de análisis es pertinente pues agrupa municipios con características similares (geográficas, sociales, históricas, económicas y culturales), y en ella coexisten municipios más poblados (centro) con otros que los son menos (periferia). Además, esta unidad territorial es empleada en todo el territorio de la UE lo que permitirá posibles análisis comparativos futuros.

La metodología aplicada que se compone principalmente de tres Fases:

- Identificar los municipios concentradores (concentradores de empleo) a escala comarcal y comprobar su coincidencia o no con las cabeceras comarcales (municipios de mayor población). Para esta Fase se ha utilizado el método de los Protosistemas Locales (PSL), desarrollado por el Instituto Nacional de Estadística Italiano (ISTAT).
- Analizar la dinámica rural-rural (centro-periferia) para cada comarca estudiada. Para esta Fase se ha recurrido al análisis de las variaciones residenciales *intra*-comarcales, como se expone más adelante.

---

<sup>4</sup> [www.magrama.gob.es](http://www.magrama.gob.es)

<sup>5</sup> A los efectos de este texto se utiliza el término “comarca” para hacer referencia al ámbito de actuación de cada GDR, para simplificar la redacción y sin que ello quiera indicar que dichos ámbitos cuenten con personalidad político – administrativa, como sí ocurre en otras regiones de España.

- Explicar las razones de los movimientos de la población. Este análisis se ha llevado a cabo aplicando el Modelo Hedónico Poblacional (MHP), como adaptación de los modelos hedónicos de Rosen (1974).

Aunque en este TFM se haga alguna alusión a las repercusiones que los resultados de esta investigación pudieran tener para el diseño de políticas públicas en materia de desarrollo rural, no ha sido posible abordar este asunto aquí, dada la naturaleza y limitaciones de este tipo de trabajo.

En cuanto a la estructura del documento; se compone de seis capítulos (además de Bibliografía y Anexos). Al presente capítulo de Introducción, le sigue el Marco Conceptual, donde se hace una revisión de la literatura científica en torno a las migraciones. Debido a la amplitud de la temática, la revisión se centra en algunas de las teorías migratorias más relevantes utilizadas para explicar los movimientos migratorios del último siglo y medio, principalmente desde el ámbito de la economía, vinculados al proceso industrializador.

A continuación, en el capítulo del Marco Metodológico, se presenta el método de análisis empleado: los Modelos Hedónicos Poblacionales, que combina el método de los Protosistemas Locales y una adaptación de los modelos Hedónicos de Rosen.

En el cuarto capítulo, Metodología, se explica la aplicación empírica de los métodos de análisis expuestos en el capítulo anterior. Para ello, se definen cuatro Fases que se desarrollan en los epígrafes del capítulo: 1) Diseñar y alimentar una estructura de datos territoriales para analizar las dinámicas poblacionales *intra* rurales a escala de "comarcas". 2) Identificar los municipios *concentradores*. 3) Caracterizar las dinámicas *intra* rurales. 4) Identificar las causas de los movimientos poblacionales *intra* rurales.

En el capítulo quinto, Análisis de Resultados, se exhiben los resultados obtenidos mediante la aplicación de la metodología presentada en el capítulo precedente, organizándolos según las Fases en que se ha estructurado.

El último capítulo se dedica a las conclusiones derivadas del desarrollo empírico.

# **CAPÍTULO II:**



## **MARCO CONCEPTUAL**

## II. MARCO CONCEPTUAL:

Las migraciones son un fenómeno social cuyas causas y repercusiones afectan a una gran variedad de actividades o relaciones humanas (económicas, de parentesco, culturales, políticas, otras). La gran cantidad de estudios realizados sobre este fenómeno (principalmente a partir de la década de los sesenta) y las diferentes áreas desde las que han sido interpretadas (geografía, historia, sociología, demografía, antropología, economía, psicología, otras) dejan entrever la relevancia de su estudio, así como su complejidad (Silvestre, 2000).

Las teorías que estudian los movimientos poblacionales están condicionadas en gran medida por las fuentes disponibles, el periodo histórico escogido o la elección de un punto de vista macro o micro. Todo ello condiciona a su vez los resultados y las conclusiones de las investigaciones (Silvestre, 2000).

Ambos niveles de análisis –macro y micro- no tienen por qué ser incompatibles. Uno y otro permiten contrastar teorías concretas que hacen alusión a problemas o incógnitas diferentes (Greenwood, 1997; Massey et al, 1998). Reher (1997) advertía del riesgo que comporta explicar el comportamiento humano a partir de indicadores macro y de la necesidad de llevar a cabo estudios micro, locales, que maten las conclusiones globales.

La heterogeneidad de los movimientos migratorios a lo largo de la historia obliga a acotar períodos sobre los que hacer las propuestas teóricas.

En los siguientes epígrafes, se exponen algunas de las teorías migratorias más relevantes, utilizadas para explicar los movimientos migratorios del último siglo y medio, desde el ámbito de la economía (aunque no sólo de ella), vinculados al proceso industrializador. Estos fenómenos presentan una gran relevancia en el proceso de transformación de los territorios rurales (Ceña, 1992). En el mismo sentido, Silvestre (2000) expone la estrecha relación que existe entre los movimientos migratorios y la organización y evolución de las economías rurales del pasado y del presente.

### II.1 TEORÍAS NEOCLÁSICAS.

La motivación principal de los autores clásicos sobre la cuestión de las migraciones era el efecto de éstas sobre las economías nacionales (Tomas, 1954; Mill, [1848]1985; Marx, [1890] 1975).

Arango (1985) atribuye a Ravenstein la primera manifestación de este pensamiento, quien otorga el predominio de motivaciones económicas al proceso migratorio y usa implícitamente el enfoque atracción-expulsión (Ravenstein, 1885), analizando factores que provocan que las personas abandonen sus territorios de origen y otros que explican la atracción ejercida por las zonas a las que emigran. En su artículo "*The Laws of Migration*", el autor hace referencia "al modo en que la carencia de mano de obra en una parte del país puede ser compensada por el exceso que existe en otras partes".

A nivel microeconómico, esta teoría se basa en la concepción racionalista de la acción, tal como Hodgson (1988) interpreta el concepto. Consiste en la adopción de una conducta maximizadora como criterio de decisión, a partir de una información inicial, los estados de la naturaleza y las conductas propias y ajenas.

Economistas del desarrollo como Lewis, que aplican la teoría económica neoclásica a las migraciones (Lewis, [1954] 1963) o autores vinculados a la escuela del capital humano como Schultz (1961), quien hace referencia al igual que Sjaastad (1962) a la maximización de la función de utilidad individual, hacen que las teorías migratorias adquieran mayor popularidad, tanto en el ámbito científico como en el político.

Una propuesta más innovadora dentro de este enfoque es la que introduce Todaro (1969) con el concepto de ganancias esperadas. Tras sus observaciones en países en desarrollo durante los años sesenta, comprueba la existencia de gran emigración desde el campo a la ciudad junto elevadas tasas de paro urbano. Intenta explicar por qué estas migraciones continúan incluso después de que el producto marginal en la agricultura es positivo y hay niveles de desempleo relevante en las urbes.

## **II.2 MODELOS GRAVITACIONALES.**

Estos modelos expresan matemáticamente la relación entre las migraciones y las distancias que separa los puntos de origen y de destino, adaptando la formulación de la Ley de la gravedad de Newton (Carrothers, 1956).

Las investigaciones de Lee (1966) (autor que matiza y completa las leyes de Ravenstein, aludiendo a la existencia de obstáculos a la movilidad, como pudieran ser físicos, económicos, legales, políticos) destacan por sus contribuciones en este campo. Algunos de los autores influyentes en esta línea han sido Stouffer (1940), Zipt

(1946), Stewart (1947) o más recientemente Poulain (1981), Millington (1994), Karemera (2000) y Pellegrini (2002).

### II.3 MODELOS DE EQUILIBRIO.

Estos modelos suponen una importante transformación de los modelos neoclásicos. Surgen vinculados a las migraciones internas en países desarrollados tras la crisis de los setenta. Tratan de explicar la elección de destinos con peores indicadores económicos (como la tasa de paro o nivel de salarios) y la conversión de antiguos destinos en orígenes, generalmente con la inclusión de variables relativas a la calidad de vida (diferencias compensadoras) que recogen las *amenities* o *local attributes* (calidad ambiental, clima, otros) que hacen más atractivos para el emigrante unos destinos aparentemente peores si solo considerara los valores de sus índices macroeconómicos (Hunt, 1993). Se diferencian, además, de los modelos de desequilibrio en que la velocidad de respuesta de los movimientos migratorios ante las desigualdades es mayor. Algunos autores ven ambos tipos de modelos como complementarios (Hunt, 1993; de la Fuente, 1999; Greenwood, 1997).

### II.4 LA NUEVA ECONOMÍA DE LAS MIGRACIONES.

Las nuevas propuestas (que comparten la metodología con los planteamientos neoclásicos, pero no el enfoque) se articulan en torno a tres ejes: 1) La discusión en torno al predominio de la variable diferencia salarial a la hora de explicar los motivos de la migración, pues rechaza el planteamiento anterior en que la emigración podía explicarse exclusivamente con el funcionamiento del mercado; 2) Una nueva política migratoria, cuestionando los efectos en origen, destino y en las propias personas; 3) La unidad de decisión, que desplaza el centro de investigación sobre las decisiones migratorias desde la independencia individual a la interdependencia mutua, por lo que estudia las migraciones desde el punto de vista de la unidad familiar (Stark, 1993).

Este último eje se había estudiado con anterioridad desde el campo de la historiografía de la familia, enfoque con mayor sensibilidad hacia el contexto que los modelos neoclásicos; en su desarrollo destacan líneas de investigación centradas en factores demográficos, socioculturales y económicos (Tilly y Cohen, 1982; Anderson, 1988).

Otra perspectiva que surge en cierta forma como reacción al predominio de los análisis vinculados al pensamiento neoclásico (centrados en la toma de decisiones individuales basadas en comparaciones de beneficios y costes identificables y medibles), es la denominada “histórica-estructural”. Este enfoque reivindica una mayor atención a los elementos siguientes: 1) el contexto social en el que se producen los movimientos poblacionales; 2) las transformaciones económicas, sociales, políticas y culturales en las que están insertas; 3) las repercusiones de dichos cambios sobre la decisión de emigrar (Portes y Walton, 1981)

## **II.5 Modelo Hedónico Poblacional (MHP).**

En cada época y atendiendo al tipo de movimiento migratorio que hayan analizado sus autores, ha surgido una teoría y con ella una metodología de análisis. Entre esas explicaciones teóricas, el modelo de Transición Territorial que proponen Docampo y Otero (2012) plantea que en muchos países desarrollados, a partir de 1970, se comienza a experimentar lo que estos autores denominaron el *fin del ciclo*. En España este proceso poblacional comienza ya avanzada la década de los ochenta. A partir de este momento las zonas urbanas comienzan a perder peso relativo y las relaciones centro-periferia cambian hacia otras menos escalonadas. La constante generalizada de territorios rurales en permanente despoblación pierde peso (Docampo y Otero, 2012; Collantes et al, 2010); el tradicional proceso de pérdida de población en estas áreas disminuye su intensidad, compensado por otro proceso inverso (urbano-rural) y por el predominio y consolidación de movimientos rural-rural en una dinámica centro-periferia (Docampo y Otero, 2012).

Tras la observación de estas dinámicas sub-regionales de población en áreas rurales, se han propuesto modelos integradores, desarrollados para el análisis de estos movimientos en los territorios de acción de los Grupos de Acción Local (en adelante GDR para la aplicación a Andalucía) (Castillo y García, 2011).

Este modelo integra cuatro tipos de factores que habían sido empleados con anterioridad en el estudio de las migraciones, pero no de forma conjunta: 1) Factores económicos, como en la teoría neoclásica; 2) *Amenities*, como recogen los modelos de equilibrio; 3) Distancia, como utilizan los modelos gravitacionales; 4) Factores de desequilibrio según lo contemplado por los modelos de *causalidad acumulativa*.

El novedoso modelo propuesto por Castillo y García (2011) integra estos cuatro tipos de factores bajo el nombre de Modelo Hedónico Poblacional (MHP).



# **CAPÍTULO III:**

---

## **MARCO METODOLÓGICO**

### III. MARCO METODOLÓGICO:

Como ya se ha dicho, el presente TFM pretende analizar la dinámica poblacional *intra* rural a nivel sub-regional (o “*comarca*”), a partir de la metodología desarrollada por Castillo y García (2011), para llegar a identificar los espacios en los que se están conformando Distritos Rurales y llegar a elaborar una tipología de dichas dinámicas. Este análisis se basa en una adaptación de los modelos Hedónicos de Rosen, desarrollada en otras áreas de la economía para explicar las dinámicas poblacionales *intra*-rurales en los territorios de actuación de los GDR de Andalucía. El análisis se completa con la adaptación y aplicación del método de los Protosistemas Locales (PSL) para la identificación de los municipios que, a escala de cada “*comarca*”, actúan como “*centros*” o núcleos concentradores.

#### III.1 MODELOS HEDÓNICOS.

El investigador que acuñó el término de “modelo Hedónico” fue Court (1939), aunque el origen de sus aplicaciones resulta más controvertido ya que unos señalan como pionero el trabajo de Haas (1922) y otros al propio Court (1939). La teoría de los modelos hedónicos se ha ido perfilando con el tiempo, así Lancaster (1966) desarrolló los fundamentos para estimar el valor de utilidad generado por las características de un bien y Rosen (1974) estableció el soporte teórico del modelo de precios hedónicos en el que se basa la metodología utilizada en esta investigación.

Este método parte del principio de que el conjunto de características que componen un bien heterogéneo tiene un reflejo en su precio de mercado. Por ello, se asume que el precio de dicho bien puede ser descompuesto en función de sus diferentes atributos y, por tanto, se puede asignar un precio implícito a cada uno de dichos atributos una vez estimada la ecuación de precios hedónicos. Los modelos Hedónicos consideran que la utilidad del consumidor es una función de las cantidades de todos los bienes consumidos, así como de los niveles de los atributos o características de los bienes objeto de consumo.

La adaptación de estos modelos al estudio de los movimientos poblacionales exige una serie de adaptaciones previas. Entre ellas, las más importantes consisten en asimilar: 1) cada bien con un municipio; 2) los precios con las variaciones

residenciales; 3) la utilidad de consumir un bien con la satisfacción de residir en un municipio<sup>6</sup>.

Según la adaptación metodológica utilizada, la población (Y) que reside en un municipio  $i$ , se puede estimar a partir del vector de atributos o características, (Q):

$$Q = (Q_1, Q_2, \dots, \dots Q_k), \text{ de ese municipio}$$

y la función de utilidad de un individuo de residir en ese municipio dependerá de los diferentes características del municipio. Analíticamente, la expresión sería:

$$U = U(Q) \quad [1]$$

Por tanto, un individuo obtiene su satisfacción no directamente del municipio sino de sus atributos. Además, decidirá residir en un municipio A frente al municipio B, si la utilidad que le proporcionen las características de ese municipio A son mayores que las de B.

La expresión del modelo Hedónico (en términos econométricos) que explica la variación del número de residentes en un municipio  $i$  sería:

$$Y_i = f(Q_i, \varepsilon_i) \quad [2]$$

donde  $Q_{ji}$  son los atributos de un municipio y  $\varepsilon_i$  es la perturbación aleatoria que sigue una distribución normal de media cero y varianza constante ( $\varepsilon_i \approx N(0, \sigma_\varepsilon)$ )

Pero, ¿qué atributos son los que atraen a la población? Normalmente, se pueden considerar *fuerzas atractoras* las que implican de una mejor calidad de vida en los municipios; estas características están asociadas con servicios de educación, sanidad, ocio, TIC's, distancia al origen y con cierto nivel de actividad económica. Estos factores componen el vector (Q) de atributos del municipio (i) que se expresaría como:

$$Q = (Q_{Educación}, Q_{Sanidad}, Q_{Ocio}, Q_{Tic}, Q_{Economía}, Q_{Distancia},)$$

Este vector que se propone aquí, a diferencia del propuesto por Castillo y García (2011) incorpora las barreras o dificultades a los cambios de residencia a través de la variable  $Q_{Distancia}$ .

Así, el modelo Hedónico poblacional adaptado para Andalucía [2] queda:

$$Y_i = f(Q_{Educación}, Q_{Sanidad}, Q_{Ocio}, Q_{Tic}, Q_{Economía}, Q_{Distancia}, \varepsilon_i) \quad [3]$$

<sup>6</sup> Castillo y García (2011) señalan que *un modelo hedónico de población se referirá a la satisfacción que el individuo obtiene viviendo en un municipio según las características del mismo.*

La forma funcional ( $f$ ) más adecuada para las ecuaciones [2] y [3] es un problema teórico aún no resuelto en la especificación de este tipo de modelos. Los primeros investigadores ensayaron diversas formas: logarítmica, semilogarítmica, doble-logarítmica. La experiencia empírica demuestra que la relación ( $f$ ) entre la variable endógena ( $Y_i$ ) y las variables exógenas ( $Q_i$ ) tiende a adoptar formas funcionales logarítmicas (Brown y Ethridge, 1995; Castillo y García, 2011).

Así, la ecuación [3], expresada como una función logarítmica adopta la siguiente expresión:

$$LY_i = \beta_0 + \beta_1 Q_{Educación} + \beta_2 Q_{Sanidad} + \beta_3 Q_{Ocio} + \beta_4 Q_{Tic} + \beta_5 Q_{Economía} + \beta_6 Q_{Distancia} + \varepsilon_i$$

$$\varepsilon_i \approx N(0, \sigma_\varepsilon)$$
[4]

Sin embargo, como las variables exógenas ( $Q_i$ ) son *dummy* no es necesario aplicar logaritmos en ellas.

El modelo [4] se estimará por el Método de los Mínimos Cuadrados Ordinarios (MCO), procedimiento que plantea utilizar, como estimación de los parámetros ( $\beta_k$ ) aquella combinación de ( $\beta_k$ ) que minimice la suma de los errores ( $e_i$ ) al cuadrado,  $\sum_{i=1}^n (e_i)^2$ . Es decir, la suma de las diferencias al cuadrado entre el valor real ( $LY_i$ ) y estimado ( $\widehat{LY}_i$ ) de la variable endógena, que cometerá el modelo para las  $n$  observaciones disponibles:

$$\min \sum_{i=1}^n (e_i)^2 = \min \sum_{i=1}^n (LY_i - \widehat{LY}_i)^2$$
[5]

donde  $e_i = LY_i - \widehat{LY}_i$

Así, aplicando Mínimos Cuadrados Ordinarios a la ecuación [4] resultará la siguiente ecuación estimada:

$$\widehat{LY}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 Q_{Educación} + \hat{\beta}_2 Q_{Sanidad} + \hat{\beta}_3 Q_{Ocio} + \hat{\beta}_4 Q_{Tic} + \hat{\beta}_5 Q_{Economía}$$

$$+ \hat{\beta}_6 Q_{Accesibilidad}$$
[6]

que se somete a evaluación, teniendo en cuenta los diferentes contrastes de significación individual (t-Student), de significación conjunta (F-Snedecor), bondad de ajuste (Coeficiente de determinación  $R^2$ ), especificación correcta (contraste de Ramsey), homocedasticidad de la perturbación aleatoria ( $\varepsilon$ ) (Contraste de White) y normalidad de la misma. Validado el modelo, estadística y econométricamente, se procede a las interpretaciones económicas.

Los signos que se esperan para los parámetros  $\beta_k$  son positivos para las variables que representan los servicios ( $Q_{Educación}$ ,  $Q_{Sanidad}$ ,  $Q_{Ocio}$ ,  $Q_{Tic}$ ), es decir, la

población de un municipio ( $i$ ) debiera aumentar en la medida en que los servicios de ( $i$ ) sean mayores. También el hecho de que el municipio tenga un buen índice de actividad económica ( $Q_{Economía}$ ) atrae a la población de otros municipios. En cambio, el signo esperado del parámetro de la variable distancia ( $Q_{Distancia}$ ) sería negativo ya que para la dinámica poblacional un aumento de los costes de transporte entre un punto de origen y uno de destino no resulta positivo.

### III.2 METODOLOGÍA DE LOS PROSISTEMAS LOCALES (PSL).

La metodología desarrollada por ISTAT (1996), para la identificación de Distritos intenta localizar espacialmente las áreas en las que surgen *comunidades* de individuos, que normalmente rebasan los bordes de una jurisdicción municipal, en las que se constata la existencia de un mercado supralocal de trabajo y en las que aparecen municipios concentradores de factor trabajo y municipios que gravitan en torno a los primeros; este tipo de dinámica da origen a un *Sistema Local de Trabajo*.

El método usado para identificar estos Sistemas Locales se basa en los algoritmos de los *Protosistemas Locales (PSL)*. Con ellos se identifican los municipios que concentran empleo y que ejercen una fuerza de atracción sobre la población.

El algoritmo *PSL* para un municipio  $A$ , matemáticamente, se establece como:

$$PSL_A = \min\left[\frac{MC(A)}{0,75}, 1\right] * \min\left[\frac{W(A)}{1.000}, 1\right] \quad [7]$$

- Si  $PSL_A > 0.75$ ,  $A$  se considera un municipio concentrador de trabajadores activos.
- Si  $PSL_A \leq 0.75$ ,  $A$  se considera un municipios no concentrador de trabajadores.

En la Eq. [7]:

$A$  es el municipio objeto de análisis (probable *concentrador*),

$B$  son los municipios no  $A$ ,

$W(A)$  son los ocupados que trabajan en  $A$  y residen en  $A$  o en  $B$ ,

$RW(A)$  son los ocupados que residen y trabajan en  $A$ ,

$R(A)$  son los ocupados que residen en  $A$  y trabajan en  $A$  o en  $B$ ,

$MC(A)$  es un indicador de autocontención  $MC(A) = \min\left[\frac{RW(A)}{W(A)}, \frac{RW(A)}{R(A)}\right]$ .



# **CAPÍTULO IV:**

---

## **METODOLOGÍA**

## IV. METODOLOGÍA:

La aplicación empírica de los métodos de análisis expuestos en el capítulo anterior se ha llevado a cabo en las Fases que se sintetizan en la Tabla siguiente, y que serán objeto de mayor desarrollo en los epígrafes de este Capítulo:

1. Recogida, depuración y sistematización de la información territorial a escala municipal (organizada por provincia y GDR)
2. Identificar los municipios *concentradores*.
3. Caracterizar las dinámicas *intra* rurales.
4. Identificar las causas de los movimientos poblacionales *intra* rurales.

**Tabla IV.1 Fases principales de la metodología.**

Fase	Objetivo	Método utilizado	Series de datos empleadas	Fuente
1	Elaborar una matriz de datos territoriales a escala GDR.		<ul style="list-style-type: none"> <li>• Ver epígrafe IV.1</li> </ul>	Ver epígrafe IV.1
2	Comprobar si los municipios “ <i>centro</i> ” son núcleos de atracción de población y mano de obra.	Metodología ISTAT	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Ocupados por municipio de residencia y de trabajo.</li> <li>• Municipios // Series movilidad laboral residencia-trabajo</li> </ul>	INE
3	Verificar la consolidación de movimiento poblacional rural-rural en una dinámica centro-periferia.	Análisis de las VRi y Tendencia de la tasa de crecimiento poblacional.	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Micro-datos Variaciones Residenciales</li> </ul>	INE
4	Explicar las razones de los movimientos de la población.	Modelos Hedónicos Poblacionales	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Población</li> <li>• Indicador económico</li> <li>• Indicador de sanidad</li> <li>• Indicador educativo</li> <li>• Indicador de TIC</li> <li>• Indicador de Ocio</li> <li>• Indicador de distancia.</li> </ul>	INE, SIMA, Goolge Maps

Fuente: elaboración propia.

## **IV.1 Recogida, depuración y sistematización de la información territorial a escala municipal (organizada por provincia y GDR).**

Esta primera Fase engloba todas las actividades de recogida, depuración y sistematización de la información territorial (debido a las características del estudio, se trata de información secundaria, obtenida de fuentes estadísticas) que será la base para el desarrollo de los métodos de análisis que se proponen para el estudio y que se desarrollan en los siguientes epígrafes. Su desarrollo no produce resultados en sí mismo (por eso esta Fase no se incluye en el capítulo siguiente). Tal como el método exige, será necesaria información a escala municipal, organizada por provincia y GDR.

El objetivo de esta Fase, es el de diseñar y alimentar una estructura de datos territoriales que contenga la información necesaria para el análisis posterior de las dinámicas poblacionales *intra* rurales. Y que permita hacerlo de la forma más cómoda y sistemática posible, para evitar posibles errores manuales de manipulación manual de la información.

El primer paso será identificar todos los municipios de la Comunidad Autónoma de Andalucía, por provincias (para lo cual se emplean las base de datos del INE) y registrar el GDR del que forman parte (en su caso). Para la información referente al GDR se emplea información del programa FEADER 2007-2013. Para permitir procesos de sistematización de información, a cada municipio se le asigna un código (según los códigos INE), que será la referencia utilizada de trabajo. Este código está formado por cinco dígitos; dos corresponden a la provincia y los tres restantes al municipio. A efectos de este trabajo, al conjunto de ambos códigos se le llama código municipal.

Los datos anteriores comienzan a alimentar una Tabla de Datos, que se ampliará posteriormente con:

- Datos poblacionales:
  - Población municipal de los tres últimos censos; años 1991, 2001, 2011 (fuente: INE).
  - Series de población del Padrón, del periodo 1999-2012 (fuente: INE).
  - Superficie municipal (fuente: INE).
  - Densidad de población para los años 2001 y 2011 (calculada a partir de datos del INE)
  - Datos de residencia y trabajo (fuente: INE). Necesarios para el desarrollo de la ecuación [7]
    - Ocupados que trabajan en A y residen en A o en B,
    - Ocupados que residen en A y trabajan en A o en B.

- Ocupados que residen y trabajan en A,  
*Dónde:* A es el municipio objeto de análisis (probable *concentrador*) y B son los municipios no A,
- Variables ficticias: (se enumeran a continuación pero de detallan en el epígrafe IV.4)
  - Variable Educativa.
  - Variable Sanidad.
  - Variable ocio.
  - Variable TIC's.
  - Variable Economía.
  - Variable accesibilidad.

Por otro lado, se solicita al INE los micro-datos de las variaciones residenciales de Andalucía durante el periodo que hemos escogido para el estudio (2001-2012). Esta información requiere un gran trabajo para su depuración y sistematización. Se debe:

1. Estudiar el diseño de registro y valores de las variables de los ficheros (En este caso habían dos diseños; uno para el periodo 2001-2004 y otro a partir del 2005).
2. Desagregar la información, atendiendo a su diseño, de forma que pueda ser utilizada a través del empleo de Hojas de Cálculo.
3. Reagrupar el código municipal.
4. Comprobar que los ficheros contienen toda la información solicitada, es decir; el registro de todas las variaciones residenciales tenidas lugar en todo el territorio solicitado (Andalucía) de cada año a estudiar. De no ser así, habrá que repetir los pasos dos y tres. (En este caso en la primera entrega no estaban presentes los datos de la provincia de Cádiz, de modo que hubo que volverlos a solicitar)
5. Mediante fórmulas que permiten las Hojas de Cálculo y con el empleo de los códigos municipales, identificar a que GDR pertenece cada movimiento poblacional.
6. Diseñar una tabla dinámica que permita obtener la información necesaria para el cálculo de las VRI.

## IV.2 Identificación de municipios “concentradores”.

En esta Fase se pretende confirmar, en su caso, que la dinámica de movimiento poblacional *intra*-rural está conformando Distritos Rurales, en ciertos ámbitos de GDR, en el sentido que ya ha sido expuesto.

El Objetivo de esta Fase es identificar los municipios en los que los movimientos poblacionales responden a una dinámica rural-rural, desde los municipios menores (periferia) hacia los mayores y/o más activos (centro), transformando la distribución demográfica en detrimento del medio rural más tradicional.

Esta nueva organización territorial obedece a la vinculación casi natural de municipios vecinos, que por sus vínculos desarrollan flujos poblacionales, económicos y laborales, que a su vez sirven de base para acometer programas mancomunados de inversión pública, mantenimiento ambiental, desarrollo de la red vial, etc. Cuando esto suceda, determinados municipios se erigen como centros, que generan dinámicas productivas que tienen un alcance mayor e involucran a los municipios vecinos.

Una forma de analizar y comprobar esta dinámica centro-periferia es a través de la metodología ISTAT introducida en el apartado III.2 del capítulo anterior.

El análisis se realiza –como se ha explicado anteriormente- a nivel supramunicipal (“comarcal”), empleando la unidad territorial de cada GDR. En primer lugar, empleando datos de población del INE, se calcula el valor del índice PSL para cada municipio. Aquellos municipios que obtengan valores mayores a 0.75 se considerarán “concentradores” de mano de obra (oferta de empleo). Por otra parte, con datos del INE igualmente, se identifica en cada comarca el municipio que presentaba mayor población en el año 2011. Cuando coinciden los municipios, es decir si el municipio concentrador de población es también un municipio concentrador de mano de obra (lo que en adelante denominaremos municipio concentrador principal -MCP-), se considerará comprobada la conformación de un Distrito Rural; complementariamente, se confirmará, en su caso, la pertinencia de la escala GDR como unidad territorial de análisis. Los resultados de esta Fase se muestran en el capítulo siguiente.

### **IV.3 Caracterización de las dinámicas *intra* rurales.**

El objetivo de esta Fase es verificar, en su caso, la consolidación de una dinámica poblacional rural-rural con un patrón de comportamiento centro-periferia en Andalucía, e identificar y caracterizar las dinámicas territoriales en las que se está

dando este fenómeno. Para ello se emplean los micro-datos de variaciones residenciales facilitados por el INE.

El periodo de estudio elegido es 2001-2012, ya que esta década incluye dos escenarios económicos diferentes (expansión y crisis económica), lo que permite analizar la influencia de la fase del ciclo económico sobre las dinámicas poblacionales *intra* rurales.

Aunque los micro-datos utilizados contienen información de la variación residencial de todos los municipios andaluces, para esta investigación se emplea únicamente la información referida a las variaciones *intra*-comarcales (VRi), es decir: aquellos movimientos que han tenido lugar entre municipios pertenecientes al ámbito de actuación de cada uno de los GDR.

A partir de esa información se elaboran 52 matrices de variaciones residenciales (una por cada grupo de desarrollo), por cada año del periodo de estudio (en total 624 matrices), que obedecen a la estructura que se muestra a continuación.

**Tabla IV.2 Modelo de matriz de Variaciones Residenciales.**

GDR		11	11	11	11	11	T Salidas
GDR	Municipio	14007	14019	14025	14046	14063	
11	14007		4				4
11	14019	4		4	2		10
11	14025		8		1		9
11	14046	7	3	2			12
11	14063		1				1
T Entradas		11	16	6	3		36

Fuente: elaboración propia.

Una vez generada esta información, la VRi de cada municipio será la resultante de restar del total de entradas en un municipio el total de salidas ( $VRi = E_i - S_i$ ). Así podremos determinar qué municipio, de cada GDR, presenta mayor VRi en cada año de estudio y analizar si se mantiene el patrón a lo largo del periodo estudiado.

A continuación, se analiza (para cada GDR y cada año) si el municipio con mayor VRi es un municipio concentrador de ocupados y población. Para esta parte de la metodología, se considerarán municipios concentradores de ocupados aquellos que tengan valores para  $PSL \geq 0.5$ . Se considerarán los siguientes casos:

- Que el municipio con mayor VRi coincida con el MCP.

- b) Que el municipio con mayor VRi sea un municipio concentrador de ocupados pero no de población.
- c) Que el municipio con mayor VRi no sea un municipio concentrador de ocupados. En este caso analizaremos cuál de los concentradores es el que presenta mayor VRi.

De esta forma, analizando qué es lo que ocurre a lo largo del periodo estudiado, es posible determinar si efectivamente en los territorios rurales de Andalucía se está consolidando -o no- una dinámica poblacional con un patrón centro-periferia, conformando Distritos Rurales. Además, se identifican los municipios que están actuando como centros y por ende, aquellos que ejercen como municipios satelitales.

Para facilitar el análisis, los datos se organizan en la matriz de datos del Anexo 3. Se añade una columna denominada *Nota Control*.<sup>7</sup> El siguiente paso selecciona para cada GDR los municipios que más veces se repitan como municipios con mayores VRi a lo largo del periodo estudiado. A partir de esta información, se agrupan los GDR en función de la dinámica poblacional que esté teniendo lugar en su territorio, para lo que se han definido los cinco tipos siguientes:

1. Un municipio ejerce como núcleo (o centro) durante al menos 9 de los 12 años en estudio -75% del tiempo-. (Municipio con mayor variación o mayor variación de los concentradores).
2. Un municipio ejerce como núcleo principal durante al menos 7 de los 12 años en estudio -60% del tiempo- (Municipio con mayor variación o mayor variación de los concentradores).
3. Dos o tres municipios ejercen como núcleo principal durante al menos 9 de los 12 años.
4. Un municipio no concentrador es el que ejerce como núcleo.
5. No existe núcleo definido.

Aquellos territorios en los que se compruebe una dinámica poblacional tipo 1, 2, 3 ó 4 se estarán conformando núcleos bien definidos. Luego habrá que analizar si el núcleo -o centro- está conformado o no por municipios concentradores.

Por otra parte, se analizará la tendencia de la tasa variación interanual de población.

---

<sup>7</sup> La Nota de Control permite automatizar diferentes pasos del análisis: si se cumplen los casos **a** o **b**, definidos anteriormente, aparece se genera una cuestión para comprobar la conformación de un Distrito; en el caso **c** el municipio con mayor VRi la nota de control propone analizar si se trata del municipio con mayor VRi de entre los concentradores

#### IV.4 Análisis de las causas de las dinámicas poblacionales.

El objetivo de esta Fase es explicar los motivos que llevan a la población a modificar de municipio de residencia y/o a residir en determinados municipios.

Para ello, en este trabajo de investigación se han especificado 52 modelos hedónicos poblacionales (uno por cada ámbito GDR) sobre los datos de 2011.

Se estiman 52 modelos, como los expresados en [4], con el objetivo de determinar los factores ( $Q_k$ ) que más influyen en los movimientos poblacionales entre municipios pertenecientes al mismo Grupo de Desarrollo Rural en la comunidad autónoma de Andalucía. La base de datos utilizada es la que se presenta a continuación.

Aunque se trabaja con variables a nivel de GDR, es necesario elaborarlas a agregando datos municipales. Así, se ha configurado la base datos con los 699 municipios de la región que pertenecen a cada uno de los 52 territorios. El año en el que se aplica la sección cruzada es 2011. Las variables que se utilizan, su significado y su origen son:

- Variable Endógena: Población del municipio  $i$  ( $Y_i$ ). Fuente estadística: Instituto de Estadística de Andalucía. Unidades en que se expresa la variable: número de personas.
- Variabes Exógenas. Se cuantifican como variables binarias, toman el valor “1” cuando se produce la característica mencionada y “0” si no se produce. La única variable que no es *dummy* es la variable distancia. Las características consideradas son:
  - a) Educación ( $Q_{Educación}$ ). La variable toma valor “1” si el municipio dispone de colegios y el valor “0” en caso contrario. Cuando en un mismo territorio todos sus municipios disponen de colegio, la variable educación utilizada está referida a institutos. Fuente: Instituto de Estadística de Andalucía.
  - b) Sanidad ( $Q_{Sanidad}$ ). La clasificación que hace el SESCAM de centros de salud son *consultorios, centros de atención primaria y hospitales*. Un individuo se siente más tranquilo si se dispone de un centro sanitario activo las 24 horas, es por ello, que se han seleccionado los centros de atención primaria. Así la variable toma valor “1” si el municipio dispone

de ese tipo de centros y el valor “0” en caso contrario. Fuente: Instituto de Estadística de Andalucía.

- c) *Ocio* ( $Q_{Ocio}$ ). La variable toma el valor “1” si el municipio dispone de un centro de ocio (cine y polideportivo) y “0” en caso contrario. Los datos proceden del Instituto de Estadística de Andalucía.
- d) *Tecnologías de la Información* ( $Q_{TIC}$ ). En la actualidad, una de las nuevas tecnologías de la información es el acceso a línea de banda ancha (ADSL). Por eso, con los datos del Instituto de Estadística de Andalucía se ha construido una *proxy* que mide el porcentaje de la población de un municipio con acceso a banda ancha.

$$Q_{TIC} = \frac{Líneas ADSL_i}{Viviendas_i}$$

$$Q_{TIC} = \begin{cases} 1 & \text{si } \frac{Líneas ADSL_i}{Viviendas_i} \geq 0.5 \\ 0 & \text{si } \frac{Líneas ADSL_i}{Viviendas_i} < 0.5 \end{cases}$$

- e) *Índice de Actividad Económica* ( $Q_{Economía}$ ). Es una variable *proxy* que se calcula como el cociente entre los contratos indefinidos y la población potencialmente activa (PPA) en el municipio  $i$ .

$$Q_{Economía} = \frac{ContratosIndefinidos_i}{PPA_i}$$

Sea  $i$  un municipio  $\in$  al Grupo de Desarrollo Rural (formado por  $n$  municipios), entonces  $Q_{Economía}$  toma valor “1” cuando los contratos indefinidos *per cápita* de  $i$  superen la media de contratos indefinidos *per cápita* del territorio del GDR. Analíticamente:

$$Q_{Economía} = \begin{cases} 1 & \text{si } \frac{\text{ContratosIndefinidos}_i}{PPA_i} \geq \frac{\sum_{i=1}^n \left( \frac{\text{ContratosIndefinidos}_i}{PPA_i} \right)}{n} \\ 0 & \text{si } \frac{\text{ContratosIndefinidos}_i}{PPA_i} < \frac{\sum_{i=1}^n \left( \frac{\text{ContratosIndefinidos}_i}{PPA_i} \right)}{n} \end{cases}$$

- f) *Distancia* ( $Q_{Distancia}$ ). Se ha medido como el tiempo de viaje (expresado en minutos) entre un municipio y su cabecera comarcal. El dato se ha obtenido a través de Google Maps.

Las cabeceras comarcales se identifican con los municipios que actúan de concentradores de empleo a través del método ISTAT. Para el caso en que un grupo de desarrollo tuviese más de un municipio concentrador de trabajadores, la cabecera comarcal principal sería aquel municipio que tuviese más población. Para el caso en que un grupo de desarrollo no tuviese municipio concentrador, la cabecera comarcal sería aquel municipio que tuviese mayor valor del PSL.

Con estos datos y el paquete econométrico Gretl, se estiman los 52 modelos especificados en [6]. Los resultados se presentan en el tercer epígrafe del capítulo siguiente.

# **CAPÍTULO V:**

---

## **ANÁLISIS DE RESULTADOS**

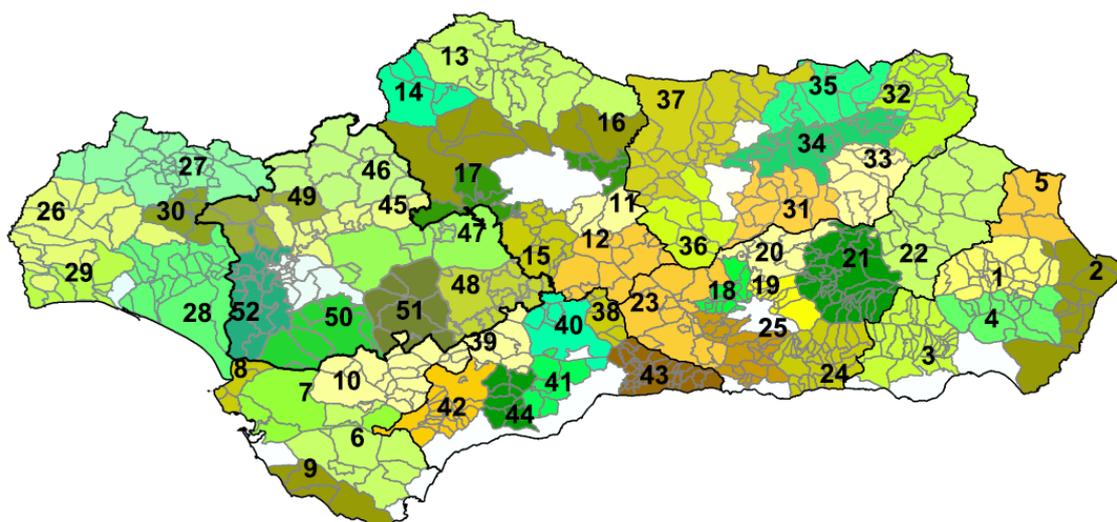
## V. ANÁLISIS DE RESULTADOS:

En este capítulo se exhiben los resultados obtenidos mediante la aplicación de la metodología a los 52 territorios GDR de Andalucía. Los resultados se han organizado según las Fases en que se ha estructurado dicha metodología.

### V.1 Identificación de municipios “concentradores”.

En Andalucía se existen 52 GDR, que se encuentran distribuidos entre las ocho provincias, tal y como puede apreciarse en la Ilustración V.1 y la Tabla V.1.

Ilustración V.1 Distribución de los GDR de Andalucía



Nota: El nombre del GDR se encuentra en el Anexo 1.

Fuente: elaboración propia.

Tabla V.1 Identificación numérica de los GDR de Andalucía.

Almería	Cádiz	Córdoba	Granada	Huelva	Jaén	Málaga	Sevilla
		11, 12,	18, 19,		31, 32,	38, 39,	45, 46,
1, 2, 3, 4,	6, 7, 8, 9,	13, 14,	20, 21,	26, 27,	33, 34,	40, 41,	47, 48,
5	10	15, 16,	22, 23,	28, 29,	35, 36,	42, 43,	49, 50,
		17	24, 25	30	37	44	51, 52

Nota: El nombre de cada GDR se encuentra en el Anexo 1.

Fuente: elaboración propia.

En la siguiente Tabla se muestran los municipios que concentran mano de obra en cada GDR, según los resultados obtenidos tras la aplicación del método PSL, y se indica la coincidencia o no, con la cabecera de cada GDR según lo expuesto en el capítulo anterior.

**Tabla V.2 Municipios concentradores de trabajadores y población.**

(1)	Provincia (2)	GDR (3)	Municipios que concentran trabajadores (PSL>0,75) (4)	Coinciden cabecera
OR	AL	1	Albox, Cantoria, Macael, Tíjola	Sí
OR	AL	2	Antas, Carboneras, Cuevas del Almanzora, Garrucha, Huércal-Overa, Níjar, Pulpí, Vera	Sí
OR	AL	3	Alhama de Almería, Berja, Dalías	Sí
OR	AL	4	Sorbas	-
OR	AL	5	Vélez-Rubio	Sí
OC	CA	6	Alcalá de los Gazules, Jimena de la Frontera	-
OC	CA	7	Jerez de la Frontera, Puerto de Santa María, El	Sí
OC	CA	8	Chipiona, Rota, Sanlúcar de Barrameda	Sí
OC	CA	9	Barbate, Conil de la Frontera, Tarifa, Vejer de la Frontera	Sí
OC	CA	10	Algodonales, Arcos de la Frontera, Olvera, Prado del Rey, Ubrique, Villamartín	Sí
OC	CO	11	Baena, Castro del Río, Nueva Carteya	Sí
OC	CO	12	Cabra, Doña Mencía, Iznájar, Lucena, Luque, Priego de Córdoba, Priego de Córdoba, Rute	Sí
OC	CO	13	Hinojosa del Duque, Pozoblanco, Villanueva de Córdoba,	Sí
OC	CO	14	Fuente Obejuna, Peñarroya-Pueblonuevo,	Sí
OC	CO	15	Aguilar de la Frontera, Montalbán de Córdoba, Montilla, Puente Genil, Rambla, La, Santaella	Sí
OC	CO	16	Adamuz, Hornachuelos, Montoro	Sí
OC	CO	17	Bujalance, Cañete de las Torres, Carlota, La, Carpio, El, Fuente Palmera, Palma del Río, Posadas, Villa del Río, Villafranca de Córdoba	Sí
OR	GR	18	Fuente Vaqueros, Pinos Puente.	-
OR	GR	19	Alfacar *	Sí
OR	GR	20	Iznalloz	Sí
OR	GR	21	Guadix	Sí
OR	GR	22	Baza, Cúllar, Huéscar,	Sí
OR	GR	23	Algarinejo, Alhama de Granada, Huétor Tájar, Illora, Loja, Montefrío	Sí
OR	GR	24	Albuñol, Gualchos, Lanjarón, Órgiva,	Sí
OR	GR	25	Dúrcal*, Padul*	Sí
OC	HU	26	Calañas, San Bartolomé de la Torre, Valverde del Camino, Villanueva de los Castillejos	Sí
OC	HU	27	Aracena, Aroche, Cortegana, Jabugo	Sí
OC	HU	28	Almonte, Bollullos Par del Condado, Bonares, Hinojos, Moguer, Niebla, Palma del Condado, La, Paterna del Campo, Rociana del Condado	Sí
OC	HU	29	Ayamonte, Cartaya, Isla Cristina, Lepe, Punta Umbría	Sí
OC	HU	30	Nerva	Sí
OR	JA	31	Bedmar y Garcíez, Cambil, Huelma, Jódar, Mancha Real, Pegalajar	Sí
OR	JA	32	Beas de Segura, Orcera	Sí
OR	JA	33	Cazorla, Peal de Becerro, Pozo Alcón, Quesada	Sí
OR	JA	34	Baeza, Úbeda, Villacarrillo, Villanueva del Arzobispo, Villatorres	Sí
OR	JA	35	Castellar, Navas de San Juan, Santisteban del	Sí

(1)	Provincia (2)	GDR (3)	Municipios que concentran trabajadores (PSL>0,75) (4)	Coinciden cabecera
			Puerto, Vilches	
OR	JA	36	Alcalá la Real, Alcaudete, Martos, Torre del Campo, Valdepeñas de Jaén	Sí
OR	JA	37	Andújar, Arjona, Arjonilla, Bailén, Carolina, La, Guarromán, Lopera, Marmolejo, Mengíbar, Porcuna, Torredonjimeno,	Sí
OR	MA	38	Archidona, Villanueva de Algaidas,	Sí
OR	MA	39	Campillos, Sierra de Yeguas	Sí
OR	MA	40	Alameda, Antequera, Mollina	Sí
OR	MA	41	Coín	-
OR	MA	42	Ronda	Sí
OR	MA	43	Cómpeta, Nerja, Periana, Torrox, Vélez-Málaga	Sí
OR	MA	44	Burgo, El	-
OC	SE	45	Brenes, Cantillana, Lora del Río, Tocina	-
OC	SE	46	Cazalla de la Sierra, Constantina, Puebla de los Infantes, La,	Sí
OC	SE	47	Campana, La, Cañada Rosal, Carmona, Écija, Fuentes de Andalucía	Sí
OC	SE	48	Aguadulce, Casariche, Corrales, Los, Estepa, Gilena, Herrera, Osuna, Pedrera, Roda de Andalucía, La, Rubio, El, Saucejo, El	Sí
OC	SE	49	Aznalcóllar	-
OC	SE	50	Cabezas de San Juan, Las, Lebrija, Palacios y Villafranca, Los, Utrera	Sí
OC	SE	51	Arahal, Marchena, Montellano, Morón de la Frontera, Paradas, Pruna, Puebla de Cazalla, La	Sí
OC	SE	52	Aznalcázar, Benacazón, Isla Mayor, Pilas, Villamanrique de la Condesa	Sí

Notas: \*Municipios de GDR con mayor valor en PSL, pero que no alcanzan el 0.75

(1) OC: Andalucía Occidental, OR: Andalucía Oriental.

(2) AL: Almería, CA: Cádiz, CO: Córdoba, GR: Granada, HU: Huelva, JA: Jaén, MA Málaga, SE: Sevilla

(3) El nombre de cada GDR se presenta en el Anexo 1.

(4) El valor del índice PSL de cada municipio puede verse en el Anexo 2.

Fuente: elaboración propia.

En 45 de los 52 GDR coinciden los municipios concentradores de mano de obra ocupada con un municipio cabecera; esto ocurre en un 87% de los casos. Por lo tanto puede afirmarse que se confirma la formación de Distritos Rurales en la mayor parte de la región de Andalucía; de igual forma puede decirse que, efectivamente, es acertado el empleo de los ámbitos de los GDR como unidad territorial base para el estudio.

En cuanto a los territorios donde no se confirma esta coincidencia, no existe una diferencia entre la parte oriental y occidental de la región; del total de los siete GDR donde no se cumple, tres de ellos se localizan en la parte occidental (GDR: 6, 45 y 49) y en la oriental los cuatro restantes (GDR: 4, 18, 41 y 44). Las provincias donde se ubican estos GDR son Almería (GDR 4), Cádiz (GDR 6), Granada (GDR 18), Málaga (GDR 41 y 44) y Sevilla (GDR 45 y 49).

Los GDR del Arco Noreste de la Vega de Granada y el del Valle de Lecrín-Temple y Costa (19 y 25 respectivamente), son los únicos que no cuentan con municipios con valores de PSL mayores a 0.75. Ambos están ubicados en la provincia de Granada. En el primero, es Alfacar el municipio que alcanza un mayor valor, con un 0.34. En el segundo caso, es Dúrcal con un 0.74 el que mayor valor presenta, seguido de Padul con un 0.73. Padul es el municipio que contaba con mayor población en el año 2011, sin embargo, debido a la proximidad de los valores de los PSL para ambos municipios se ha contabilizado como un territorio en el que así coincide la cabecera con el concentrador de mano de obra.

## **V.2 Caracterización de las dinámicas *intra* rurales.**

Debido al gran volumen que ocupan las 624 matrices de VR elaboradas, no se incluyen en formato papel en este documento, pero sí en el formato digital (ver archivo 12-13 MDRT\_TFM-ALEMÁN\_BENÍTEZ,L-VRi Andalucía 2001-2012).

En cualquier caso, la información que interesa para este análisis, así como la parte esencial del propio análisis, se sintetiza en la tabla del Anexo 3, tal como se adelantaba en el capítulo de metodología.

A continuación, en la Tabla V.3 se identifican para cada ámbito GDR los tres municipios que más veces han repetido como municipios con mayores VRi a lo largo del periodo estudiado (reflejando el número de veces que han sido el municipio con mayor VRi) y el grupo al que pertenecen de los cinco definidos en el capítulo anterior de metodología. En las Ilustraciones V.2 y V.4 se refleja el porcentaje de GDR agrupados según cada tipo de dinámica poblacional definida y la presencia o no de MCP en el núcleo, respectivamente. En las Ilustraciones V.3 y V.5 se representa la misma información (tipo de dinámica poblacional y presencia o no del MCP en el núcleo) de forma que pueda analizarse la información según su distribución geográfica.

Tabla V.3 Dinámicas poblacionales por GDR.

Provincia	GDR <sup>(1)</sup>	munic 1		munic 2		munic 3		Tipo DP <sup>(2)</sup>
		Máx VRi	Máx VRi con.	Máx VRi	Máx VRi con.	Máx VRi	Máx VRi con.	
Almería	1	4	2	1	2		2	3
Almería	2	9		2			1	1
Almería	3	4	6		1		1	1
Almería	4	2	3	2	2			3
Almería	5	10		1	1			1
Cádiz	6	4		2	1	1	3	3
Cádiz	7	8		4				2
Cádiz	8	8		3	1	1		2
Cádiz	9	8		3		1		2
Cádiz	10	5	1	2		2		3
Córdoba	11	8		1		1		2
Córdoba	12	8		1		1		2
Córdoba	13	10		1		1		1
Córdoba	14	3		1		1		4
Córdoba	15	4		2		2		5
Córdoba	16	6		1	1	1	1	3
Córdoba	17	4		2	1	2		3
Granada	18	11	1					1
Granada	19	3						5
Granada	20	4	1					5
Granada	21	12						1
Granada	22	12						1
Granada	23	7		3		1		2
Granada	24	7		2		1	1	2
Granada	25	5	2	4		1		2
Huelva	26	5		4		3		3
Huelva	27	11		2				1
Huelva	28	4		3		2		3
Huelva	29	6	2	3				2
Huelva	30	4		3	3			3
Jaén	31	9		3				1
Jaén	32	4		3		2		3
Jaén	33	6	1	2		1		2
Jaén	34	8	1	3				1
Jaén	35	3	2	3		1	2	3
Jaén	36	6		5				3
Jaén	37	3		2		1		5
Málaga	38	4		4		3		3
Málaga	39	8	2	2				1
Málaga	40	2	5	1	3		1	4
Málaga	41	5		3		2		3
Málaga	42	2	5		5			4
Málaga	43	11						1
Málaga	44	3		2	3	2		3
Sevilla	45	2		2		1		5
Sevilla	46	5		4	2	3		3
Sevilla	47	6		3		2		3
Sevilla	48	4		3		1		5
Sevilla	49	4	2	3	1	2		3
Sevilla	50	4	1	3	1	1	1	3
Sevilla	51	6		3		3		3
Sevilla	52	2		2	1	2		5

Notas:

<sup>(1)</sup> El nombre del GDR (Grupo de Desarrollo Rural) se encuentra en el Anexo 1.

(2) Tipo DP: Tipo de Dinámica Poblacional según lo definido en el epígrafe 3 del capítulo metodología.

(\*) El GDR 19, no tiene municipios con valores para PSL  $\geq 0.5$ , por lo que se emplea el municipio con mayor valor de PSL como MCP.

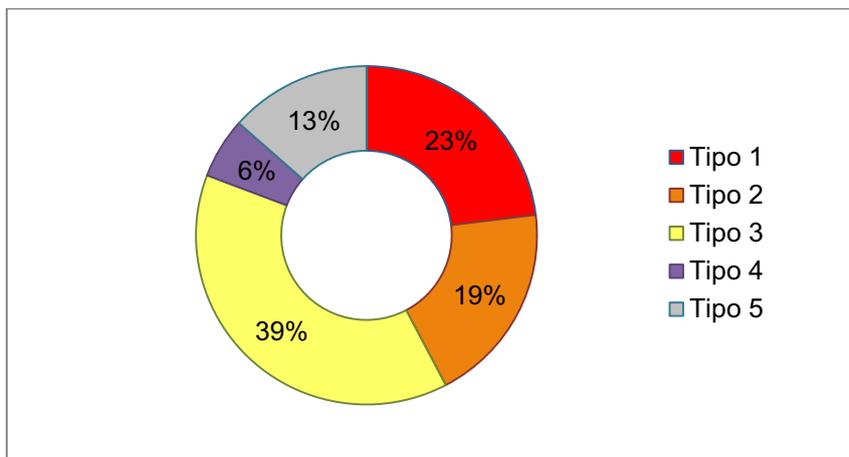
En los GDR 14, 40, 42, y 45 hay un municipio no concentrador (PSL $<0.5$ ) que ejerce como núcleo en un número relevante de veces a lo largo del periodo estudiado (6 años en GDR 45, 8 años en GDR 14 y 40 y 10 años en GDR 42). Por este motivo estos GDR se agrupan en al caso número 4 (Un municipio no concentrador es el que ejerce como núcleo).

- Máx VRi: esta columna indica el número de veces que un municipio ha tenido la mayor VRi anual (siendo un municipio concentrador el que mayor VRi experimenta).

- Máx VRi con: esta columna indica el número de veces que un municipio de entre los concentradores, ha tenido la mayor VRi anual (el municipio que registra mayor VRi anual no es concentrador, se analiza el que mayor VRi ha tenido de los concentradores).

Fuente: elaboración propia.

**Ilustración V.2 Importancia relativa de los tipos de dinámica poblacional.**



Fuente: elaboración propia.

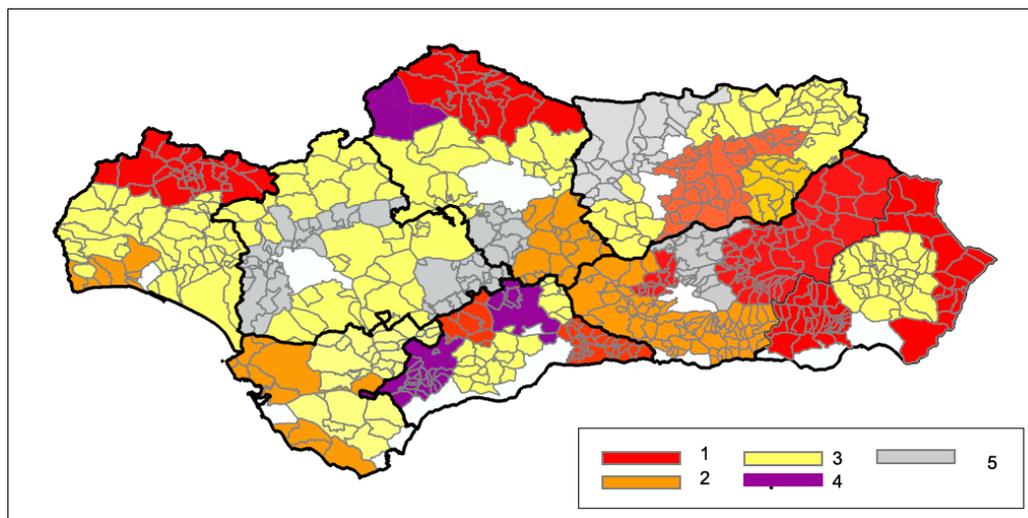
De lo anterior se concluye:

- Se confirma para el periodo estudiado, la consolidación de una dinámica centro-periferia para los territorios Andaluces. En 45 de los 52 GDR (86% de los casos) aparece un núcleo (centro) claro de atracción de población.
- En 25 de los casos es un único municipio el que ejerce como núcleo. En 12 de los cuales han sido el municipio con mayor VRi durante al menos 9 años, en 10 de los casos lo han sido al menos durante 7 años y en 3 de los casos es un

municipio no concentrador ( $PSL < 0.5$ ) el que ha tenido mayor VRI durante al menos 6 años.

- En 20 de los casos son dos o tres municipios los que ejercen como núcleo.
- En 7 casos no existe un núcleo bien definido.
- Se constata la conformación y consolidación de Distritos Rurales en Andalucía, pues se cumple en 42 de los 52 ámbitos GDR de Andalucía.

**Ilustración V.3 Tipología de dinámicas poblacionales.**

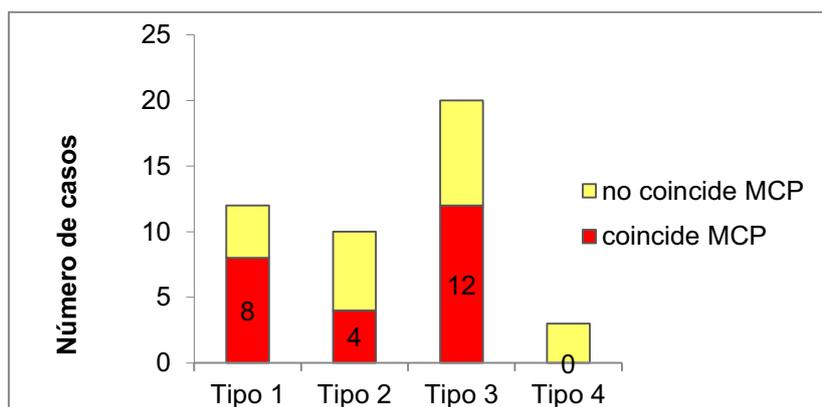


Fuente: elaboración propia.

Del análisis de la Ilustración anterior, se puede decir que:

- Los GDR donde no se están conformando núcleos (dinámica poblacional tipo 5) se concentran en las provincias: Sevilla, Córdoba, Jaén y Granada.
- Los GDR donde los municipios que están actuando como núcleo no son concentradores, se localizan en Málaga y Córdoba.
- En la parte oriental de Andalucía, los núcleos se están conformando de una manera más fuerte y clara ya que se identifica una mayor presencia de GDR cuyos núcleos centro están integrados por un único municipio.
- Sevilla es la única provincia en la que ningún núcleo está formado por un único municipio.

**Ilustración V.4 Presencia del MCP en los casos en los que existe un núcleo definido.**

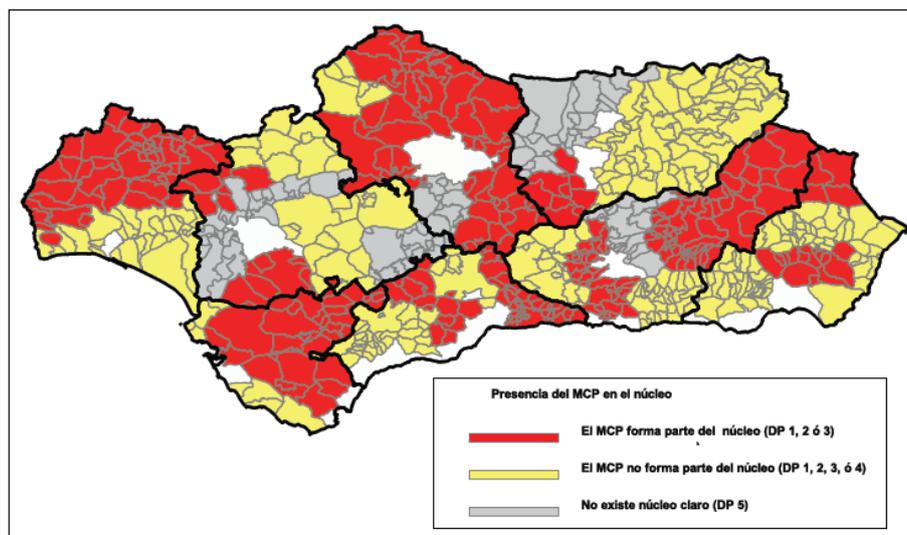


Fuente: elaboración propia

En cuanto al papel que juega el MCP:

- En 24 de los 45 casos en los que existe un núcleo bien definido, el MCP forma parte del núcleo (56% de los casos).
- Si se analiza con mayor detalle cada uno de los tipos de dinámicas, no se aprecian diferencias muy notorias en cuanto a la presencia o no del MCP en su núcleo;
  - 8 de los 12 casos (67%) del tipo 1.
  - 4 de los 10 casos (40%) del tipo 2.
  - 12 de los 20 casos (60%) del tipo 3.

**Ilustración V.5 Presencia o no del MCP en los GDR con núcleos definidos.**



Fuente: elaboración propia.

Del análisis de la ilustración anterior, se concluye que:

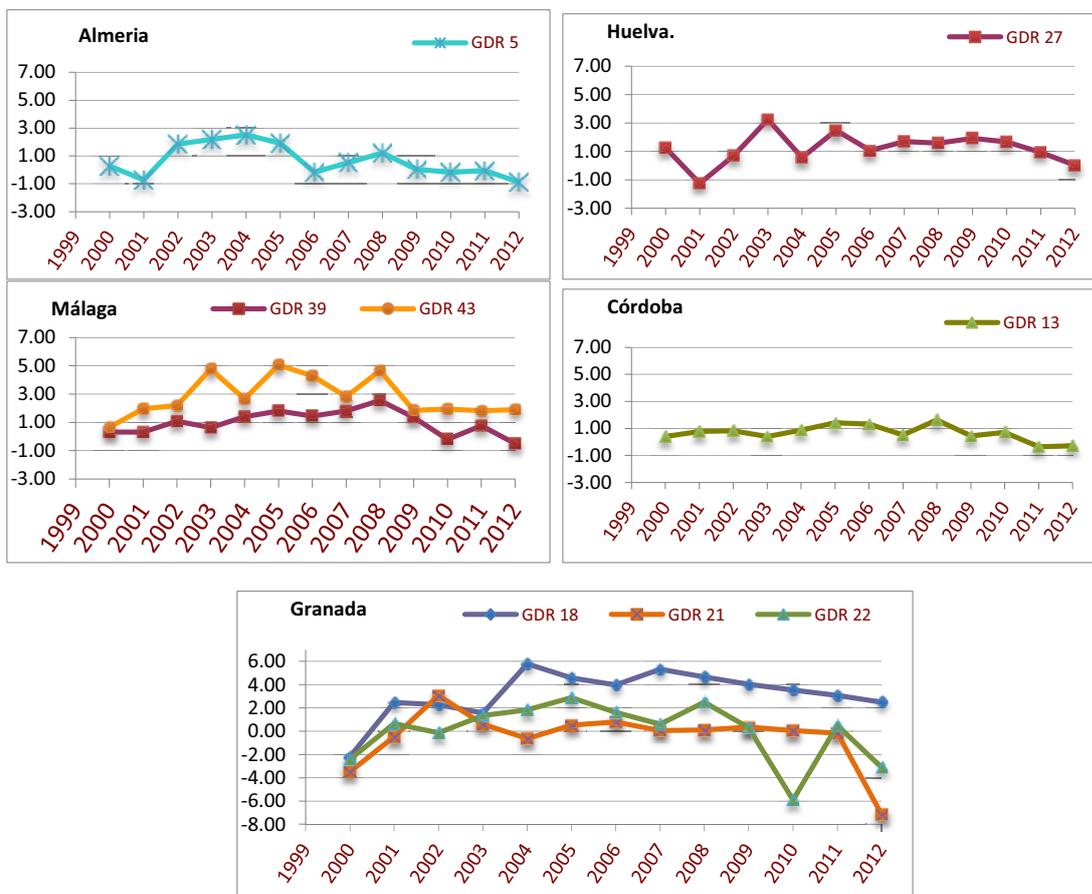
- Sevilla, Jaén y Almería, son las provincias donde se observa una menor presencia de los MCP.
- En Córdoba, todos los núcleos formados por municipios concentradores, tienen presencia del MCP.

Comparativa entre resultados de PSL y VRi:

- En los siete GDR donde el concentrador de ocupados no coincidía con la cabecera prevalece la dinámica poblacional tipo 3. Son excepciones los GDR 18 y 45, que responden a una dinámica poblacional tipo 5 y 1 respectivamente.

Análisis de la variación de la tasa interanual, según tipos de dinámicas poblacionales, para los tipos 1 y 2 (cuando el núcleo coincide con el MCP):

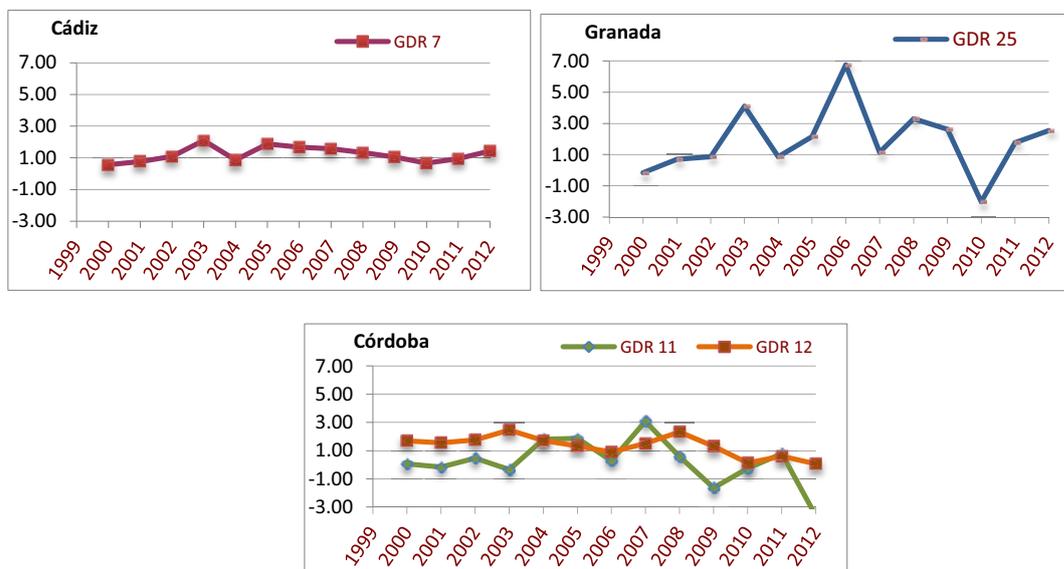
**Ilustración V.6 Variación de la tasa interanual, en GDR con Dinámica poblacional tipo 1:**



Fuente: elaboración propia

- Aunque hay algunas excepciones, de forma generalizada puede decirse que en todos los casos se observan mayores aumentos al comienzo del periodo estudiado (año 2001) y descensos en los últimos años (2008). Quizás el cambio de tendencia pudiera ser debido al cambio del escenario económico. La tendencia de Córdoba es más homogénea, pero aún en esta provincia puede verse un descenso en los últimos años.

Ilustración V.7 Variación de la tasa interanual, en GDR con Dinámica poblacional tipo 2:



Fuente: elaboración propia.

- En los casos de dinámica poblacional tipo 2, no existe una tendencia claramente definida.

### V.3 Análisis de las causas de las dinámicas poblacionales.

Siguiendo lo establecido en el epígrafe IV.4 (en el capítulo de Metodología), se ha procedido al análisis de las causas de las dinámicas poblacionales *intra* rurales de Andalucía.

En el Anexo 3 aparecen las 52 salidas del paquete econométrico Gretl, con las estimaciones de los 52 modelos. Los modelos han resultado válidos (Tabla V.III). La F-Snedecor, con p-value cercanos al 5% de significación, y el  $R^2$ , con valores próximos a la unidad, son medidas representativas de la capacidad global de todas las variables explicativas de la variable endógena. Por otro lado, el contraste de White, con p-value superiores al 0.05, muestra la ausencia de heterocedastidad en los modelos y por tanto las perturbaciones aleatorias mantienen la misma dispersión para todas las observaciones. El contraste Reset de Ramsey, con p-value superior al 0.05, indica la especificación correcta de los modelos. Por último, el contraste de normalidad, con p-

value superior al 0.05, confirma que los errores de los modelos siguen una distribución normal.

**Tabla V.4. Resumen de hipótesis clásicas.**

(1)	Provincia <sup>(2)</sup>	GDR <sup>(3)</sup>	F-Snedecor	R <sup>2</sup>	Ramsey-Reset <sup>(4)</sup>	White <sup>(4)</sup>	Normal <sup>(4)</sup>
OR	AL	1	0,005620	0,537442	0,71	0,607776	0,979053
OR	AL	2	0,074458	0,703510	0,711	0,425411	0,203398
OR	AL	3	0,000014	0,644223	0,709	0,338658	0,865334
OR	AL	4	0,007246	0,590032	0,266	0,621215	0,476335
OR	AL	5	0,015638	0,968968		0,579273	
OC	CA	6	0,287933	0,872988		0,502084	0,954896
OC	CA	7	0,311114	0,779593		0,386476	
OC	CA	8	0,128078	0,983596		0,571827	
OC	CA	9	0,289234	0,916344		0,708162	
OC	CA	10	0,001216	0,754914	0,219	0,500325	0,517238
OC	CO	11	0,006096	0,993904		0,445409	
OC	CO	12	0,004086	0,846806	0,809	0,606531	0,194245
OC	CO	13	0,004283	0,752464	0,314	0,368834	0,844697
OC	CO	14	0,035323	0,999445		0,199148	
OC	CO	15	0,011323	0,852920	0,926	0,147644	0,902633
OC	CO	16	0,301523	0,866285		0,304614	0,231526
OC	CO	17	0,004598	0,875000	0,545	0,554038	0,973555
OR	GR	18	0,000334	0,981994	0,67	0,699239	0,000558451
OR	GR	19	0,152623	0,671480	0,516	0,461361	0,233279
OR	GR	20	0,002679	0,891479		0,42036	0,694222
OR	GR	21	0,000078	0,617729	0,149	0,6285	0,878222
OR	GR	22	0,017652	0,773351	0,37	0,641175	0,815722
OR	GR	23	0,004286	0,722821	0,482	0,548552	0,725248
OR	GR	24	0,007767	0,436123	0,726	0,286388	0,11086
OR	GR	25	0,000094	0,796540	0,348	0,762241	0,829262
OC	HU	26	0,052671	0,619918	0,564	0,691549	0,494551
OC	HU	27	9,68e-07	0,772548	0,0586	0,50741	0,0750294
OC	HU	28	0,000900	0,766715	0,646	0,512177	0,211917
OC	HU	29	0,178384	0,906430		0,318487	
OC	HU	30	0,043319	0,911736		0,148539	
OR	JA	31	0,000724	0,889808	0,763	0,154231	0,450975
OR	JA	32	0,052049	0,653585	0,041	0,221843	0,347342
OR	JA	33	0,054305	0,933904		0,39864	0,0530631
OR	JA	34	0,003125	0,802403	0,739	0,460746	0,28656
OR	JA	35	0,155274	0,695265	0,21	0,144811	0,563573
OR	JA	36	0,007259	0,913340	0,524	0,141007	0,648636
OR	JA	37	2,37e-07	0,854627	0,455	0,56533	0,70551
OR	MA	38	0,094580	0,692461	0,661	0,148316	
OR	MA	39	0,014263	0,967652	0,81779	0,158354	0,0119026
OR	MA	40	0,062623	0,998255			
OR	MA	41	0,091246	0,997103			
OR	MA	42	0,001737	0,639705	0,333	0,200937	0,171337
OR	MA	43	4,23e-08	0,803241	0,998	0,831275	0,371417
OR	MA	44	0,244877	0,534956	0,124	0,0830202	0,305006
OC	SE	45	0,007949	0,902574	0,14	0,713891	0,5007
OC	SE	46	0,011834	0,820148	0,267	0,771826	0,486029
OC	SE	47	0,019149	0,960517		0,166587	0,124946
OC	SE	48	0,003050	0,740842	0,00093	0,129919	0,0577117
OC	SE	49	0,072210	0,963219		0,22064	

(1)	Provincia <sup>(2)</sup>	GDR <sup>(3)</sup>	F-Snedecor	R <sup>2</sup>	Ramsey-Reset <sup>(4)</sup>	White <sup>(4)</sup>	Normal <sup>(4)</sup>
OC	SE	50	0,118070	0,939111		0,645837	
OC	SE	51	0,090742	0,885023		0,46834	0,888496
OC	SE	52	0,026376	0,675404	0,786	0,687422	0,00545155

Notas: <sup>(1)</sup> OC= Andalucía Occidental, OR: Andalucía Oriental.

<sup>(2)</sup> AL: Almería, CA: Cádiz, CO: Córdoba, GR: Granada, HU: Huelva, JA: Jaén, MA Málaga, SE: Sevilla

<sup>(3)</sup> El nombre del grupo del Grupo en el Anexo 1

<sup>(4)</sup> Las casillas que aparecen en blanco es porque el software Gretl no ha emitido resultado porque no se disponía del número suficiente de grados de libertad.

Fuente: elaboración propia.

Una vez validados los modelos se pasa a analizar la significatividad de los factores de atracción ( $Q_i$ ) de la población a un municipio. El estadístico utilizado es la t-Student y su p-value asociado (Tabla V.5).

**Tabla V.5. Factores que influyen en la dinámica poblacional (p-value t-Student)** <sup>(a), (b)</sup>

(1)	Provincia <sup>(2)</sup>	GDR <sup>(3)</sup>	Educación	Sanidad	Ocio	TIC	Economía	Distancia
OR	AL	1	0,00817***	0,68008	0,11924*	-	0,47532	0,21823
OR	AL	2	0,14251*	0,60905	0,31830	-	0,94722	0,16928
OR	AL	3	0,00719***	0,01226***	-	-	0,04268***	0,00743***
OR	AL	4	-	0,09204**	-	-	0,93407	0,06197**
OR	AL	5	-	-	-	-	-	0,01564***
OC	CA	6	0,27379	0,23798	-	0,29550	0,26703	0,25702
OC	CA	7	-	-	-	-	-	0,31111
OC	CA	8	-	-	-	-	0,11093*	0,08314**
OC	CA	9	-	-	-	-	0,18814	0,48334
OC	CA	10	0,03155***	0,83286	0,03119***	-	0,58186	0,96510
OC	CO	11	0,15659*	-	-	-	-	0,00809***
OC	CO	12	0,21612	0,10459*	0,58838	-	0,59386	0,35841
OC	CO	13	0,06506**	0,40797	0,95797	-	0,06338**	0,43147
OC	CO	14	0,15283*	0,07909**	-	-	0,11584*	0,88260
OC	CO	15	0,00536***	-	0,44734	-	0,39456	0,04760***
OC	CO	16	0,44910	0,84085	0,17194*	-	0,62265	0,93436
OC	CO	17	0,02000***	0,78504	0,85041	-	0,02067***	0,89330
OR	GR	18	0,04432***	0,72834	0,01806***	0,46022	0,00145***	0,00679***
OR	GR	19	0,18717	0,07906**	-	0,19090	0,45772	0,08425**
OR	GR	20	0,04369***	-	-	-	0,01199***	0,01166***
OR	GR	21	0,00106***	0,12928*	0,90094	-	0,12253*	0,11836*
OR	GR	22	0,25688	0,90759	0,38050	-	0,66933	0,24274
OR	GR	23	0,07037**	-	0,17974	-	0,67267	0,35898
OR	GR	24	0,35966	0,31134	0,76305	-	0,86013	0,29359
OR	GR	25	0,00114***	0,36788	-	0,00115***	0,01095***	0,00206***
OC	HU	26	0,11993*	0,90474	0,44289	-	0,54988	0,16316
OC	HU	27	0,11367*	0,54838	0,00026***	-	0,47211	0,18242
OC	HU	28	0,12182*	0,19346	0,95301	-	0,14036*	0,24305
OC	HU	29	-	-	0,09056**	0,11737*	0,23765	0,08372**
OC	HU	30	0,67950	-	-	-	0,08712**	0,65739
OR	JA	31	0,04166***	0,01167***	0,00602***	0,01547***	0,07506**	0,10967*
OR	JA	32	0,06454**	0,10892**	-	-	0,45403	0,15139*
OR	JA	33	0,04197***	0,76113	0,19438	-	0,97180	0,83717
OR	JA	34	0,01129***	-	0,83363	-	0,15281*	0,30587
OR	JA	35	0,67838	-	-	-	0,35047	0,17602
OR	JA	36	0,35576	0,01133***	-	-	0,22010	0,15237*

(1)	Provincia <sup>(2)</sup>	GDR <sup>(3)</sup>	Educación	Sanidad	Ocio	TIC	Economía	Distancia
OR	JA	37	0,04361***	0,50751	0,08547**	-	0,35296	0,00160***
OR	MA	38	0,08378**	-	-	-	0,56294	-
OR	MA	39	0,02998***	-	0,13915*	-	0,54157	0,09945**
OR	MA	40	0,05237**	0,15664*	-	-	0,21747	0,14634*
OR	MA	41	0,13030*		0,17492	0,21492	0,60815	0,08587**
OR	MA	42	0,00217***	0,10237**	-	-	0,98796	0,49054
OR	MA	43	0,01633***	0,04621***	0,02167***	-	0,25044	0,07205**
OR	MA	44	0,74482		0,09019**	-	-	0,14243*
OC	SE	45	0,06055**	0,02432***	0,04323***	0,63779	0,39024	0,50715
OC	SE	46	0,01831***	-	-	-	0,33095	0,51052
OC	SE	47	0,20044	0,96541	-	-	0,06820**	0,19592
OC	SE	48	0,77892	0,07321**	0,02482***	-	0,60487	0,43955
OC	SE	49	0,12174*	-	0,03044**	-	0,10538**	0,49061
OC	SE	50	0,32380	-	0,39288	-	0,13844*	0,75333
OC	SE	51	0,16832	-	0,13558*	-	0,16883	0,55167
OC	SE	52	0,08272**	0,98676	-	0,52740	0,53028	0,03648***

Notas: \*\*\* Parámetros significativos al 5%

\*\* Parámetros significativos al 10%

\* Parámetros significativos al 15%

(a) El valor de las casillas es el p-value asociado a la t-Student.

(b) Las casillas en blanco es porque esas variables eran comunes para todos los municipios.

(1) OC= Andalucía Occidental, OR: Andalucía Oriental.

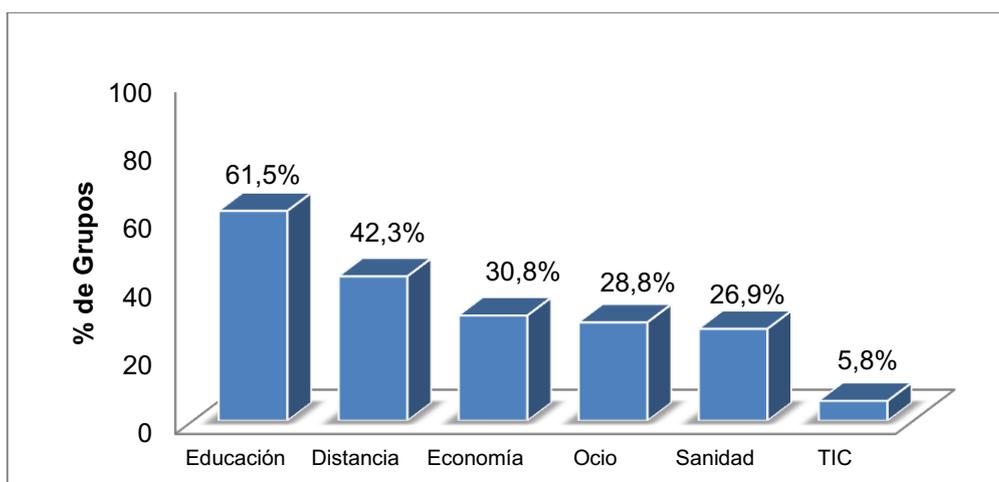
(2) AL: Almería, CA: Cádiz, CO: Córdoba, GR: Granada, HU: Huelva, JA: Jaén, MA Málaga, SE: Sevilla.

(3) El nombre del grupo del Grupo en el Anexo 1.

Fuente: elaboración propia.

Analizando los resultados de la tabla V.5 se deduce que, a nivel individual, el atributo educación, ( $Q_{Educación}$ ) es el factor que más incide para explicar la dinámica de la población de Andalucía, con presencia dominante en el 61.5% de los ámbitos GDR; le sigue el factor distancia ( $Q_{Distancia}$ ) con un peso del 42.3%; la tercera característica es la economía ( $Q_{Economía}$ ) con una representación del 30.8%; le siguen el ocio ( $Q_{Ocio}$ ) y la sanidad ( $Q_{Sanidad}$ ) con un 28.8% y un 26.9%, respectivamente. La última posición la ocupan las tecnologías de la información y comunicación, ( $Q_{Tic}$ ) con un 5.8% (Ilustración V.4).

**Ilustración V.4. Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Andalucía.**



Fuente: elaboración propia.

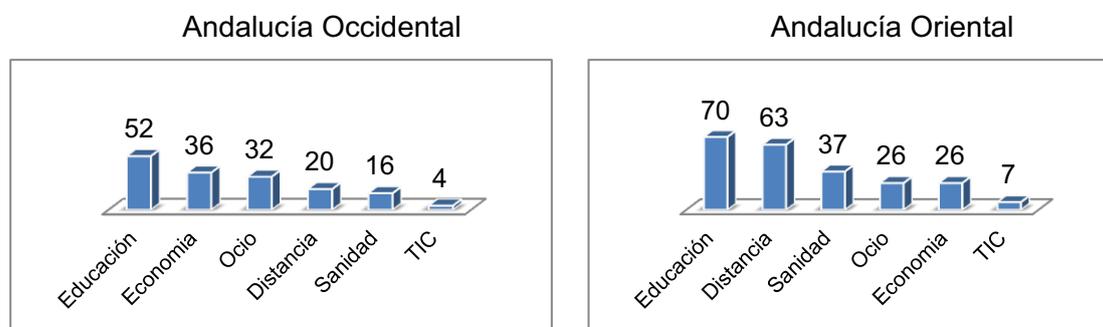
Comparando estos resultados con los obtenidos por Castillo y García (2011) para Castilla-La Mancha resulta:

- La educación ( $Q_{Educación}$ ) es el principal atractivo de la población para ambas comunidades.
- En Andalucía la actividad económica ( $Q_{Economía}$ ) también es otro elemento determinante de los movimientos poblacionales, si bien en Castilla-La Mancha era el menos importante (un 30.8% en Andalucía frente a un 16% en Castilla-La Mancha).
- En Andalucía la distancia ( $Q_{Distancia}$ ) ha resultado un factor importante en los movimientos poblacionales (este aspecto no se puede comparar con Castilla-La Mancha porque los autores no incluyeron esta variable en su modelo Hedónico)
- En Andalucía la sanidad ( $Q_{Sanidad}$ ) es menos tenida en cuenta que en la región de Castilla - La Mancha en donde este factor ocupaba la segunda posición (un 58% de sus territorios frente a un 27% en los de Andalucía)
- Lo contrario ocurre con las TIC's ( $Q_{Tic}$ ), que son menos valoradas en Andalucía (5.8%) que en Castilla-La Mancha (35.5%).
- La variable ocio ( $Q_{Ocio}$ ) tiene una valoración similar en ambas regiones (28.8% en Andalucía y un 32% en Castilla-La Mancha).

En esta investigación, además, se incorpora un análisis de las grandes zonas de la región. De un lado se distingue entre Andalucía Occidental y Oriental y, de otro lado, se consideran las 8 provincias andaluzas.

Gráficamente los atributos significativos en Andalucía Occidental y Andalucía Oriental (Ilustración V.5) son:

**Ilustración V.5. Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Andalucía Occidental y Andalucía Oriental.**



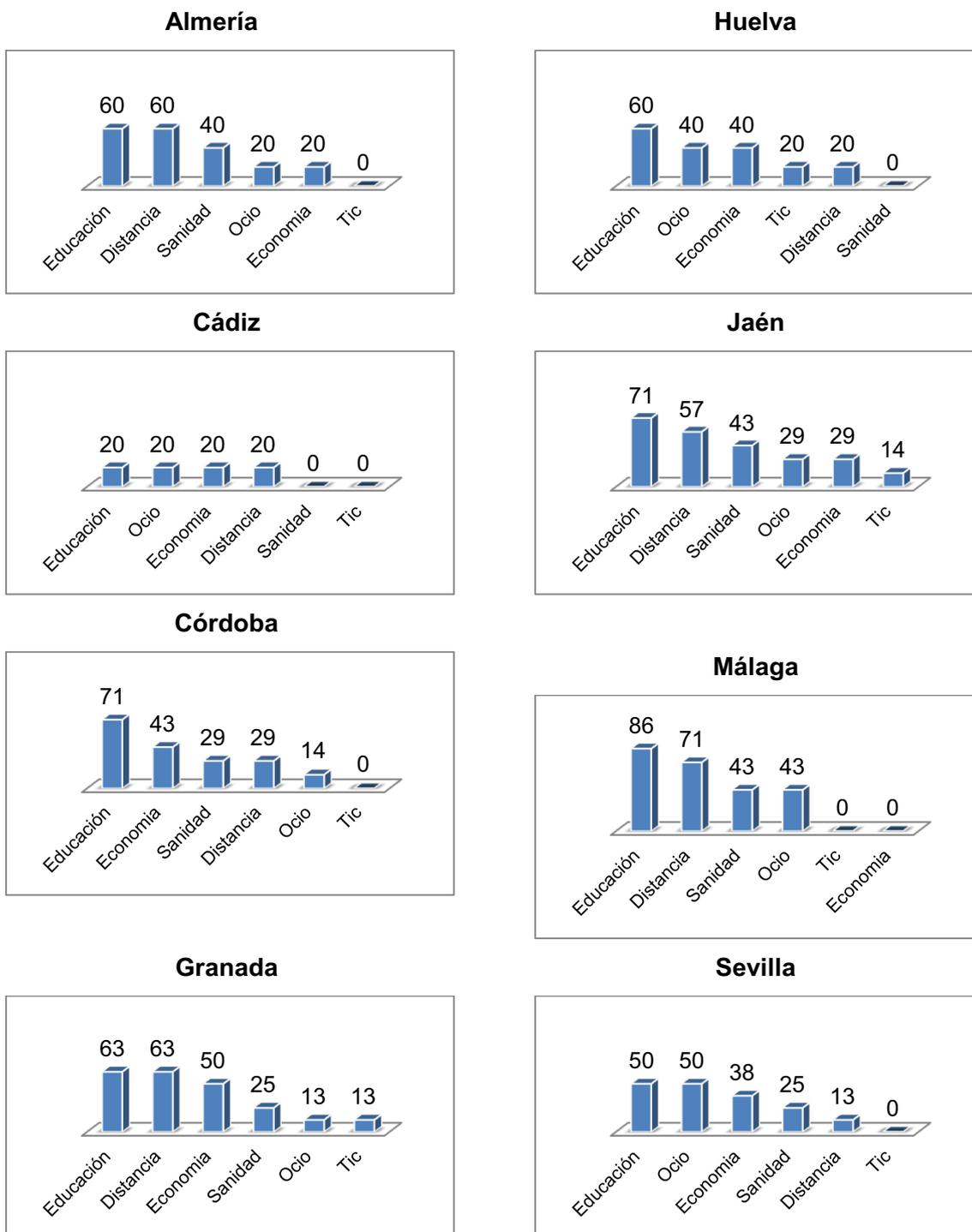
Fuente: elaboración propia.

De la comparación de ambos territorios se puede decir que las razones de los movimientos poblacionales difieren de una zona a otra:

- El único aspecto que comparten es el atributo educación ( $Q_{Educación}$ ), aunque con más peso en la zona Oriental (70%) que en la Occidental (52%).
- El factor económico ( $Q_{Economía}$ ) es el segundo atractivo de la población de Andalucía Occidental (36%), frente a un 26% de la Oriental.
- En cambio para Andalucía Oriental el factor más atractivo es la distancia ( $Q_{Distancia}$ ) (63% en la Oriental frente a un 20% en la Occidental).
- Las Tic's ( $Q_{Tic}$ ) resultan poco atractivas de la población (4% y 7%, Andalucía Oriental y Occidental, respectivamente).
- De las dos zonas de Andalucía, es la Oriental la que tiene un comportamiento más cercano al estudiado en Castilla la Mancha (las grandes excepciones son la distancia, que en Castilla la Mancha no fue estudiada y las Tic's, que en Andalucía resultan poco atractivas mientras que en Castilla la Mancha eran el tercer factor de atracción).

Los gráficos de los atributos significativos por provincias (Ilustración V.6) son:

**Ilustración V.6 Atributos significativos ponderados sobre la movilidad de la población. Provincias, Andalucía.**



Fuente: elaboración propia.

De los gráficos de la Ilustración V.6 se puede decir:

- La educación  $Q_{Educación}$  es el factor más atractivo en todas las provincias.

- Para Córdoba, Huelva, Granada y Sevilla la actividad económica de los municipios ( $Q_{Economía}$ ) es un elemento esencial para trasladarse a vivir a ellos.
- Almería, Jaén, Málaga y Granada estudian la distancia ( $Q_{Distancia}$ ) y sus costes asociados para trasladarse de municipio.
- Cádiz es la provincia en donde existe un mayor equilibrio en la importancia de las características estudiadas.

En los resultados establecidos el surgimiento de actividad terciaria pública y de servicios básicos de no-mercado (educación) en el medio rural, sería la fuerza de atracción para la población. Le sigue los costes de trasladarse de un municipio a otro. En tercer lugar está la actividad económica de los municipios debido al impacto de la crisis iniciada en 2007. (En CLM este factor era el menos considerado).

# **CAPÍTULO VI**



## **CONCLUSIONES**

La principal conclusión de esta investigación es la comprobación de la hipótesis de que en Andalucía se está dando una dinámica centro-periferia en los movimientos poblacionales *intra*-rurales de la última década.

Complementariamente, se pone de manifiesto la conformación de Distritos Rurales en la región y, consecuentemente, la pertinencia de este análisis.

Por otra parte, tal como ha sido sugerido en estudios precedentes, debe valorarse si la consolidación de un sistema centro-periferia es un modelo adecuado para el equilibrio territorial y las diferentes formas de cohesión. Ciertamente es que con este tipo de dinámica se cumple uno de los objetivos principales de la política de desarrollo rural: fijar y mantener la población en el medio rural. Pero, como anverso de esta moneda, se crean nuevos desequilibrios que pueden dar lugar a nuevos polos de concentración y exclusión. Con lo que se reproduciría a escala local lo que las políticas de desarrollo intentan combatir a escala global.

Contrastada la conformación de un sistema centro-periferia *intra* rural para los casos de Castilla la Mancha y Andalucía, y debido a las implicaciones en términos de desequilibrio de esta resituación espacial sobre las zonas rurales periféricas, sería pertinente extender el estudio a otras zonas, tanto del territorio nacional como de la Unión Europea. De esta forma se tendría mayor información sobre la existencia de Distritos Rurales y se podría entrar a valorar en qué forma las políticas de desarrollo rural están afectando al equilibrio territorial en cada zona rural.

Del análisis de las tasas de variación interanual se desprende que las diferentes fases del ciclo económico pudieran tener influencia en las fuerzas que interactúan y propician la consolidación de los Distritos Rurales. En este caso, pareciera que en fases de crisis económica los procesos de aglomeración se atenúan.

Según los resultados que se desprenden de los modelos Hedónicos Poblacionales diseñados y planteados para el período de la última década, se concluye –al igual que en el caso de Castilla la Mancha– que la actividad económica no es la principal razón de los movimientos migratorios *intra*-rurales. Para el caso de Andalucía, la disposición de servicios sociales básicos, como son los educativos son los aspectos que mejor explican estos procesos.

Este resultado permite cuestionar una parte importante de las políticas de desarrollo rural de la Unión Europea, que en las últimas décadas han dado especial protagonismo al aspecto económico.

Los resultados obtenidos ponen de manifiesto la necesidad de análisis multidisciplinares para profundizar en el análisis de este tipo de procesos y para una caracterización más profunda de los mismos. En este sentido, cabría realizar un estudio –entre otros- en profundidad acerca de las necesidades educativas a las que se enfrentan las pobladoras de los territorios rurales. En las dos regiones en las que se han aplicado los MHP (Castilla la Mancha y Andalucía), la característica educación se aparece como el atributo que presenta una mayor relevancia en las decisiones de cambio de residencia.

En cuanto a los atributos estudiados como factores de decisión ante cambios de residencia, parece acertada la incorporación de la distancia como un atributo más a tener en cuenta. Llama la atención la fuerte diferencia de importancia que tienen las TIC en ambas regiones.

Para profundizar en este estudio, se considera de sumo interés analizar el perfil de quienes deciden cambiar de residencia (género, edad y nivel educativo). Así mismo, un estudio de las variaciones residenciales extra-comarcales (movimientos de una comarca a otra, dentro de la misma provincia), podría ayudar también a matizar y fortalecer los resultados aquí obtenidos y a ampliar el conocimiento de las dinámicas poblacionales en los territorios rurales de Andalucía. Las dos primeras características (género y edad) y las variaciones extra-comarcales, podrían estudiarse a partir de los datos procesados durante la realización de este trabajo, puesto que están disponibles como micro-datos de variaciones residenciales del INE y fueron tratados y preparados para su análisis. Debido a las características de este trabajo y la necesidad de establecer un límite a su extensión, su estudio se decidió dejar fuera del alcance este texto.

Cabe recalcar que a la complejidad del estudio de las migraciones se le suma la heterogeneidad de los territorios rurales. Quizás no sólo debiera cuestionarse la actual política de desarrollo rural (como se indicaba anteriormente) sino la estructura misma desde la que se diseña. Quizás la búsqueda del desarrollo “esquivo” para los territorios rurales, pase por incrementar el poder de decisión de sus pobladores, en la línea en que apunta el enfoque del Desarrollo Rural Territorial.



# BIBLIOGRAFÍA



- Anderson, M. (1988) Aproximaciones a la historia de la familia occidental (1500-1914) - Michael Anderson -, Madrid: Siglo XXI.
- Arango, J. (1985) 'Las "Leyes de las Migraciones" de E. G. Ravenstein, cien años después.' *Revista Española de Investigaciones Sociológicas*, 32, 7-26.
- Boisier, S. (1997) 'El vuelo de una cometa. Una metáfora para una teoría del desarrollo territorial.', *Revista de Estudios Regionales*, 48, 41-79.
- Brown, L. (1991) *Place, Migration and Development in the Third World: an alternative view.*, London: Routledge.
- Carrothers, G. A. P. (1956) 'An historical review of the gravity and potential concepts of human interaction', *Journal of the American Institute of Planners*, 22(2), 94-102.
- Castillo, J. S. and García, M. d. C. (2011) 'Del Distrito Industrial al Distrito Rural: implicaciones teóricas para el desarrollo territorial.', *Economía Agraria y Recursos Naturales.*, 11 (2), 7-32.
- Ceña Delgado, F. (1992) 'Transformaciones del mundo rural y políticas agrarias', *Revista de Estudios Agro sociales*, 162, 11-35.
- Collantes, F., Pinilla, V., Sáez, L. A. and Silvestre, J. (2010) *El impacto demográfico de la inmigración en la España rural despoblada.*, Real instituto Elcano.
- Comisión Europea (2008) *Libro Verde sobre la Cohesión Territorial. Convertir la diversidad territorial en un punto fuerte. Comunicación de la Comisión. Documento COM (2008) 616 Final.*
- \_(2008b) *Poverty and Social Exclusion in Rural Areas. Directorate-General for Employment, Social Affairs and Equal Opportunities. Unit E2. Bruselas.*
- \_(2011) *Poverty in rural areas of EU. EU Agricultural Economic briefs. N 1. Mayo.*
- Court, A.T. (1939). *The dynamics of automobile demand. General Motors Corporation, New York.*
- Cuéllar, M., Calle, Á. and Gallar, D. (2013) *Procesos hacia la soberanía alimentaria. Barcelona, Icaria editorial.*
- Echeverría, R. (2000) 'Opciones para reducir la pobreza rural en América Latina y el Caribe', *Revista de la CEPAL*, 70, 147-160.
- García Docampo, M. and Otero Enríquez, R. (2012) 'Transición territorial: modelo teórico y contraste con el caso español.', *Reis*, 139, 133-162.
- Gedik, A. (2005) 'Toward a Theory of Mobility Transition: Test of Zelinsky's Theory with the Japanese and Turkish Data, 1955-2000.'
- Greenwood, M. (1997) 'Internal Migration in developed countries.' in Rosenzweig, M. R., Stark, O., ed. *Handbook of Population and Family Economics.*, Amsterdam: 647-720.
- Haas, G. C. (1922) *Sale Prices as a Basis for Farmland Appraisal, Minnesota: University of Minnesota.*
- Hodgson, G. M. (1988) *Economics and Institutions, a manifesto for a modern institutional economics.*, London: Polity Press in association with B. Blackwell.

- Hunt, G. L. (1993) 'Equilibrium and disequilibrium in migration modeling', *Regional Studies*, 27(4), 341-349.
- Krugman, P. (1991) 'Increasing returns and economic-geography', *Journal of Political Economy*, 99(3), 483-499.
- Lancaster, K. J. (1966) 'New approach to consumer theory', *Journal of Political Economy*, 74(2), 132-157.
- Lee, E. S. (1966) 'Theory of migration', *Demography*, 3(1), 47-57.
- Lewis, A. ([1954] 1963) 'Desarrollo económico con oferta ilimitada de mano de obra.' in *Económica.*, F. d. C., ed. *Teoría del desarrollo económico.*, México D.F.
- Lewis, G. J. and Maund, D. J. (1976) 'Urbanization of countryside - framework for analysis', *Geografiska Annaler Series B-Human Geography*, 58(1), 17-27.
- Marx, K. ([1890] 1975) *El capital*, Madrid.
- Massey, D., Arango, J., Hugo, G., Kouaouci, A. and Pellegrino, A. (1998) *Worlds in Motion. Understanding International Migration at the End of the Millennium.*, Oxford.
- Mill, J. S. ([1848]1985) *Principios de Economía Política.*, México D. F.
- Observatorio Europeo LEADR (1999) 'Evaluar el Valor Añadido de la Iniciativa LEADER', *Serie Innovación en el Medio Rural. Cuaderno N 4.* Bruselas.
- Otterstrom, S. M. (2003) 'Population concentration in United States city-systems from 1790 to 2000: Historical trends and current phases', *Tijdschrift Voor Economische En Sociale Geografie*, 94(4), 477-495.
- Pecqueur, B. (2001) 'Qualite et developpement territorial: l'hypothèse du panier de biens et de services territorialises', *Economic Rurale*, 261, 37-49
- Pecqueur, B. (2005) 'Le developpement territorial: une nouvelle approche des processus de developpement pour les economies du Sud.', 295-316.
- Pellegrini, P. A. and Fotheringham, A. S. (2002) 'Modelling spatial choice: a review and synthesis in a migration context', *Progress in Human Geography*, 26(4), 487-510.
- Portes, A. and Walton, J. (1981) *Labor, Class and the International System.*, New York: Academic Press.
- Ramos, E., y Garrido, D. (Coordinadores) (2011) *Desarrollo Rural Territorial. Metodología y Aplicación para el estudio de casos.* Madrid.
- Ravenstein, E. G. (1885) 'The Laws of Migration', *Journal of the Royal Statistical Society*, 48(48), 167-227.
- Reher, D. S. (1997) 'La teoría del capital humano y las realidades de la Historia.', 73, 254-261.
- Rosen, S. (1974) 'Hedonic Prices and Implicit Markets: Product Differentiation in Pure Competition', *The Journal of Political Economy*, 82(1), 34-35.
- Schultz, T. W. (1961) 'Reflections on investment in man.', *The Journal of Political Economy*, 5, 1-8.
- Silvestre Rodríguez, J. (2000) 'Aproximaciones teóricas a los movimientos migratorios contemporáneos: Un estado de la cuestión', *Historia agraria: Revista de agricultura e historia rural*, (21), 157-194.

- Sjaastad, L. A. (1962) 'The Costs and Returns of Human Migration', *Journal of Political Economy*, 70(5), 80-93.
- Stark, O. (1993) 'La migración del trabajo.'
- Stewart, J. Q. (1947) 'Empirical Mathematical Rules concerning the Distribution and Equilibrium of Population', *Geographical Review*, 37(3), 461-485.
- Stouffer, S. A. (1940) 'Intervening Opportunities: A Theory Relating Mobility and Distance', *American Sociological Review*, 5(6), 845-867.
- Thomas, B. (1954) *Migration and Economic Growth: A Study of Great Britain and the Atlantic Economy.*, Cambridge.
- Tilly, L. and Cohen, M. (1982) 'Does the Family Have a History?', *Social Science History*, 6(2), 131-179.
- Todaro, M. (1969) 'A Model of Labor Migration and urban Unemployment in Less Developed Countries.', *The American Economic Review*, 59, 138-147.
- Vries, J. d. (1995) 'Problems in the Measurement, Description, and Analysis of Historical Urbanization.' in *Urbanization in History. A process of Dynamic Interactions.*, Clarendon Press, Oxford.: 43-60.
- Wardwell, J. M. (1977) 'Equilibrium and change in nonmetropolitan growth', *Rural Sociology*, 42(2), 156-179.
- Zipf, G. K. (1946) 'The P1 P2/D Hypothesis: On the Intercity Movement of Persons', *American Sociological Review*, 11(6), 677-686.

Páginas Web:

FAO: <http://www.fao.org/documents>, consultada el 20 octubre de 2013.

- Motivo de interés: Presenta varios informes vinculados a las áreas rurales, en los que habla –entre otras muchas cosas- de la pobreza en los países europeos.

MAGRAMA (Ministerio de Agricultura, Alimentación y Medio Ambiente): <http://www.magrama.gob.es/es/desarrollo-rural/temas/default.aspx>, consultada el 26 de septiembre de 2013.

- Posición en el mapa de la web: Áreas de actividad – Desarrollo Rural.
- Motivo de interés: Presenta un resumen somero de las áreas rurales en España y ofrece vínculos relacionados con los programas de desarrollo rural llevados a cabo a nivel nacional.

# ANEXOS



**Anexo 1 Identificación de los GDR.**

Zona	Provincia	GDR	Cod
A. Oriental	Almería	GDR de Almazora	1
A. Oriental	Almería	GDR del Levante Almeriense	2
A. Oriental	Almería	GDR de la Alpujarra-Sierra Nevada	3
A. Oriental	Almería	GDR de Filabres-Alhamilla	4
A. Oriental	Almería	GDR los Vélez	5
A. Occidental	Cádiz	Asociación Grupo de Desarrollo Rural de los Alcornocales	6
A. Occidental	Cádiz	Asociación para el Desarrollo Rural de la Campiña de Jerez	7
A. Occidental	Cádiz	Asociación para el Desarrollo Rural de la Costa Noroeste de Cádiz	8
A. Occidental	Cádiz	Grupo de Desarrollo Rural del Litoral de la Janda	9
A. Occidental	Cádiz	Asociación Iniciativas Sostenibles Sierra de Cádiz	10
A. Occidental	Córdoba	Asociación para el Desarrollo del Guadajoz y Campiña Este de Córdoba	11
A. Occidental	Córdoba	Asociación Grupo de Desarrollo Rural de la Subbética Cordobesa	12
A. Occidental	Córdoba	Asociación ADROCHES para el Desarrollo Rural de la Comarca de Los Pedroches	13
A. Occidental	Córdoba	Asociación Grupo de Desarrollo Rural Valle del Alto Guadiato	14
A. Occidental	Córdoba	Asociación Grupo de Desarrollo Sostenible de la Campiña Sur Cordobesa	15
A. Occidental	Córdoba	Asociación Desarrollo Rural Sierra Morena Cordobesa	16
A. Occidental	Córdoba	Asociación para el Desarrollo Rural del Medio Guadalquivir	17
A. Oriental	Granada	GDR de la Vega-Sierra Elvira	18
A. Oriental	Granada	GDR del Arco Noreste de la Vega de Granada	19
A. Oriental	Granada	GDR de los Montes de Granada	20
A. Oriental	Granada	GDR de Guadix	21
A. Oriental	Granada	GDR del Altiplano de Granada	22
A. Oriental	Granada	GDR del Poniente Granadino	23
A. Oriental	Granada	GDR de la Alpujarra-Sierra Nevada de Granada	24
A. Oriental	Granada	GDR del Valle de Lecrín-Temple y Costa	25
A. Occidental	Huelva	Asociación para el Desarrollo Rural del Andévalo Occidental	26
A. Occidental	Huelva	Asociación Grupo de Desarrollo Rural de la Sierra de Aracena y Picos de Aroche	27
A. Occidental	Huelva	Asociación Desarrollo Rural del Condado de Huelva	28
A. Occidental	Huelva	Asociación para el Desarrollo de la Costa Occidental de Huelva "Guadi-Odiel"	29
A. Occidental	Huelva	Asociación para el Desarrollo Rural Cuenca Minera Riotinto	30
A. Oriental	Jaén	GDR de la Sierra Mágina	31
A. Oriental	Jaén	GDR de la Sierra de Segura	32
A. Oriental	Jaén	GDR de la Sierra de Cazorla	33
A. Oriental	Jaén	GDR de la Loma y las Villas	34
A. Oriental	Jaén	GDR del Condado de Jaén	35
A. Oriental	Jaén	GDR de la Sierra Sur de Jaén	36
A. Oriental	Jaén	GDR de la Campiña Norte de Jaén	37
A. Oriental	Málaga	GDR del Territorio Nororiental de Málaga	38
A. Oriental	Málaga	GDR del Guadalteba	39
A. Oriental	Málaga	GDR de Antequera	40
A. Oriental	Málaga	GDR del Valle del Guadalhorce	41
A. Oriental	Málaga	GDR de la Serranía de Rondea	42
A. Oriental	Málaga	GDR de la Axarquía	43
A. Oriental	Málaga	GDR de la Sierra de las Nieves	44
A. Occidental	Sevilla	Asociación Comarcal Gran Vega de Sevilla	45
A. Occidental	Sevilla	Asociación Grupo de Desarrollo Rural de la Sierra Morena Sevillana	46
A. Occidental	Sevilla	Asociación para el Desarrollo de la Campiña y los Alcores de Sevilla	47
A. Occidental	Sevilla	Asociación Desarrollo Rural Estepa Sierra Sur	48
A. Occidental	Sevilla	Asociación para el Desarrollo Rural del Corredor de la Plata	49
A. Occidental	Sevilla	Asociación Desarrollo Local de la Comarca del Bajo Guadalquivir	50
A. Occidental	Sevilla	Asociación de Municipios para el Desarrollo Rural Integral de la Serranía Suroeste Sevillana	51
A. Occidental	Sevilla	Asociación para el Desarrollo de la Comarca de Aljarafe-Doñana	52

## Anexo 2 Valor del PSL municipal.

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
1	Albánchez	0,103	21	Albuñán	0,015	34	Begíjar	0,278
1	Albox	0,805	21	Aldeire	0,040	34	Canena	0,322
1	Alcóntar	0,087	21	Alicún de Ortega	0,032	34	Ibros	0,477
1	Arboleas	0,247	21	Alquife	0,070	34	Iznatoraf	0,519
1	Armuña de Almanzora	0,020	21	Beas de Guadix	0,013	34	Lupión	0,115
1	Bacares	0,099	21	Benalúa	0,499	34	Rus	0,299
1	Bayarque	0,047	21	Cogollos de Guadix	0,042	34	Sabiote	0,734
1	Cantoria	0,823	21	Cortes y Graena	0,034	34	Torreblascopedro	0,314
1	Cóbdar	0,033	21	Darro	0,131	34	Torreperogil	0,615
1	Chercos	0,011	21	Dehesas de Guadix	0,158	34	Úbeda	1,000
1	Fines	0,559	21	Diezma	0,085	34	Villacarrillo	1,000
1	Laroya	0,005	21	Dólar	0,097	34	Villanueva del Arzobispo	1,000
1	Líjar	0,025	21	Ferreira	0,030	34	Villatorres	1,000
1	Lúcar	0,118	21	Fonelas	0,165	35	Arquillos	0,338
1	Macael	0,829	21	Gobernador	0,009	35	Castellar	1,000
1	Olula del Río	0,719	21	Gor	0,206	35	Chiclana de Segura	0,356
1	Oria	0,701	21	Gorafe	0,026	35	Montizón	0,287
1	Partaloa	0,009	21	Guadix	0,965	35	Navas de San Juan	1,000
1	Purchena	0,389	21	Huélogo	0,041	35	Santisteban del Puerto	1,000
1	Serón	0,391	21	Huéneja	0,233	35	Sorihuela del Guadalimar	0,341
1	Sierro	0,014	21	Jerez del Marquesado	0,171	35	Vilches	0,990
1	Somontín	0,029	21	Calahorra, La	0,127	36	Alcalá la Real	1,000
1	Sufí	0,017	21	Lanteira	0,070	36	Alcaudete	1,000
1	Tíjola	0,840	21	Lugros	0,048	36	Castillo de Locubín	0,732
1	Urrácal	0,052	21	Marchal	0,019	36	Frailas	0,428
1	Zurgena	0,231	21	Pedro Martínez	0,136	36	Fuensanta de Martos	0,674
2	Antas	0,803	21	Peza, La	0,085	36	Jamilena	0,499
2	Bédar	0,091	21	Polícar	0,006	36	Martos	1,000
2	Carboneras	0,856	21	Purullena	0,560	36	Torre del Campo	0,845
2	Cuevas del Almanzora	0,957	21	Villanueva de las Torres	0,134	36	Valdepeñas de Jaén	0,967
2	Gallardos (Los)	0,243	21	Valle del Zalabí	0,377	36	Villares, Los	0,715
2	Garrucha	0,838	21	Morelábor	0,054	37	Aldeaquemada	0,114
2	Huércal-Overa	0,902	22	Baza	1,000	37	Andújar	1,000
2	Mojácar	0,729	22	Benamaurel	0,459	37	Arjona	1,000
2	Níjar	1,000	22	Caniles	0,710	37	Arjonilla	1,000
2	Pulpí	0,779	22	Castilléjar	0,496	37	Bailén	1,000

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
2	Taberno	0,082	22	Castril	0,361	37	Baños de la Encina	0,272
2	Turre	0,291	22	Cortes de Baza	0,535	37	Carboneros	0,069
2	Vera	0,862	22	Cúllar	1,000	37	Carolina, La	1,000
3	Abla	0,160	22	Freila	0,063	37	Cazalilla	0,061
3	Abrucena	0,142	22	Galera	0,194	37	Escañuela	0,179
3	Alboloduy	0,029	22	Huéscar	1,000	37	Espelúy	0,106
3	Alcolea	0,076	22	Orce	0,280	37	Fuerte del Rey	0,285
3	Alhabia	0,102	22	Puebla de Don Fadrique	0,542	37	Guarromán	0,758
3	Alhama de Almería	0,791	22	Zújar	0,270	37	Lahiguera	0,150
3	Alicún	0,016	22	Cuevas del Campo	0,247	37	Higuera de Calatrava	0,066
3	Almócita	0,007	23	Algarinejo	1,000	37	Jabalquinto	0,240
3	Alsodux	0,012	23	Alhama de Granada	1,000	37	Lopera	0,974
3	Bayárcal	0,046	23	Arenas del Rey	0,301	37	Marmolejo	0,937
3	Beires	0,006	23	Cacín	0,029	37	Mengíbar	0,883
3	Bentarique	0,015	23	Huétor Tájar	0,966	37	Porcuna	1,000
3	Berja	0,832	23	Illora	0,817	37	Santa Elena	0,205
3	Canjáyar	0,440	23	Jayena	0,171	37	Santiago de Calatrava	0,113
3	Dalías	0,892	23	Loja	1,000	37	Torredonjimeno	0,863
3	Enix	0,033	23	Moclín	0,311	37	Villanueva de la Reina	0,540
3	Felix	0,038	23	Montefrío	1,000	37	Villardompardo	0,189
3	Fiñana	0,369	23	Moraleta de Zafavona	0,701	38	Archidona	0,962
3	Fondón	0,084	23	Salar	0,200	38	Cuevas Bajas	0,325
3	Huécija	0,064	23	Santa Cruz del Comercio	0,058	38	Cuevas de San Marcos	0,657
3	Illar	0,100	23	Villanueva Mesía	0,277	38	Villanueva de Algaidas	0,859
3	Instinción	0,030	23	Zafarraya	0,461	38	Villanueva del Rosario	0,232
3	Láujar de Andarax	0,289	23	Zagra	0,125	38	Villanueva del Trabuco	0,699
3	Nacimiento	0,052	24	Albondón	0,101	38	Villanueva de Tapia	0,132
3	Ohanes	0,100	24	Albuñol	1,000	39	Almargen	0,418
3	Padules	0,045	24	Almegíjar	0,033	39	Ardales	0,696
3	Paterna del Río	0,062	24	Bérchules	0,103	39	Campillos	1,000
3	Rágol	0,044	24	Bubión	0,066	39	Cañete la Real	0,199
3	Santa Cruz de Marchena	0,013	24	Busquístar	0,031	39	Carratraca	0,067
3	Terque	0,025	24	Cádiar	0,162	39	Cuevas del Becerro	0,239
3	Tres Villas (Las)	0,086	24	Cáñar	0,012	39	Sierra de Yeguas	1,000
4	Alcudia de Monteaquid	0,006	24	Capileira	0,148	39	Teba	0,456
4	Benitagla	0,001	24	Carataunas	0,013	40	Alameda	1,000
4	Benizalón	0,018	24	Cástaras	0,030	40	Antequera	1,000
4	Castro de Filabres	0,005	24	Gualchos	1,000	40	Casabermeja	0,271
4	Gérgal	0,275	24	Juñives	0,023	40	Fuente de Piedra	0,401

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
4	Lubrín	0,202	24	Lanjarón	0,904	40	Humilladero	0,477
4	Lucainena de las Torres	0,066	24	Lobras	0,008	40	Mollina	0,903
4	Olula de Castro	0,009	24	Lújar	0,163	41	Alhaurín el Grande	0,731
4	Senés	0,019	24	Murtas	0,062	41	Almogía	0,613
4	Sorbas	0,837	24	Órgiva	0,964	41	Álora	0,731
4	Tabernas	0,563	24	Pampaneira	0,077	41	Cártama	0,599
4	Tahal	0,027	24	Polopos	0,356	41	Coin	0,789
4	Turrillas	0,028	24	Pórtugos	0,053	41	Pizarra	0,648
4	Uleila del Campo	0,086	24	Rubite	0,133	41	Valle de Abdaláís	0,217
4	Velefique	0,008	24	Soportújar	0,018	42	Algatocín	0,110
5	María	0,393	24	Sorvilán	0,125	42	Alpandeire	0,049
5	Vélez-Blanco	0,582	24	Torvizcón	0,061	42	Arriate	0,361
5	Vélez-Rubio	0,941	24	Trevélez	0,277	42	Atajate	0,009
6	Alcalá de los Gazules	0,947	24	Turón	0,011	42	Benadalid	0,017
6	Jimena de la Frontera	0,799	24	Ugijar	0,573	42	Benalauría	0,093
6	Medina-Sidonia	0,740	24	Válor	0,056	42	Benaolán	0,346
6	Paterna de Rivera	0,269	24	Taha, La	0,124	42	Benarrabá	0,109
6	Benalup-Casas Viejas	0,560	24	Nevada	0,121	42	Cartajima	0,020
6	San José del Valle	0,744	24	Alpujarra de la Sierra	0,107	42	Cortes de la Frontera	0,690
7	Jerez de la Frontera	1,000	25	Agrón	0,003	42	Faraján	0,087
7	Puerto de Santa María	0,902	25	Albuñuelas	0,055	42	Gaucín	0,549
7	Puerto Real	0,595	25	Alhendín	0,569	42	Genalguacil	0,117
8	Chipiona	1,000	25	Chimeneas	0,148	42	Igualeja	0,053
8	Rota	0,789	25	Dúrcal	0,742	42	Jimera de Líbar	0,090
8	Sanlúcar de Barrameda	1,000	25	Escúzar	0,085	42	Jubrique	0,099
8	Trebujena	0,667	25	Itrabo	0,065	42	Júzcar	0,053
9	Barbate	0,967	25	Jete	0,073	42	Montejaque	0,086
9	Conil de la Frontera	1,000	25	Lecrín	0,205	42	Parauta	0,062
9	Tarifa	1,000	25	Lentegí	0,005	42	Pujerra	0,074
9	Vejer de la Frontera	0,850	25	Malahá, La	0,048	42	Ronda	1,000
10	Alcalá del Valle	0,496	25	Molvizar	0,263	43	Alcaucín	0,287
10	Algar	0,295	25	Nigüelas	0,055	43	Alfarnate	0,124
10	Algodonales	0,848	25	Otívar	0,064	43	Alfarnatejo	0,045
10	Arcos de la Frontera	0,830	25	Padul	0,730	43	Algarrobo	0,747
10	Benaocaz	0,075	25	Vélez de Benaudalla	0,331	43	Almáchar	0,148
10	Bornos	0,521	25	Ventas de Huelma	0,046	43	Árchez	0,029
10	Bosque, El	0,615	25	Valle, El	0,042	43	Arenas	0,021
10	Espera	0,265	25	Guajares, Los	0,071	43	Benamargosa	0,255
10	Gastor, El	0,201	25	Villamena	0,024	43	Benamocarra	0,661

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
10	Grazalema	0,583	25	Pinar, El	0,065	43	Borge, El	0,069
10	Olvera	1,000	26	Almendro, El	0,067	43	Canillas de Aceituno	0,194
10	Prado del Rey	0,959	26	Alosno	0,719	43	Canillas de Albaida	0,193
10	Puerto Serrano	0,552	26	Cabezas Rubias	0,084	43	Colmenar	0,717
10	Setenil de las Bodegas	0,486	26	Calañas	0,882	43	Comares	0,141
10	Torre Alháquime	0,051	26	Cerro de Andévalo, El	0,404	43	Cómpeta	0,970
10	Utrique	1,000	26	Granado, El	0,101	43	Cútar	0,061
10	Villaluenga del Rosario	0,107	26	Paymogo	0,191	43	Frigiliana	0,364
10	Villamartín	0,909	26	Puebla de Guzmán	0,682	43	Iznate	0,073
10	Zahara	0,460	26	San Bartolomé de la Torre	0,808	43	Macharaviaya	0,020
11	Baena	1,000	26	San Silvestre de Guzmán	0,056	43	Moclinejo	0,052
11	Castro del Río	0,979	26	Sanlúcar de Guadiana	0,202	43	Nerja	1,000
11	Espejo	0,703	26	Santa Bárbara de Casa	0,218	43	Periana	0,788
11	Nueva Carteva	0,914	26	Valverde del Camino	0,948	43	Rincón de la Victoria	0,438
11	Valenzuela	0,104	26	Villablanca	0,343	43	Riogordo	0,575
12	Almedinilla	0,496	26	Villanueva de las Cruces	0,038	43	Salares	0,020
12	Benamejé	0,706	26	Villanueva de los Castillejos	0,811	43	Sayalonga	0,105
12	Cabra	1,000	27	Alájar	0,193	43	Sedella	0,041
12	Carcabuey	0,679	27	Almonaster la Real	0,423	43	Torrox	0,997
12	Doña Mencía	0,915	27	Aracena	1,000	43	Totalán	0,038
12	Encinas Reales	0,259	27	Aroche	0,799	43	Vélez-Málaga	0,996
12	Fuente-Tójar	0,144	27	Arroyomolinos de León	0,140	43	Viñuela	0,251
12	Iznájar	1,000	27	Cala	0,589	44	Alozaina	0,552
12	Lucena	1,000	27	Cañaveral de León	0,160	44	Burgo, El	0,775
12	Luque	1,000	27	Castaño del Robledo	0,045	44	Casarabonela	0,353
12	Palenciana	0,220	27	Corteconcepción	0,113	44	Guaro	0,094
12	Priego de Córdoba	1,000	27	Cortegana	0,861	44	Istán	0,071
12	Rute	1,000	27	Cortelazor	0,040	44	Monda	0,281
12	Zuheros	0,096	27	Cumbres de Enmedio	0,008	44	Ojén	0,186
13	Alcaracejos	0,267	27	Cumbres de San Bartolomé	0,093	44	Tolox	0,164
13	Añora	0,240	27	Cumbres Mavores	0,589	44	Yunquera	0,644
13	Belalcázar	0,579	27	Encinasola	0,320	45	Alcalá del Río	0,634
13	Cardeña	0,471	27	Fuenteheridos	0,191	45	Alcolea del Río	0,486
13	Conquista	0,041	27	Galaroza	0,327	45	Algaba, La	0,475
13	Dos Torres	0,701	27	Higuera de la Sierra	0,236	45	Brenes	0,932
13	Fuente la Lancha	0,014	27	Hinojales	0,095	45	Burguillos	0,498
13	Guijo, El	0,050	27	Jabugo	0,917	45	Cantillana	0,817
13	Hinojosa del Duque	1,000	27	Linares de la Sierra	0,043	45	Guillena	0,726
13	Pedroche	0,281	27	Marines, Los	0,076	45	Lora del Río	0,861

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
13	Pozoblanco	1,000	27	Nava, La	0,042	45	Peñaflor	0,612
13	Santa Eufemia	0,832	27	Puerto Moral	0,039	45	Rinconada, La	0,664
13	Torrecampo	0,241	27	Rosal de la Frontera	0,451	45	Tocina	0,897
13	Villanueva de Córdoba	0,965	27	Santa Ana la Real	0,051	45	Villanueva del Río y Minas	0,284
13	Villanueva del Duque	0,321	27	Santa Olalla del Cala	0,615	45	Villaverde del Río	0,621
13	Villaralto	0,102	27	Valdelarco	0,048	46	Alanís	0,432
13	Viso, El	0,390	27	Zufre	0,309	46	Almadén de la Plata	0,393
14	Belmez	0,504	28	Almonte	1,000	46	Cazalla de la Sierra	1,000
14	Blázquez, Los	0,087	28	Beas	0,473	46	Constantina	1,000
14	Fuente Obejuna	0,895	28	Bollullos Par del Condado	1,000	46	Guadalcanal	0,735
14	Granjuela, La	0,082	28	Bonares	0,788	46	Navas de la Concepción, Las	0,413
14	Peñarroya-Pueblonuevo	0,905	28	Chucena	0,679	46	Pedroso, El	0,680
14	Valsequillo	0,076	28	Escacena del Campo	0,271	46	Puebla de los Infantes, La	0,849
15	Aguilar de la Frontera	1,000	28	Hinojos	0,913	46	Real de la Jara, El	0,333
15	Fernán-Núñez	0,660	28	Lucena del Puerto	0,660	46	San Nicolás del Puerto	0,698
15	Montalbán de Córdoba	0,938	28	Manzanilla	0,327	47	Campana, La	0,834
15	Montemayor	0,694	28	Moguer	0,860	47	Carmona	0,847
15	Montilla	1,000	28	Niebla	0,831	47	Écija	1,000
15	Monturque	0,444	28	Palma del Condado, La	0,835	47	Fuentes de Andalucía	0,790
15	Moriles	0,693	28	Palos de la Frontera	0,509	47	Luisiana, La	0,640
15	Puente Genil	1,000	28	Paterna del Campo	0,971	47	Mairena del Alcor	0,647
15	Rambla, La	1,000	28	Rociana del Condado	0,822	47	Viso del Alcor, El	0,743
15	San Sebastián de	0,141	28	San Juan del Puerto	0,569	47	Cañada Rosal	0,753
15	Santaella	0,166	28	Trigueros	0,595	48	Aguadulce	0,768
16	Adamuz	1,000	28	Villalba del Alcor	0,511	48	Algámitas	0,091
16	Espiel	0,647	28	Villarrasa	0,510	48	Badolatosa	0,418
16	Hornachuelos	0,885	29	Aljaraque	0,370	48	Casariche	0,960
16	Montoro	1,000	29	Ayamonte	1,000	48	Corrales, Los	0,877
16	Obejo	0,245	29	Cartaya	0,925	48	Estepa	1,000
16	Villaharta	0,040	29	Gibraleón	0,694	48	Gilena	0,851
16	Villanueva del Rey	0,213	29	Isla Cristina	1,000	48	Herrera	0,985
16	Villaviciosa de Córdoba	0,620	29	Lepe	0,947	48	Lantejuela, La	0,635
17	Almodóvar del Río	0,639	29	Punta Umbria	0,909	48	Lora de Estepa	0,090
17	Bujalance	1,000	30	Berrocal	0,037	48	Marinaleda	0,237
17	Cañete de las Torres	0,766	30	Campillo, El	0,413	48	Martín de la Jara	0,282
17	Carlota, La	0,849	30	Campofrío	0,053	48	Osuna	1,000
17	Carpio, El	0,763	30	Granada de Río-Tinto, La	0,027	48	Pedrera	0,993
17	Fuente Palmera	0,999	30	Minas de Riotinto	0,601	48	Roda de Andalucía, La	1,000
17	Guadalcázar	0,305	30	Nerva	0,761	48	Rubio, El	0,873

GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL	GDR	Municipio	Valor PSL
17	Palma del Río	1,000	30	Zalamea la Real	0,401	48	Saucejo, El	1,000
17	Pedro Abad	0,479	31	Albánchez de Mágina	0,487	48	Villanueva de San Juan	0,410
17	Posadas	0,781	31	Bélmez de la Moraleda	0,421	49	Aznalcóllar	0,861
17	Victoria, La	0,201	31	Cabra del Santo Cristo	0,648	49	Castilblanco de los Arroyos	0,521
17	Villa del Río	1,000	31	Cambil	0,904	49	Castillo de las Guardas, El	0,309
17	Villafranca de Córdoba	0,864	31	Campillo de Arenas	0,404	49	Garrobo, El	0,038
18	Albolote	0,457	31	Guardia de Jaén, La	0,315	49	Gerena	0,685
18	Atarfe	0,633	31	Huelma	1,000	49	Madroño, El	0,028
18	Cijuela	0,055	31	Jimena	0,301	49	Ronquillo, El	0,209
18	Colomera	0,210	31	Jódar	1,000	50	Cabezas de San Juan, Las	0,958
18	Chauchina	0,523	31	Larva	0,048	50	Coronil, El	0,633
18	Fuente Vacueros	0,850	31	Mancha Real	0,939	50	Cuervo de Sevilla, El	0,588
18	Láchar	0,251	31	Noalejo	0,211	50	Lebrija	0,907
18	Maracena	0,351	31	Pegalajar	0,761	50	Molares, Los	0,208
18	Peligros	0,393	31	Torres	0,599	50	Palacios y Villafranca, Los	0,879
18	Pinos Puente	0,758	31	Cárcheles	0,181	50	Utrera	0,878
18	Santa Fe	0,670	31	Bedmar y Garciez	0,857	51	Arahal	0,981
18	Vegas del Genil	0,326	32	Beas de Segura	1,000	51	Coripe	0,194
19	Alfacar	0,344	32	Benatae	0,054	51	Marchena	1,000
19	Beas de Granada	0,023	32	Génave	0,134	51	Montellano	0,891
19	Calicasas	0,006	32	Hornos	0,063	51	Morón de la Frontera	1,000
19	Cogollos de la Vega	0,223	32	Orcera	0,822	51	Paradas	0,869
19	Dúdar	0,001	32	Puente de Génave	0,584	51	Pruna	0,785
19	Güejar Sierra	0,196	32	Puerta de Segura, La	0,724	51	Puebla de Cazalla, La	1,000
19	Güevéjar	0,024	32	Segura de la Sierra	0,593	52	Albaida del Aljarafe	0,169
19	Huétor de Santillán	0,104	32	Siles	0,534	52	Almensilla	0,260
19	Nívar	0,013	32	Torres de Albánchez	0,145	52	Aznalcázar	0,799
19	Pinos Genil	0,074	32	Villarodrigo	0,109	52	Benacazón	0,863
19	Quéntar	0,055	32	Santiago-Pontones	0,615	52	Bollullos de la Mitación	0,656
19	Víznar	0,055	32	Arroyo del Ojanco	0,547	52	Carrión de los Céspedes	0,247
20	Alamedilla	0,180	33	Cazorla	1,000	52	Castilleja del Campo	0,069
20	Benalúa de las Villas	0,088	33	Chilluévar	0,138	52	Huévar del Aljarafe	0,415
20	Campotéjar	0,204	33	Hinojares	0,040	52	Olivares	0,551
20	Deifontes	0,205	33	Huesa	0,235	52	Pilas	1,000
20	Guadahortuna	0,499	33	Iruela, La	0,667	52	Puebla del Río, La	0,425
20	Iznalloz	0,806	33	Peal de Becerro	1,000	52	Salteras	0,497
20	Montejicar	0,294	33	Pozo Alcón	0,843	52	Sanlúcar la Mayor	0,104
20	Montillana	0,156	33	Quesada	0,948	52	Umbrete	0,714
20	Píñar	0,177	33	Santo Tomé	0,495	52	Villamanrique de la Condesa	0,892
20	Torre-Cardela	0,093	34	Baeza	0,936	52	Isla Mayor	0,985

Anexo 3 Tabla de datos VRi (serie histórica 2001-2012).

1	2	3	4a	4b	4d	5		2001		2002		2003		2004		2005		2006		2007		2008		2009		2010		2011		2012	
						VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control	VRi	NOTA Control
04	1	004	0	0	0	5		-1		7		0		1		-4		-3		-3		-2		-4		90	NO Cn	0			
04	1	006	1	1	1	-23		-5		-23		-6		-22		4		23		-7		-2		-18		-65		-9			
04	1	008	0	0	0	-2		4		-4		1		-8		-5		1		12		-5		-4		11		-7			
04	1	017	0	0	0	20	NO Cn	17		2		-16		12		-3		-5		2		8		4		-8		13			
04	1	018	0	0	0	-4		-4		2		10		-2		9		-2		10		-1		-2		4		-2			
04	1	019	0	0	0	-2		0		-1		-5		-1		0		-7		3		-3		9		-2		-4			
04	1	021	0	0	0	1		3		10		-1		-3		2		-4		-8		4		-2		0		-1			
04	1	031	1	0	0	6		-21		12	OJO	-8		6		-6		5		1		-1		18	OJO	-33		-41			
04	1	034	0	0	0	1		0		3		-1		-1		1		0		-3		-1		7		-3		51	NO Cn		
04	1	036	0	0	0	-1		-1		6		-6		2		-4		0		-3		5		9		-3		5			
04	1	044	1	0	0	-10		2		0		16	OJO	-7		43	¿Dtº R?	-15		21	OJO	-8		0		-6		3			
04	1	056	0	0	0	-3		0		6		0		8		-3		-4		3		10		6		-8		6			
04	1	058	0	0	0	5		-2		0		-2		0		-2		-8		1		5		1		1		0			
04	1	061	0	0	0	3		-3		-9		5		0		5		12		-7		-1		5		-7		-1			
04	1	062	1	0	0	-4		-26		7		3		-26		6		17		6		-22		-27		-17		-12			
04	1	069	1	0	0	17	OJO	49	¿Dtº R?	-28		-5		32	¿Dtº R?	-10		32	¿Dtº R?	-3		27	¿Dtº R?	-37		5		21	OJO		
04	1	070	1	0	0	0		20		-17		-2		-19		5		-13		-26		-16		-32		5		-15			
04	1	072	0	0	0	0		4		10		17	NO Cn	1		-5		-4		10		0		4		11		2			
04	1	076	0	0	0	1		-2		-2		-6		-5		-33		-17		22	NO Cn	9		-1		2		-13			
04	1	083	0	0	0	-6		-17		17	NO Cn	14		-7		-2		-19		-1		12		10		-10		9			
04	1	084	0	0	0	-1		-1		-1		-1		1		-5		-11		-5		7		2		-3		-1			
04	1	085	0	0	0	1		0		2		-9		-1		-5		-5		-4		-3		17		1		0			
04	1	087	0	0	0	8		-3		-1		2		3		11		3		-2		-9		7		1		-6			
04	1	092	1	0	0	-2		0		-10		-5		26		9		25		-6		-1		-6		32	OJO	5			
04	1	096	0	0	0	0		-1		9		1		3		-3		9		-2		-2		7		-2		8			
04	1	103	0	0	0	-10		-12		3		4		7		-5		-10		-11		-10		27	NO Cn	4		-11			
4	1	GAL	7	1	1	0		0		0		0		0		0		0		0		0		0		0		0			
04	2	016	1	0	0	-18		-12		-22		-32		-29		-10		-20		-44		-4		-7		-38		-12			
04	2	022	0	0	0	-4		18		5		-16		-4		-6		198		4		-4		10		-2		4			
04	2	032	1	0	0	-3		-3		13		-3		4		16		47		1		-13		10		-17		14			
04	2	035	1	0	0	-42		-59		-36		23		-23		72		85	OJO	-7		-67		-64		-59		-51			
04	2	048	0	0	0	-12		-11		-21		-6		34		-19		60		-28		-23		-11		-2		-13			
04	2	049	1	0	0	45		21		111	¿Dtº R?	89	¿Dtº R?	9		-12		-112		-34		-43		39		-7		33			
04	2	053	1	0	0	-14		2		10		20		23		-7		-61		22		16		-61		-10		21			
04	2	064	1	0	0	-13		-7		-124		-47		-109		-148		-129		-37		-18		10		-20		-43			
04	2	066	1	1	1	-10		-12		-17		-36		-40		-89		-85		-9		24		5		24		-39			
04	2	075	1	0	0	19		-4		-22		-21		-7		-21		0		14		39		27		-12		5			
04	2	089	0	0	0	1		-1		4		-3		-6		-2		349	NO Cn	-7		2		22		-8		-7			
04	2	093	0	0	0	-20		4		14		9		34		40		-91		22		19		-24		6		18			
04	2	100	1	0	0	71	¿Dtº R?	64	¿Dtº R?	85		23		114	¿Dtº R?	186	¿Dtº R?	-241		103	¿Dtº R?	72	¿Dtº R?	44	¿Dtº R?	145	¿Dtº R?	70	¿Dtº R?		



04	5	063	0	0	0	6	-4	11	2	-5	9	NO Cn	2	1	1	-1	-3	0									
04	5	098	1	0	0	-16	-3	-18	-9	1	4	OJO	-14	12	¿Dtº R?	-8	-9	-2									
04	5	099	1	1	1	12	¿Dtº R?	9	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	8	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?	3	8	¿Dtº R?	-11	13	¿Dtº R?	24	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?
4	5	GAL	2	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
4	PROV	ALMERÍA	5																								
11	6	001	1	0	0	-5	-21	5	8	¿Dtº R?	-13	-7	-33	-33	-4	-5	-16	-14									
11	6	008	1	1	1	9	OJO	12	¿Dtº R?	20	OJO	7	9	OJO	3	19	19	-2	-12	5	-3						
11	6	013	0	0	0	23	NO Cn	-1	26	NO Cn	-7	16	NO Cn	3	-5	-5	1	13	1	-1							
11	6	021	1	0	0	-19	-2	-29	5	-18	-10	-9	-9	-1	-7	-6	-3										
11	6	023	1	0	0	-12	5	-26	-2	1	2	25	¿Dtº R?	25	¿Dtº R?	-5	32	¿Dtº R?	2	18	¿Dtº R?						
11	6	025	0	0	0	0	2	-13	0	-4	5	NO Cn	-7	-7	4	-12	4	14									
11	6	901	1	0	0	3	6	2	-8	5	4	OJO	7	7	7	¿Dtº R?	-11	11	¿Dtº R?	-6							
11	6	902	1	0	0	1	-1	15	-3	4	0	3	3	0	2	-1	-5										
11	6	GAL	6	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
11	7	020	1	1	1	-53	-25	-34	94	¿Dtº R?	21	125	¿Dtº R?	74	¿Dtº R?	103	¿Dtº R?	52	¿Dtº R?	146	¿Dtº R?	111	¿Dtº R?	127	¿Dtº R?		
11	7	027	1	0	0	81	¿Dtº R?	49	¿Dtº R?	54	¿Dtº R?	-41	32	¿Dtº R?	-92	-43	-92	6	-117	-69	-115						
11	7	028	1	0	0	-28	-24	-20	-53	-53	-33	-31	-11	-58	-29	-42	-12										
11	7	GAL	2	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
11	8	016	1	0	0	30	¿Dtº R?	24	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	-9	-27	54	¿Dtº R?	29	¿Dtº R?	38	¿Dtº R?	-11	35	¿Dtº R?	-51	24	¿Dtº R?		
11	8	030	1	0	0	-1	-10	-1	-7	15	-21	9	1	7	¿Dtº R?	-6	19	-5									
11	8	032	1	1	1	-24	-6	15	¿Dtº R?	25	¿Dtº R?	19	OJO	-32	-30	-47	-1	5	34	¿Dtº R?	-16						
11	8	037	1	0	0	-5	-8	-29	-9	-7	-1	-8	8	5	-34	-2	-3										
11	8	GAL	4	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
11	9	007	1	1	1	12	¿Dtº R?	-18	-21	-33	-2	-33	-16	4	16	-41	-25	-54									
11	9	014	1	0	0	-1	38	¿Dtº R?	29	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	43	¿Dtº R?	20	¿Dtº R?	12	18	¿Dtº R?	19	¿Dtº R?	35	¿Dtº R?	-6	17		
11	9	035	1	0	0	5	14	5	-2	-8	18	-21	-2	4	-1	9	8										
11	9	039	1	0	0	-16	-34	-13	3	-33	-5	25	¿Dtº R?	-20	-39	7	22	¿Dtº R?	29	¿Dtº R?							
11	9	GAL	4	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
11	10	002	0	0	0	6	3	-4	-3	-3	-3	-1	-7	-3	-5	-3	14										
11	10	003	0	0	0	4	-14	-1	-2	-1	-7	-1	-8	1	-3	8	3										
11	10	005	1	0	0	1	12	-9	9	11	-7	-11	7	10	25	-2	5										
11	10	006	1	1	1	9	9	21	OJO	-7	26	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	21	-15	40	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	-25	15	¿Dtº R?				
11	10	009	0	0	0	12	11	33	NO Cn	13	7	-9	13	3	12	4	-5	-15									
11	10	010	1	0	0	-6	26	5	-12	-22	-6	-25	2	-15	-2	2	0										
11	10	011	1	0	0	3	27	¿Dtº R?	-1	8	-14	2	22	¿Dtº R?	15	-7	6	-3	2								
11	10	017	0	0	0	3	-25	0	11	15	6	-6	-9	5	-5	0	9										
11	10	018	0	0	0	6	6	-4	-4	-6	5	0	-1	-7	-4	4	-7										
11	10	019	1	0	0	4	-4	-5	-10	-12	-1	8	-9	10	-8	-3	-1										
11	10	024	1	0	0	-3	0	6	0	0	-8	13	-3	11	-6	-5	3										
11	10	026	1	0	0	11	OJO	21	5	28	¿Dtº R?	3	2	8	-13	-18	-1	-8									
11	10	029	1	0	0	0	-7	6	2	1	6	18	-2	-7	-12	6	-4										
11	10	034	0	0	0	-6	0	5	8	4	12	2	10	-7	2	6	-16										
11	10	036	0	0	0	-6	-6	0	-2	-4	2	-6	0	-2	2	-1	2										
11	10	038	1	0	0	-33	-36	-49	-36	-14	-5	-36	-17	-17	-12	10	14										
11	10	040	0	0	0	16	NO Cn	0	14	3	8	3	-8	3	-2	4	0										
11	10	041	1	0	0	-15	-14	-41	-6	6	-14	0	25	¿Dtº R?	-4	-7	11	¿Dtº R?	-4								
11	10	042	0	0	0	-6	-9	19	0	-5	-5	-4	-2	-5	7	5	-12										
11	10	GAL	10	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
11	PROV	CÁDIZ	5																								

14	11	007	1	1	1	7	¿Dtº R?	-1	9	¿Dtº R?	11	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	0	-1	5	¿Dtº R?	-13	17	¿Dtº R?			
14	11	019	1	0	0	6		-3	-6		1		-2		-6		2		9	¿Dtº R?	4	¿Dtº R?	-3	17	¿Dtº R?	1		
14	11	025	1	0	0	-3		-4	-8		-6		-1		-3		-4		3		-1		-3	-5	-7			
14	11	046	1	0	0	-9		5	¿Dtº R?	3	4		1		0		-2		-12		-3		2	1	-8			
14	11	063	0	0	0	-1		3		2	-10		-3		4		-1		0		1		-1	0	-3			
14	11	GAL	4	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0	0	0			
14	12	004	0	0	0	-9		-12		-11	-13		1		-6		-9		-6	OJO	-1		-5	9	-4			
14	12	010	1	0	0	8		-19		-5	9		4		-17		-6		17		23		-8	8	-17			
14	12	013	1	0	0	-29		-21		7	-12		10		27	¿Dtº R?	-4		-8		-22		-8	-17	-21			
14	12	015	1	0	0	-2		-2		-2	-21		-19		0		1		-6		-32		-4	-3	4			
14	12	022	1	0	0	1		-2		-14	-9		-9		-3		-7		-3		-9		4	-9	14			
14	12	024	0	0	0	-13		-3		-11	12		-8		4		0		-11		-8		1	3	8			
14	12	031	0	0	0	0		-4		2	-2		1		9		0		-5		9		3	-1	-6			
14	12	037	1	0	0	-37		-8		-28	-12		-33		-24		-27		-39		-13		0	3	-8			
14	12	038	1	1	1	43	¿Dtº R?	87	¿Dtº R?	38	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	2		21	¿Dtº R?	49	¿Dtº R?	25		32	¿Dtº R?	31	¿Dtº R?	18	42	¿Dtº R?
14	12	039	1	0	0	-9		1		-1	12		3		1		-11		-2		1		5	-9	-6			
14	12	048	0	0	0	2		-2		-1	-4		0		5		4		-5		-8		8	-11	-2			
14	12	055	1	0	0	20		2		6	20		25	¿Dtº R?	-19		24		20		15		-20	-16	12			
14	12	058	1	0	0	27		-14		20	3		24		4		-13		30		11		-2	22	¿Dtº R?	-8		
14	12	075	0	0	0	-2		-3		0	-10		-1		-2		-1		-7		2		-5	3	-8			
14	12	GAL	9	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0	0	0			
14	13	003	0	0	0	11		4		3	12		6		10		7		14		1		17	1	12			
14	13	006	0	0	0	-8		9		3	-8		7		2		12		-5		9		8	7	10			
14	13	008	1	0	0	-4		4		-11	-4		-3		-5		-13		-3		-9		-3	8	-2			
14	13	016	0	0	0	-4		-3		-1	-2		-8		-2		-6		-1		-2		-7	-7	-8			
14	13	020	0	0	0	0		-10		-2	-2		-3		1		-1		0		2		-2	-1	6			
14	13	023	1	0	0	1		-12		3	-2		-12		-1		-22		2		-7		-21	-4	-6			
14	13	028	0	0	0	1		6		1	-2		-3		-3		0		-4		-2		2	0	-2			
14	13	034	0	0	0	-1		7		-2	-4		1		2		-1		1		7		0	-2	-8			
14	13	035	1	0	0	-6		-6		-9	-4		2		0		3		-10		1		0	-11	1			
14	13	051	0	0	0	-13		-4		1	-10		-5		1		18		3		-2		4	-5	44	NO Cn		
14	13	054	1	1	1	31	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	6	32	¿Dtº R?	34	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	28	¿Dtº R?	30	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	41	¿Dtº R?	20	¿Dtº R?	-15	
14	13	061	1	0	0	0		0		1	2		-8		-4		-3		-7		6		-3	-1	2	OJO		
14	13	062	0	0	0	3		2		0	-2		-4		-8		9		-4		-10		-11	5	-10			
14	13	069	1	0	0	-4		-27		12	¿Dtº R?	6		2		-16		-22		1		-13	-8	-7	-31			
14	13	070	0	0	0	-4		-2		-5	2		-5		-5		4		-8		-6		12	-11	1			
14	13	072	0	0	0	0		-1		-5	-12		-4		3		-2		0		-1		4	0	7			
14	13	074	0	0	0	-3		1		5	-2		3		-7		-11		-9		11		-33	8	-1			
14	13	GAL	6	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0	0	0			
14	14	009	1	0	0	-3		-8		7	¿Dtº R?	-10		-13		-7		-8		-2		-16	-10	-13	-3			
14	14	011	0	0	0	1		-2		-2	-1		13		6		7		11		18		8	13	6			
14	14	029	1	0	0	-10		-11		-2	-8		-3		1	OJO	-8		-7		-15		-12	-22	-10			
14	14	032	0	0	0	0		-2		0	24	NO Cn	15	NO Cn	13	NO Cn	-3		18	NO Cn	31	NO Cn	28	NO Cn	37	NO Cn	30	NO Cn
14	14	052	1	1	1	11	¿Dtº R?	23	¿Dtº R?	-6	-3		-12		-10		19	¿Dtº R?	-13		-14		-11	-13	-20			
14	14	064	0	0	0	1		0		3	-2		0		-3		-7		-7		-4		-3	-2	-3			
14	14	GAL	3	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0	0	0			
14	15	002	1	0	0	4		-1		-26	1		12		3		7		-7		-4		2	6	20	¿Dtº R?		
14	15	027	1	0	0	-11		0		-13	5		3		-6		-8		25	¿Dtº R?	-6		0	13	4			
14	15	040	1	0	0	-8		2		3	2		-1		-10		-22		-9		-20		11	10	-2			

14	15	041	1	0	0	1	1	8	-18	9	5	-9	-19	9	¿Dtº R?	-10	-22	-25											
14	15	042	1	0	0	-3	-9	21	¿Dtº R?	1	-10	-14	15	7	¿Dtº R?	1	20	¿Dtº R?	-12										
14	15	044	0	0	0	-8	-5	2	-2	9	-3	0	0	-1		1	-2	-3											
14	15	045	1	0	0	4	9	¿Dtº R?	1	1	-16	25	¿Dtº R?	1	1	1	-8	7											
14	15	056	1	1	1	7	6	8	3	17	¿Dtº R?	-1	6	16	-1	-15	-7	-2											
14	15	057	1	0	0	12	¿Dtº R?	4	-2	17	¿Dtº R?	-13	13	37	¿Dtº R?	6	7	15	¿Dtº R?	-5	10								
14	15	059	0	0	0	2	-6	-1	-1	2	0	7	-4	1		8	-1	1											
14	15	060	0	0	0	0	-1	-1	-9	-12	-15	-5	-15	7		-14	-4	2											
14	15	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0		0	0	0											
14	16	001	1	0	0	-6	-1	-1	-6	6	¿Dtº R?	0	2	-1	-1	-3	1	3											
14	16	026	1	0	0	4	¿Dtº R?	-2	-4	-1	2	¿Dtº R?	1	4	¿Dtº R?	-3	15	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?							
14	16	036	1	0	0	0	0	0	-1	-1	1	3	¿Dtº R?	-4	0	0	-2	0											
14	16	043	1	1	1	2	1	1	5	¿Dtº R?	-5	0	0	-3	1	OJO	2	-2	-2										
14	16	047	0	0	0	0	2	NO Cn	-2	6	NO Cn	-2	-1	-1	-5	4	3	-1											
14	16	068	0	0	0	-3	1	8	NO Cn	5	NO Cn	4	1	3	NO Cn	-2	6	NO Cn	-2	1	-2								
14	16	071	0	0	0	4	NO Cn	-3	4	0	-7	-3	-2	4	NO Cn	2	-8	0	-4										
14	16	073	1	0	0	-1	2	¿Dtº R?	2	OJO	1	-2	1	-6	3	0	-8	-6	1										
14	16	GAL	5	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0		0	0	0											
14	17	005	1	0	0	-13	4	0	-17	-39	-17	-7	-9	2		-10	4	-23											
14	17	012	1	0	0	-4	2	-4	-23	2	7	-3	-2	-4		7	0	-3											
14	17	014	1	0	0	6	OJO	-1	5	0	-3	-3	-3	-3		9	-9	-1											
14	17	017	1	0	0	-5	-5	12	¿Dtº R?	-7	11	23	¿Dtº R?	6	41	¿Dtº R?	0	-1	-3	22	¿Dtº R?								
14	17	018	1	0	0	-8	5	-4	4	-3	-1	-3	-4	0		2	-4	3											
14	17	030	1	0	0	-1	3	-12	7	-11	-6	23	¿Dtº R?	-22	1	38	¿Dtº R?	3	3										
14	17	033	0	0	0	2	-10	-10	1	-6	-5	-13	13	-4		-12	-3	3											
14	17	049	1	1	1	6	OJO	11	¿Dtº R?	9	6	37	¿Dtº R?	10	-5	23	-5	-22	-2	-5									
14	17	050	0	0	0	7	NO Cn	-10	2	-1	2	-2	0	10	0	-13	-10	9											
14	17	053	1	0	0	1	0	1	13	¿Dtº R?	18	-3	-6	-22	2	-1	-9	-7											
14	17	065	0	0	0	4	-1	1	-2	-11	2	7	-13	7	NO Cn	0	16	NO Cn	-3										
14	17	066	1	0	0	6	OJO	1	-1	8	-2	-4	-3	-11	5	OJO	-5	6	-3										
14	17	067	1	0	0	-1	1	1	6	2	-1	7	-1	-1		8	11	OJO	5										
14	17	GAL	10	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0		0	0	0											
14	PROV	CÓRDOBA	7																										
18	18	003	0	0	0	-36	-24	-11	21	50	35	32	16	17		-28	-13	-43											
18	18	022	1	0	0	74	¿Dtº R?	18	OJO	76	¿Dtº R?	77	¿Dtº R?	98	¿Dtº R?	97	¿Dtº R?	126	¿Dtº R?	67	¿Dtº R?	109	¿Dtº R?	134	¿Dtº R?	121	¿Dtº R?	106	¿Dtº R?
18	18	048	0	0	0	17	14	6	19	43	47	35	31	29		-9	23	15											
18	18	051	0	0	0	-3	-8	-15	-17	-11	-9	-2	-14	-1		-11	4	-6											
18	18	059	1	0	0	30	16	28	-19	-4	5	32	-13	-3		-1	30	-4											
18	18	079	1	0	0	-2	11	-21	1	-8	-10	2	2	17		15	-42	5											
18	18	115	0	0	0	-1	-25	14	-11	-4	15	3	9	16		14	-1	4											
18	18	127	0	1	0	-40	-3	-45	-81	-130	-101	-117	-88	-62		-53	-19	-40											
18	18	153	0	0	0	1	30	NO Cn	32	8	-15	-44	-58	-3		-51	-2	-30	-16										
18	18	158	1	0	0	-101	-55	-111	-94	-50	-74	-28	-69	-50		-21	-87	-39											
18	18	175	1	0	0	32	5	12	65	-18	18	-68	49	-37		-76	2	17											
18	18	911	0	0	0	29	21	35	31	49	21	43	13	16		38	12	1											
18	GAL		5	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0		0	0	0											
18	19	011	0	1	0	-3	11	NO Cn	1	6	NO Cn	8	NO Cn	-9	6	-2	-8	-5	1										
18	19	024	0	0	0	-1	4	NO Cn	5	2	0	2	2	-5	3	0	1	5	NO Cn										
18	19	037	0	0	0	0	-4	0	-6	-2	2	0	0	-1	-2	-3	1												

18	19	050	0	0	0	0	-10	-9	9	NO Cn	3	-2	-2	-4	4	NO Cn	-14	-3	-8										
18	19	070	0	0	0	-9	3	-2	0	NO Cn	1	1	3	1	-2	NO Cn	-3	0	0										
18	19	094	0	0	0	2	-2	4	0	NO Cn	0	-5	-9	3	0	NO Cn	5	-3	5										
18	19	095	0	0	0	2	3	2	2	NO Cn	0	4	2	7	NO Cn	4	NO Cn	13	NO Cn	3	4	NO Cn							
18	19	099	0	0	0	2	-1	2	2	NO Cn	-7	-12	1	1	NO Cn	-3	NO Cn	0	NO Cn	-1	-3	NO Cn							
18	19	144	0	0	0	0	3	5	NO Cn	0	0	8	NO Cn	11	NO Cn	1	NO Cn	-2	NO Cn	9	10	NO Cn	-7	NO Cn					
18	19	157	0	0	0	8	NO Cn	-3	-7	NO Cn	2	2	6	NO Cn	6	NO Cn	-3	NO Cn	-4	NO Cn	-1	2	NO Cn	-1	NO Cn				
18	19	168	0	0	0	-2	0	-3	-6	NO Cn	-1	-3	-4	-5	4	NO Cn	-3	NO Cn	4	NO Cn	-3	3	NO Cn	-2	NO Cn				
18	19	189	0	0	0	1	-4	2	-6	NO Cn	-2	-9	-1	-2	-1	NO Cn	4	NO Cn	-1	NO Cn	4	-4	NO Cn	5	NO Cn				
18	19	GAL	0	1	0	0	0	0	0	NO Cn	0	0	0	0	0	NO Cn	0	NO Cn	0	NO Cn	0	0	NO Cn	0	NO Cn				
18	20	002	0	0	0	2	2	2	0	NO Cn	0	0	1	-1	0	NO Cn	-2	NO Cn	0	NO Cn	-2	0	NO Cn	-3	NO Cn				
18	20	028	0	0	0	-1	3	-5	0	NO Cn	-2	1	-2	1	2	NO Cn	3	NO Cn	-9	NO Cn	3	-9	NO Cn	0	NO Cn				
18	20	038	0	0	0	2	8	NO Cn	6	NO Cn	1	5	NO Cn	3	-4	NO Cn	-3	NO Cn	5	NO Cn	-4	-3	NO Cn	-2	NO Cn				
18	20	066	0	0	0	-4	-6	1	2	NO Cn	3	2	3	5	9	NO Cn	1	NO Cn	3	NO Cn	3	3	NO Cn	-3	NO Cn				
18	20	088	0	0	0	-3	6	-3	2	NO Cn	-3	-6	-2	-2	3	NO Cn	3	NO Cn	1	NO Cn	3	1	NO Cn	-1	NO Cn				
18	20	105	1	1	1	3	¿Dtº R?	0	1	OJO	-2	-7	NO Cn	17	¿Dtº R?	6	¿Dtº R?	-13	NO Cn	-6	NO Cn	7	¿Dtº R?	-2	NO Cn				
18	20	136	0	0	0	2	-4	-1	8	NO Cn	5	NO Cn	4	NO Cn	-4	NO Cn	1	NO Cn	8	NO Cn	-5	NO Cn	2	NO Cn	NO Cn				
18	20	137	0	0	0	-1	-5	0	-2	NO Cn	-1	-1	0	-7	-1	NO Cn	-3	NO Cn	2	NO Cn	2	2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	20	159	0	0	0	-2	-3	-2	-8	NO Cn	0	4	NO Cn	-5	-1	NO Cn	2	NO Cn	1	NO Cn	1	1	NO Cn	6	NO Cn				
18	20	178	0	0	0	2	-1	1	-1	NO Cn	0	0	-4	1	1	NO Cn	-1	NO Cn	3	NO Cn	1	3	NO Cn	1	NO Cn				
18	20	GAL	1	1	1	0	0	0	0	NO Cn	0	0	0	0	0	NO Cn	0	NO Cn	0	NO Cn	0	0	NO Cn	0	NO Cn				
18	21	005	0	0	0	-3	6	8	-4	NO Cn	-2	3	6	-9	-4	NO Cn	1	NO Cn	5	NO Cn	2	2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	010	0	0	0	2	-2	-7	-1	NO Cn	0	-2	0	-1	3	NO Cn	-3	NO Cn	6	NO Cn	1	1	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	015	0	0	0	0	-3	-3	-2	NO Cn	2	-3	-1	-3	0	NO Cn	3	NO Cn	-2	NO Cn	2	2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	018	0	0	0	-5	0	5	-5	NO Cn	-7	4	-6	-9	2	NO Cn	0	NO Cn	-6	NO Cn	-10	-10	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	025	0	0	0	-3	-10	-2	8	NO Cn	0	5	5	-2	0	NO Cn	-2	NO Cn	3	NO Cn	-1	-1	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	027	0	0	0	-12	5	-1	1	NO Cn	-3	-4	-3	-3	-4	NO Cn	-8	NO Cn	-12	NO Cn	-25	-25	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	049	0	0	0	-1	1	-2	5	NO Cn	-2	-9	12	4	6	NO Cn	14	NO Cn	-13	NO Cn	-9	-9	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	054	0	0	0	-6	7	7	-5	NO Cn	-3	-1	-17	1	-6	NO Cn	-12	NO Cn	-8	NO Cn	-7	-7	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	063	0	0	0	-1	-20	1	-2	NO Cn	-20	8	9	5	-6	NO Cn	-10	NO Cn	3	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	064	0	0	0	1	-2	0	-1	NO Cn	1	-10	3	-5	1	NO Cn	-2	NO Cn	-1	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	067	0	0	0	-5	5	-2	0	NO Cn	6	1	-9	0	-5	NO Cn	-1	NO Cn	8	NO Cn	2	2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	069	0	0	0	-1	4	-4	0	NO Cn	-9	-6	-1	-5	-1	NO Cn	3	NO Cn	12	NO Cn	-5	-5	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	074	0	0	0	-1	-4	2	-1	NO Cn	-2	9	5	0	-4	NO Cn	4	NO Cn	-7	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	076	0	0	0	0	-6	-1	-2	NO Cn	-10	2	4	0	-5	NO Cn	-9	NO Cn	-8	NO Cn	3	3	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	083	0	0	0	0	1	1	0	NO Cn	-1	-3	-4	0	5	NO Cn	-1	NO Cn	0	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	085	0	0	0	-17	-11	-1	-5	NO Cn	0	-4	-122	-10	-11	NO Cn	3	NO Cn	-5	NO Cn	-2	-2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	086	0	0	0	-3	5	-3	1	NO Cn	-1	-2	-2	1	-7	NO Cn	-4	NO Cn	-9	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	089	1	1	1	115	¿Dtº R?	54	¿Dtº R?	37	¿Dtº R?	18	¿Dtº R?	76	¿Dtº R?	56	¿Dtº R?	152	¿Dtº R?	36	¿Dtº R?	73	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	61	¿Dtº R?	93	¿Dtº R?
18	21	096	0	0	0	-6	3	-2	1	NO Cn	4	-4	1	-5	-13	NO Cn	-8	NO Cn	1	NO Cn	1	1	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	097	0	0	0	-2	4	-1	5	NO Cn	2	-1	-16	-2	-1	NO Cn	8	NO Cn	-2	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	108	0	0	0	-4	0	-5	1	NO Cn	0	-4	-16	2	-3	NO Cn	-5	NO Cn	-12	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	114	0	0	0	-10	-3	11	-2	NO Cn	-4	-5	-1	1	-4	NO Cn	0	NO Cn	-2	NO Cn	-3	-3	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	117	0	0	0	-4	-4	-5	-1	NO Cn	11	4	-3	-8	3	NO Cn	1	NO Cn	-2	NO Cn	-2	-2	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	123	0	0	0	-8	1	4	1	NO Cn	-4	0	5	6	-5	NO Cn	-2	NO Cn	-1	NO Cn	0	0	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	128	0	0	0	-1	-7	-1	-6	NO Cn	-8	-16	5	1	-6	NO Cn	1	NO Cn	6	NO Cn	-14	-14	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	152	0	0	0	-11	9	-1	1	NO Cn	-5	1	-5	4	-4	NO Cn	-11	NO Cn	-1	NO Cn	-3	-3	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	154	0	0	0	4	-8	-12	-3	NO Cn	1	-11	-3	-2	-9	NO Cn	-8	NO Cn	8	NO Cn	13	13	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	161	0	0	0	1	-1	0	0	NO Cn	-1	4	0	-2	5	NO Cn	-9	NO Cn	3	NO Cn	3	3	NO Cn	NO Cn	NO Cn				
18	21	167	1	0	0	-12	-15	-23	1	NO Cn	-19	-9	5	5	1	NO Cn	6	NO Cn	-9	NO Cn	-17	-17	NO Cn	NO Cn	NO Cn				

18	21	187	0	0	0	-3	-4	5	-5	-6	2	-1	-12	0	-4	5	1												
18	21	907	0	0	0	-7	-8	-9	1	5	-3	3	12	8	7	-8	-25												
18	21	909	0	0	0	3	3	4	1	-1	-2	-5	0	-2	7	-4	2												
18	21	GAL	2	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0												
18	22	023	1	1	1	28	¿Dtº R?	72	¿Dtº R?	94	¿Dtº R?	91	¿Dtº R?	55	¿Dtº R?	81	¿Dtº R?	75	¿Dtº R?	42	¿Dtº R?	50	¿Dtº R?	80	¿Dtº R?	24	¿Dtº R?	65	¿Dtº R?
18	22	029	0	0	0	-8	-10	-21	-11	-11	-17	-8	18	16	9	-3	2												
18	22	039	1	0	0	8	-18	-25	-16	10	-3	-30	-13	-43	-22	5	-14												
18	22	045	0	0	0	9	-2	-10	-8	0	-5	-4	-11	-7	-4	4	-9												
18	22	046	0	0	0	-6	-10	-11	-9	-7	-8	-4	-5	-2	-18	-5	4												
18	22	053	1	0	0	-28	-10	-11	-16	-25	1	-11	-14	0	-5	-2	-7												
18	22	056	1	0	0	3	-16	-8	-16	-18	-14	-7	-9	-25	-21	-11	-7												
18	22	078	0	0	0	3	1	4	-13	-8	-1	3	-18	3	-13	2	2												
18	22	082	0	0	0	-12	-4	-3	1	-8	-7	-5	-8	-7	-6	-7	-5												
18	22	098	1	0	0	24	1	9	12	-1	4	-1	17	2	11	3	-2												
18	22	146	0	0	0	-10	4	-3	8	9	-10	-9	2	-1	1	-5	-3												
18	22	164	1	0	0	3	3	2	-7	4	0	8	-4	11	-8	8	0												
18	22	194	0	0	0	-11	-14	-10	-1	9	-18	7	5	3	3	-5	-24												
18	22	912	0	0	0	-3	3	-7	-15	-9	-3	-14	-2	0	-7	-8	-2												
18	22	GAL	6	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0												
18	23	012	1	0	0	-6	-22	0	-10	-19	-14	-17	-7	-4	4	-1	6												
18	23	013	1	0	0	-7	9	19	¿Dtº R?	-3	-11	1	2	7	22	-7	-18												
18	23	020	0	0	0	2	-12	-9	4	0	-8	-23	-12	-7	-9	13	-9												
18	23	034	0	0	0	-3	-1	1	1	-6	-7	-3	0	-7	-8	-3													
18	23	100	1	0	0	33	¿Dtº R?	-16	3	24	8	25	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	52	¿Dtº R?	40	¿Dtº R?	66	¿Dtº R?	59	¿Dtº R?	25	¿Dtº R?				
18	23	102	1	0	0	4	21	1	36	28	32	¿Dtº R?	9	5	8	-4	1	-5											
18	23	107	0	0	0	-3	0	-3	-2	5	-5	-2	-3	-7	-5	-9	0												
18	23	122	1	1	1	-4	41	¿Dtº R?	12	38	¿Dtº R?	31	¿Dtº R?	21	17	-8	-16	-6	-3	-14									
18	23	132	0	0	0	1	2	-1	-3	-5	0	0	-1	-9	2	2	0												
18	23	135	1	0	0	-26	-22	-12	-47	-34	-15	-17	-11	-3	-12	-12	-16												
18	23	138	1	0	0	7	3	10	-7	1	14	18	-7	-14	-3	-3	6												
18	23	171	0	0	0	5	-9	-21	-15	3	-18	16	-5	-9	-5	-2	5												
18	23	174	0	0	0	1	-1	0	-2	6	-7	-5	3	-2	6	1	-1												
18	23	188	0	0	0	1	3	0	-11	-3	-14	-7	4	2	-14	-21	2												
18	23	192	0	0	0	-4	2	-5	-2	-1	5	-10	-1	-8	-3	-17	17												
18	23	913	0	0	0	-1	2	5	-1	-3	-10	-5	-13	7	-3	-6	5												
18	23	GAL	7	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0												
18	24	004	0	0	0	4	6	2	-1	-5	-2	4	-20	19	13	-16	-4												
18	24	006	1	1	1	1	8	-6	0	4	2	-6	27	-3	-20	9	8												
18	24	016	0	0	0	2	-4	10	1	-2	-2	-2	3	3	6	-1	-1												
18	24	030	0	0	0	0	0	-4	-1	0	14	-2	-2	1	-7	5	-5												
18	24	032	0	0	0	-3	-5	1	-1	3	3	-1	-2	1	-4	0	3												
18	24	033	0	0	0	-2	2	1	1	-2	0	-1	-4	-7	-1	-2	1												
18	24	035	0	0	0	4	9	-8	8	9	-1	-6	-4	-7	13	-7	1												
18	24	040	0	0	0	0	-3	0	1	-3	-3	2	-4	-6	-1	5	5												
18	24	042	0	0	0	7	-3	5	3	-7	-4	6	-1	5	-1	-2	-7												
18	24	043	0	0	0	2	-5	-6	1	2	2	-2	0	9	-8	-7	1												
18	24	044	0	0	0	-8	-4	-6	-1	-1	0	-5	2	8	-2	3	-2												
18	24	093	1	0	0	0	-4	-14	-6	-5	-9	20	¿Dtº R?	8	5	26	¿Dtº R?	-4	10										
18	24	112	0	0	0	-5	1	2	0	2	2	2	2	-5	2	-2	0												
18	24	116	1	0	0	-9	-10	7	-11	7	OJO	23	¿Dtº R?	1	-6	-15	7	-9	-2										

18	24	121	0	0	0	-2	-4	0	-2	0	1	1	1	3	4	2	0							
18	24	124	0	0	0	-2	-2	3	2	6	2	-4	-12	-2	-3	11	-5							
18	24	141	0	0	0	-3	-9	0	2	10	NO Cn	0	1	-8	-4	-4	-1							
18	24	147	1	0	0	26	¿Dtº R?	20	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	10	¿Dtº R?	-8	6	11	28	¿Dtº R?	22	¿Dtº R?	-22	27	¿Dtº R?	10
18	24	151	0	0	0	0	7	-7	-5	-2	-1	-3	-3	-3	5	-1	-2							
18	24	162	0	0	0	4	4	8	7	-1	6	-7	8	5	1	1	1							
18	24	163	0	0	0	0	2	-4	2	2	0	-5	4	0	-3	-3	0							
18	24	170	0	0	0	-1	6	11	-4	-2	-4	-7	-3	5	-4	-2	-6							
18	24	176	0	0	0	0	-2	-2	1	2	-1	-1	-2	-4	6	0	-2							
18	24	177	0	0	0	-2	-3	2	-4	0	-6	0	-3	-17	-9	-4	-4							
18	24	179	0	0	0	-11	-6	-17	-9	3	-6	1	-12	-6	0	-2	-1							
18	24	180	0	0	0	4	8	2	9	2	-1	6	3	0	5	-5	1							
18	24	181	0	0	0	0	0	2	3	-1	0	3	-1	1	-2	0	-3							
18	24	182	1	0	0	-3	6	7	0	2	0	2	9	-1	-1	3	18	¿Dtº R?						
18	24	183	0	0	0	0	-3	-2	-5	-8	-7	-1	-1	-3	-5	-1	-4							
18	24	901	0	0	0	-1	-4	1	-1	-4	-8	-4	4	-2	2	-4	-5							
18	24	903	0	0	0	-1	-4	-4	1	0	2	4	-7	5	-1	8	0							
18	24	904	0	0	0	-1	-4	1	-1	-3	-8	-7	-4	-7	3	2	-5							
18	24	GAL	5	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
18	25	001	0	0	0	0	1	-3	-5	-3	10	-1	0	-6	2	0	-1							
18	25	007	0	0	0	0	-4	-11	-4	-7	5	-6	-3	-3	-8	-2	-11							
18	25	014	1	0	0	-2	2	7	-2	4	8	-2	0	17	¿Dtº R?	3	-10	-2						
18	25	061	0	0	0	2	1	3	3	-8	-1	1	3	3	0	0	-2							
18	25	071	1	0	0	-12	-21	-1	31	¿Dtº R?	41	¿Dtº R?	21	¿Dtº R?	-8	13	¿Dtº R?	16	1	-41	-7			
18	25	072	0	0	0	0	-1	-2	4	-1	5	12	-1	-9	-6	5	-6							
18	25	103	0	0	0	-12	2	9	-2	4	-5	-6	-1	8	10	-7	0							
18	25	109	0	0	0	1	4	3	5	1	1	2	2	-1	-3	6	-1							
18	25	119	0	0	0	2	-2	8	-13	-18	-21	-14	-6	0	-8	9	-10							
18	25	120	0	0	0	-1	0	0	-1	-3	-2	0	0	0	-5	1	3							
18	25	126	0	0	0	2	3	3	3	-2	-6	-4	9	3	-4	-6	10							
18	25	133	0	0	0	8	NO Cn	4	-7	-1	2	-2	2	-2	-7	-11	10	4						
18	25	143	0	0	0	-2	0	-8	-1	2	-1	-5	-5	3	2	13	30	NO Cn						
18	25	148	0	0	0	2	0	-1	-1	0	4	0	-2	-1	0	-6	1							
18	25	150	1	1	1	6	OJO	15	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	16	14	-2	18	¿Dtº R?	11	-15	18	¿Dtº R?	30	¿Dtº R?	8	OJO
18	25	184	0	0	0	-2	4	1	2	-3	3	2	-4	3	8	-3	-5							
18	25	185	0	0	0	1	-3	-2	-4	0	-9	4	-3	2	2	3	-2							
18	25	902	0	0	0	2	-3	-12	-15	2	-6	-2	-1	3	1	-5	-12							
18	25	906	0	0	0	1	-3	-3	-1	0	1	2	-7	-1	-5	2	0							
18	25	908	0	0	0	2	3	3	-2	-4	5	9	-5	-4	-4	-2	4							
18	25	910	0	0	0	2	-2	-2	-12	-21	-8	-4	2	-11	7	3	-1							
25	GAL	3	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
18	PROV	GRANADA	6																					
21	26	003	0	0	0	-5	-1	-11	-18	-1	2	6	-1	-2	0	-6	-10							
21	26	006	1	0	0	-6	-5	1	41	¿Dtº R?	3	-10	-18	-6	-5	5	-9	-1						
21	26	015	0	0	0	-1	1	-7	-11	-1	1	-5	-5	4	-5	-1	-4							
21	26	017	1	0	0	-7	-10	-7	-8	-17	8	-11	0	-3	-21	5	4							
21	26	023	0	0	0	2	4	-1	-3	-1	-8	-2	4	-3	6	2	-5							
21	26	037	0	0	0	-1	-2	0	2	-3	0	-3	-3	-4	-6	3	-4							
21	26	057	0	0	0	-2	-3	-6	-1	-2	-1	4	7	3	0	-7	-1							
21	26	058	1	0	0	5	5	-3	-16	9	0	-3	-4	-4	5	6	1							

21	26	063	1	0	0	4	7	¿Dtº R?	5	-6	-7	12	¿Dtº R?	9	19	¿Dtº R?	1	-2	1	15	¿Dtº R?									
21	26	066	0	0	0	1	-3		-1	1	-7	2		0	1		0	1	-2	6										
21	26	065	0	0	0	-2	0		-4	-1	3	1		5	-8		1	1	-1	0										
21	26	068	0	0	0	-2	-2		3	1	-2	-10		2	-1		1	-2	-2	0										
21	26	072	1	1	1	6	4		13	7	16	¿Dtº R?	¿Dtº R?	10	¿Dtº R?	¿Dtº R?	13	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?	¿Dtº R?									
21	26	073	0	0	0	1	1		3	-2	5	0		0	0		0	-2	1	3										
21	26	075	0	0	0	0	0		0	0	-3	1		1	3		-2	-1	-4	1										
21	26	076	1	0	0	7	¿Dtº R?	¿Dtº R?	4	15	¿Dtº R?	14	¿Dtº R?	8	-10	¿Dtº R?	5	-2	0	6	18	¿Dtº R?	-6							
21	26	GAL	6	1	1	0	0		0	0	0	0		0	0		0	0	0	0		0	0							
21	27	001	0	0	0	1	-5		-6	-11	0	0		-9	-6		-2	-5	-1	-9										
21	27	004	0	0	0	-9	-9		5	-10	-19	-7		-13	9		-8	9	-7	-4										
21	27	007	1	1	1	14	19	¿Dtº R?	20	¿Dtº R?	47	¿Dtº R?	44	¿Dtº R?	60	¿Dtº R?	44	¿Dtº R?	67	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	67	¿Dtº R?	39	¿Dtº R?	56	¿Dtº R?		
21	27	008	1	0	0	4	-14		-6	-5	-22	4		-21	-21		1	1	-11	-12										
21	27	009	0	0	0	0	5		1	4	1	-4		-2	-6		1	-2	-1	0										
21	27	016	1	0	0	-4	-6		0	-2	-5	1		1	5		-4	-3	-4	-2										
21	27	020	0	0	0	-1	-6		-6	-2	-1	-3		0	-2		-3	0	4	-2										
21	27	022	0	0	0	1	-7		-3	1	-2	3		1	-4		-2	-1	1	-2										
21	27	024	0	0	0	3	-3		2	-8	-4	-4		-11	-3		-1	0	-3	-6										
21	27	025	1	0	0	17	¿Dtº R?	¿Dtº R?	15	20	¿Dtº R?	7		30	-10	¿Dtº R?	24	1	-3	-7	22									
21	27	026	0	0	0	-6	-2		-3	-6	-2	-4		4	-3		-3	-5	-2	-1										
21	27	027	0	0	0	0	-4		0	-2	0	5		1	-1		0	2	3	-3										
21	27	028	0	0	0	0	2		-2	-2	1	-2		-5	-1		4	-3	-1	0										
21	27	029	1	0	0	-2	2		-1	2	1	-2		9	-1		6	5	-3	5										
21	27	031	0	0	0	-4	-4		-7	6	-2	3		-3	5		-3	-2	-9	-4										
21	27	033	0	0	0	-1	0		-2	-3	-6	-3		8	-16		-5	-9	-9	-5										
21	27	034	0	0	0	5	14		-2	4	-5	-15		-12	2		-2	-17	2	1										
21	27	038	0	0	0	0	3		16	2	1	-9		20	15		8	-4	-6	5										
21	27	039	0	0	0	-1	-1		-3	0	-1	-1		-4	0		-1	-2	-2	-2										
21	27	043	1	0	0	-4	-3		-10	-13	-4	-9		-26	-4		3	1	6	13										
21	27	045	0	0	0	-2	-5		0	-2	-1	-3		-1	-10		0	-4	-3	-4										
21	27	048	0	0	0	-1	1		0	1	-2	-1		2	3		0	-1	-2	-8										
21	27	051	0	0	0	0	-1		0	0	-1	9		-5	0		3	-1	-4	-11										
21	27	059	0	0	0	0	-1		-3	1	6	-4		-2	-5		-6	2	4	4										
21	27	062	0	0	0	-6	14		-1	1	4	0		4	-5		2	-9	-4	-1										
21	27	067	0	0	0	-3	0		2	0	-4	-3		2	-12		1	-7	0	-5										
21	27	069	1	0	0	0	8		1	-5	5	7		3	7		-4	1	-5	-1										
21	27	071	0	0	0	0	-3		-2	-7	-1	-2		-3	1		0	3	-7	0										
21	27	079	0	0	0	-1	-9		-10	2	-11	-6		-6	-15		-14	-9	3	-1										
21	27	GAL	7	1	1	0	0		0	0	0	0		0	0		0	0	0	0										
21	28	005	1	1	1	16	-11		28	¿Dtº R?	13	2		-7	-28		-8	-21	-7	-29										
21	28	011	0	0	0	5	-12		28	NO Cn	-3	22		-1	-6		8	-5	-19	-8										
21	28	013	1	0	0	38	24	¿Dtº R?	-1	-10	14	10		25	0		24	38	¿Dtº R?	59	¿Dtº R?	66								
21	28	014	1	0	0	-34	-12		-13	-5	15	18		14	25	¿Dtº R?	-2	-35	-5	-19										
21	28	030	1	0	0	7	-2		9	6	0	-2		10	-6		2	3	14	0										
21	28	032	0	0	0	2	6		0	6	11	1		-4	-13		-21	5	-5	10										
21	28	040	1	0	0	3	5		1	3	-11	4		-2	-1		8	0	5	-4										
21	28	046	1	0	0	-19	-9		-2	-4	-24	9		-25	-23		-38	-1	-50	-34										
21	28	047	0	0	0	-17	-5		-4	-8	-10	15		-15	-3		-2	-10	-7	-5										
21	28	050	1	0	0	108	¿Dtº R?	¿Dtº R?	24	¿Dtº R?	2	53	¿Dtº R?	23	¿Dtº R?		-14	-29	-13	-82										
21	28	053	1	0	0	-21	2		5	7	-6	-11		2	-11		-9	-5	-4	2										

21	28	054	1	0	0	-3	-19	25	12	20	19	¿Dtº R?	31	15	31	6	16	0								
21	28	055	1	0	0	-44	-18	-34	-27	-25	-36		17	12	51	¿Dtº R?	13	22	84	¿Dtº R?						
21	28	056	1	0	0	-9	-2	-11	3	-4	-16		-11	6	7	0	4	-1								
21	28	061	1	0	0	-17	11	-11	-15	-13	13		33	¿Dtº R?	2	16	18	-8	-20							
21	28	064	1	0	0	-3	13	-12	-6	17	7		-24	15	22	12	13	-5								
21	28	070	1	0	0	-11	16	11	-11	-29	-18		12	21	9	16	2	13								
21	28	074	1	0	0	2	-4	-15	-1	0	6		6	-4	-11	-20	2	5								
21	28	077	1	0	0	-3	-7	-6	-13	-2	-4		-11	-8	8	-2	7	-1								
21	28	GAL	16	1	1	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0								
21	29	002	0	0	0	-4	17	54	NO Cn	14	24	9	69	NO Cn	15	30	NO Cn	47	6	-4						
21	29	010	1	0	0	-8	7	25	OJO	51	¿Dtº R?	37	57	¿Dtº R?	21	OJO	91	¿Dtº R?	12	70	¿Dtº R?	92	¿Dtº R?	94	¿Dtº R?	
21	29	021	1	0	0	7	2	7		-9	31	33	-24	8	14	OJO	52	-49	70							
21	29	035	1	0	0	14	-3	-28		-1	17	26	7	-3	-25		-8	-9	11							
21	29	042	1	0	0	-33	-21	-22		-25	-106	-46	-43	-89	5	-80	-55	-88								
21	29	044	1	1	1	39	¿Dtº R?	29	¿Dtº R?	16	0	58	¿Dtº R?	-87	5	16	2	-59	11	-67						
21	29	060	1	0	0	-15	-31	-52		-30	-61	8	-35	-38	-38	-22	4	-16								
21	29	GAL	6	1	1	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0								
21	30	012	0	0	0	2	-1	1		3	1	3	-14	4	NO Cn	-1	2	-2	-2							
21	30	018	0	0	0	0	2	-5		3	-15	-12	63	NO Cn	-1	-5	-3	-1								
21	30	019	0	0	0	6	NO Cn	2		-6	-5	-1	-5	0	-9	3	NO Cn	-5	-2							
21	30	036	0	0	0	0	0	0		4	-2	1	-47	1	0	2	-1	-1								
21	30	049	1	0	0	-6	11	¿Dtº R?	-2	1	OJO	7	-7	62	OJO	4	¿Dtº R?	4	OJO	-1	-2	7	¿Dtº R?			
21	30	052	1	1	1	-1	-15	5	¿Dtº R?	-14	8	¿Dtº R?	14	¿Dtº R?	51	2	2	-2	12	¿Dtº R?	-4					
21	30	078	0	0	0	-1	1	3		9	NO Cn	6	2	-110	-10	9	NO Cn	-1	-6	3						
21	30	GAL	2	1	1	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0								
21	PROV	HUELVA	5																							
23	31	001	0	0	0	-2	-5	1		-9	-10	-12	-2	-8	-2	6	1	-8								
23	31	015	0	0	0	-9	-8	-19		-8	-5	-6	-11	2	2	-3	1	-8								
23	31	017	1	0	0	3	0	8		-13	-19	-14	-7	-1	-5	-2	-8	3								
23	31	018	1	0	0	-3	-5	1		-2	5	3	-1	0	7	2	-1									
23	31	019	0	0	0	-2	2	-1		0	-1	-3	-7	-2	-1	-16	2	3								
23	31	038	0	0	0	-2	1	2		4	4	6	4	2	1	5	-7	-9								
23	31	044	1	0	0	9	11	23	¿Dtº R?	22	16	¿Dtº R?	12	12	3	11	¿Dtº R?	4	4	10						
23	31	052	0	0	0	-6	0	-2		-4	1	-2	-2	-2	0	-14	7	0								
23	31	053	1	1	1	-12	2	-5		-4	-3	3	-6	-6	4	-2	-5	3								
23	31	054	0	0	0	-1	0	-2		0	-3	5	-1	-2	2	1	0	0								
23	31	058	1	0	0	24	¿Dtº R?	24	¿Dtº R?	7	38	¿Dtº R?	10	18	¿Dtº R?	31	¿Dtº R?	28	¿Dtº R?	5	10	¿Dtº R?	10	¿Dtº R?	11	¿Dtº R?
23	31	064	0	0	0	1	-2	-1		2	1	-2	10	-6	-2	9	-2	1								
23	31	067	1	0	0	-1	-6	-7		-13	-5	5	-3	-6	-9	-5	5	-1								
23	31	090	1	0	0	-7	-11	-8		-16	4	-8	-13	-7	-3	-3	2	3								
23	31	901	0	0	0	-1	-2	0		-2	0	-3	-4	3	-3	-1	2	-3								
23	31	902	1	0	0	9	-1	3		5	5	-2	0	2	0	4	-14	-4								
23	31	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0		0	0	0	0	0	0								
23	32	012	1	1	1	3	-17	-1999		0	-5	-11	-7	-2	4	2	-4	0								
23	32	016	0	0	0	4	7	1		-12	-2	1	-1	-1	-7	3	-2									
23	32	037	0	0	0	-3	-3	-2		-5	-2	-6	-4	3	0	4	-7									
23	32	043	0	0	0	2	0	-4		8	1	3	4	3	4	3	6	3								
23	32	065	1	0	0	4	19	¿Dtº R?	1	1	3	-3	8	0	1	9	13	¿Dtº R?	4							
23	32	071	1	0	0	10	¿Dtº R?	6		5	8	10	¿Dtº R?	13	19	¿Dtº R?	26	¿Dtº R?	13	2	6	2				
23	32	072	1	0	0	0	17	0		2	3	16	¿Dtº R?	3	-7	-5	0	-12	9	¿Dtº R?						

23	32	081	1	0	0	-13	-19	-16	-12	-1	2	-3	8	-3	-3	9	0									
23	32	082	1	0	0	-2	2	5	16	¿Dtº R?	7	4	13	17	¿Dtº R?	14	¿Dtº R?	-6	-12							
23	32	091	0	0	0	0	-3	-4	-1	-3	-9	-1	-5	-5	6	-8	-3									
23	32	101	0	0	0	0	-4	-4	-3	-2	-1	-6	-5	-3	-3	2	4									
23	32	904	1	0	0	-5	-4	-6	-10	-7	-13	-14	-14	-20	-7	-23	-7									
23	32	905	1	0	0	0	-1	2023	¿Dtº R?	8	-2	4	-1	-19	-2	-16	10	9	¿Dtº R?							
23	32	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
23	33	028	1	1	1	-2	14	¿Dtº R?	8	6	21	¿Dtº R?	-12	-7	4	-7	1	-4	9							
23	33	030	0	0	0	-5	-7	1	2	-12	-2	-3	-14	7	0	3	-6									
23	33	042	0	0	0	-5	-1	3	-8	-3	1	1	-7	4	15	NO Cn	11	NO Cn	-3							
23	33	045	0	0	0	-8	1	-17	-8	6	-8	-9	-8	13	NO Cn	0	8	NO Cn	1							
23	33	047	1	0	0	5	-2	-12	-22	-9	-16	-11	2	9	OJO	8	OJO	-2	-15							
23	33	066	1	0	0	13	¿Dtº R?	-5	19	¿Dtº R?	11	13	23	¿Dtº R?	30	¿Dtº R?	16	¿Dtº R?	-17	-3	5	OJO	20	¿Dtº R?		
23	33	070	1	0	0	5	10	-9	12	¿Dtº R?	0	5	1	7	-3	-14	-5	OJO	0	0						
23	33	073	1	0	0	3	-10	6	2	-15	4	-7	-2	-9	-6	-16	-5		-1	-1						
23	33	080	0	0	0	-6		1	5	-1	5	5	2	3	-1	0	-1									
23	33	GAL	5	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0						
23	34	009	1	0	0	8	50	¿Dtº R?	12	72	¿Dtº R?	31	56	¿Dtº R?	48	¿Dtº R?	59	¿Dtº R?	19	¿Dtº R?	16	OJO	66	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?
23	34	014	0	0	0	-13	-4	14	-19	8	1	5	-4	10	-13	-13	16									
23	34	020	0	0	0	8	-3	-2	-9	-10	5	-10	-4	-2	-3	0	2									
23	34	046	0	0	0	-13	-32	-9	-13	6	-18	-2	-25	-3	-11	-13	-6									
23	34	048	1	0	0	-9	-4	1	-5	2	-5	-12	-14	-5	-5	0	0									
23	34	057	0	0	0	2	-4	-6	-1	-9	-7	-9	8	-4	25	NO Cn	-23	-9								
23	34	074	0	0	0	-7	-3	-20	-11	-27	-12	-3	-9	-2	-4	-16	-1									
23	34	075	1	0	0	-1	-20	-2	-12	5	5	14	1	-15	-6	8	3									
23	34	085	0	0	0	4	-1	-9	-2	-10	-8	-1	9	-5	-3	0	-4									
23	34	088	1	0	0	-19	-13	-35	-31	-27	-38	-26	0	-22	16	OJO	13	7								
23	34	092	1	1	1	45	¿Dtº R?	40	73	¿Dtº R?	41	55	¿Dtº R?	24	3	-16	14	-17	-20	-40						
23	34	095	1	0	0	12	-3	-13	-19	-28	21	-7	11	5	-5	13	-21									
23	34	097	1	0	0	-10	-11	1	7	7	-19	1	-17	10	8	-13	23									
23	34	903	1	0	0	-7	8	-5	2	-3	-5	-1	1	0	2	-2	3									
23	34	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0						
23	35	008	0	0	0	5	NO Cn	17	NO Cn	-1	-3	2	9	NO Cn	1	9	-8	9	NO Cn	0	1					
23	35	025	1	0	0	2	OJO	5	OJO	6	¿Dtº R?	4	4	-8	-4	-7	-2	0	-1	5						
23	35	029	0	0	0	-1	2	0	-5	-5	3	-4	-8	-10	-1	5	NO Cn	-14								
23	35	062	0	0	0	4	-3	-1	4	-7	-3	-5	2	0	2	4	0									
23	35	063	1	1	1	2	OJO	-9	-7	-3	0	-7	8	OJO	3	OJO	-1	-4	-7	-3						
23	35	079	1	0	0	-7	0	2	1	13	¿Dtº R?	9	¿Dtº R?	-4	-6	-3	2	OJO	1	OJO	11	¿Dtº R?				
23	35	084	0	0	0	-2	-9	-1	-4	-4	0	9	NO Cn	15	NO Cn	15	NO Cn	-4	-3	3						
23	35	094	1	0	0	-3	-3	2	6	¿Dtº R?	-3	-3	-1	-8	9	OJO	-4	1	OJO	-3						
23	35	GAL	4	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0						
23	36	002	1	0	0	24	42	28	¿Dtº R?	29	-5	53	¿Dtº R?	16	32	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	18	35	¿Dtº R?	8				
23	36	003	1	0	0	-23	-5	-9	-39	-4	-13	-24	-3	8	8	-27	-4									
23	36	026	1	0	0	-32	-26	-28	1	0	-36	-13	-25	-28	-1	-11	-12									
23	36	033	0	0	0	-3	-17	1	-9	0	-11	8	-7	-6	-20	-14	1									
23	36	034	1	0	0	-21	-11	-2	-5	-8	-13	-18	-1	0	-17	3	0									
23	36	051	0	0	0	-2	-10	1	0	-11	-4	6	0	-5	-1	-4	-4									
23	36	060	1	1	1	59	¿Dtº R?	73	¿Dtº R?	4	44	¿Dtº R?	39	¿Dtº R?	16	30	¿Dtº R?	5	12	21	¿Dtº R?	-6	-1			
23	36	086	1	0	0	3	-22	4	-12	10	5	-10	2	6	-5	13	8									
23	36	093	1	0	0	-3	-22	-2	-13	-15	4	-6	-11	-14	-4	1	-5									

23	36	099	1	0	0	-2	-2	3	4	-6	-1	11	8	0	1	10	9	¿Dtº R?									
23	36	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0										
23	37	004	0	0	0	-3	-5	-1	-1	-2	-1	-4	-3	-1	4	-1	0										
23	37	005	1	1	1	-2	-18	-13	-18	-11	4	-36	16	¿Dtº R?	20	¿Dtº R?	26	7	6								
23	37	006	1	0	0	-6	6	5	-2	0	15	7	-12	3	-1	-1	10										
23	37	007	1	0	0	6	4	-24	-1	-15	-1	0	0	-6	13	-14	1										
23	37	010	1	0	0	13	¿Dtº R?	-9	15	3	5	6	32	1	-3	-31	-4	-19									
23	37	011	0	0	0	-18	9	-30	1	3	-5	-14	6	20	NO Cn	5	-8	7									
23	37	021	0	0	0	-3	-1	0	-11	-1	-2	0	-2	15	-2	-4	-4										
23	37	024	1	0	0	-3	19	¿Dtº R?	17	14	6	29	¿Dtº R?	34	¿Dtº R?	-10	-22	33	¿Dtº R?	-3	12						
23	37	027	0	0	0	-6	2	-7	4	2	-7	3	7	7	19	17	NO Cn	1									
23	37	031	0	0	0	-1	-2	-6	-1	2	-3	0	7	-4	5	-9	0										
23	37	032	0	0	0	-5	4	-5	-10	-17	-5	-2	2	9	-4	-4	-11										
23	37	035	0	0	0	-1	4	-1	4	6	3	0	1	-2	2	5	2										
23	37	039	1	0	0	2	-11	9	-3	-16	-13	-24	-16	-15	-22	11	-12										
23	37	040	0	0	0	-3	5	0	-1	-8	-5	4	3	-2	1	4	4										
23	37	041	0	0	0	-1	-2	1	-2	0	-2	0	-3	-1	4	-6	-6										
23	37	049	0	0	0	3	-9	-1	-5	0	0	-2	-3	5	26	-17	-1										
23	37	056	1	0	0	-1	11	-8	-4	-4	-5	0	-2	-7	-15	-16	-4										
23	37	059	1	0	0	7	-3	18	1	30	¿Dtº R?	-5	-1	-1	-7	-30	6	-3									
23	37	061	1	0	0	8	-5	3	-3	10	7	-8	-2	-14	4	7	29	¿Dtº R?									
23	37	069	1	0	0	4	-7	13	-5	2	-8	-2	-1	11	2	16	OJO	-1									
23	37	076	0	0	0	2	-2	-1	4	0	-8	-1	7	-1	-17	7	-9										
23	37	077	0	0	0	3	4	0	-1	0	0	-5	-5	1	-4	0	-1										
23	37	087	1	0	0	10	9	26	¿Dtº R?	-4	2	9	9	2	10	3	17										
23	37	096	1	0	0	-3	5	8	34	¿Dtº R?	14	5	20	4	-2	-19	6	-8									
23	37	098	0	0	0	-2	-8	-18	7	-8	-8	-2	-3	-6	-9	-2	-10										
23	37	GAL	12	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0										
23	PROV	JAÉN	7																								
29	38	017	1	1	1	-5	12	¿Dtº R?	-2	17	¿Dtº R?	-9	1	13	¿Dtº R?	0	8	-1	7	¿Dtº R?	-2						
29	38	047	0	0	0	2	1	1	2	-18	1	10	-3	2	0	-6	-5										
29	38	049	1	0	0	3	-3	-4	-2	-5	4	OJO	-2	4	5	2	1	-5									
29	38	095	1	0	0	-1	4	12	¿Dtº R?	3	23	¿Dtº R?	-5	4	-5	0	4	15	¿Dtº R?								
29	38	096	0	0	0	-1	-9	-12	-5	9	23	NO Cn	-9	-9	-20	-2	-2	-13									
29	38	097	1	0	0	5	¿Dtº R?	1	3	3	-4	-11	3	7	¿Dtº R?	11	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	1	11						
29	38	098	0	0	0	-3	-6	2	-18	4	-13	-3	-3	-1	-4	-5	-1										
29	38	GAL	4	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0										
29	39	010	0	0	0	0	-3	-4	3	0	4	2	3	-8	10	NO Cn	-3	3									
29	39	018	1	0	0	-4	-2	-4	1	0	2	-4	1	-4	1	0	-6										
29	39	032	1	1	1	18	¿Dtº R?	14	¿Dtº R?	14	¿Dtº R?	28	¿Dtº R?	-1	13	¿Dtº R?	34	¿Dtº R?	0	19	¿Dtº R?	6	OJO	3	OJO	22	¿Dtº R?
29	39	035	0	0	0	-3	-19	7	-12	0	0	-5	-6	4	-5	2	-3										
29	39	036	0	0	0	4	-1	0	-1	1	-1	0	-1	1	-2	-3	1										
29	39	048	0	0	0	-1	6	-1	-4	-1	-1	-9	5	1	-3	0	0										
29	39	088	1	0	0	-2	-4	2	0	5	¿Dtº R?	-6	-5	9	¿Dtº R?	-4	4	-5	-10								
29	39	089	0	0	0	-12	9	-14	-15	-4	-11	-13	-11	-9	-11	6	NO Cn	-7									
29	39	GAL	3	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0										
29	40	001	1	0	0	-6	-12	17	¿Dtº R?	7	OJO	14	OJO	0	-13	-4	-2	-10	-8	4	OJO						
29	40	015	1	1	1	-1	-1	6	-30	-57	-68	-74	-95	-28	-21	10	4	OJO									
29	40	039	0	0	0	1	-4	2	0	-4	-2	0	0	1	OJO	2	7	7									

29	40	055	0	0	0	4	NO Cn	10	NO Cn	-14	2		-3	17	39	NO Cn	55	NO Cn	10	OJO	-6	-25	-26					
29	40	059	0	0	0	-1		0		2	16	NO Cn	43	NO Cn	20	21		38		21	¿Dtº R?	21	NO Cn	-1	28	NO Cn		
29	40	072	1	0	0	3	OJO	7	OJO	-13	5		7		33	¿Dtº R?	27	OJO	6	OJO	-2	14	OJO	17	¿Dtº R?	-17		
29	40	GAL	3	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0		0			
29	41	008	1	0	0	8		2		-26	-35		-9	-8	41	¿Dtº R?	40	¿Dtº R?	-14		5		0		-8			
29	41	011	1	0	0	-9		-5		1	-15		-3	2	3		-9		-1		-8		-12		-8			
29	41	012	1	0	0	-16		-24		-19	-31		-21	4	-15		-19		-3		19	¿Dtº R?	-38		14			
29	41	038	1	1	1	28	¿Dtº R?	-7		24	¿Dtº R?	10		-1	-7		-11		15		-8		-20		27	¿Dtº R?	-11	
29	41	042	1	0	0	3		10		-8	41	¿Dtº R?	-5	6		-31		-30		-3		16		9		-3		
29	41	080	1	0	0	-19		30	¿Dtº R?	23	35		40	¿Dtº R?	8	¿Dtº R?	17		2		31	¿Dtº R?	-2		15		20	¿Dtº R?
29	41	093	0	0	0	5		-6		5	-5		-1	-5		-4		1		-2		-10		-1		-4		
29	41	GAL	6	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0		0			
29	42	006	0	0	0	9		-7		-4	-10		-5	-7		-4		-2		-4		-13		4		1		
29	42	014	0	0	0	2		1		-5	5		-1	-3		-3		-4		-3		8		-2		1		
29	42	020	0	0	0	18	NO Cn	34	NO Cn	33	NO Cn	41	NO Cn	33	NO Cn	16	NO Cn	40	NO Cn	57	NO Cn	-2	27	NO Cn	13	NO Cn	-18	
29	42	021	0	0	0	0		6		0	-1		-3	5		-6		-1		-1		8		-1		-2		
29	42	022	0	0	0	-1		-2		-2	-4		3	-7		-4		7		0		1		-1		5		
29	42	024	0	0	0	-5		-4		-2	-4		-7	-1		13		-1		2		3		9		0		
29	42	028	0	0	0	-5		-15		18	-5		-11	-8		-14		-16		1		-11		-14		2		
29	42	029	0	0	0	-4		0		-5	1		-1	-4		3		-5		1		5		-9		1		
29	42	037	0	0	0	-1		7		-2	-2		-5	-4		-9		5		5		3		-4		3		
29	42	046	1	0	0	-3		13	OJO	13	OJO	7	OJO	17		-10		-2		5	OJO	-12	7	OJO	1		0	
29	42	052	0	0	0	0		0		-3	-5		0	3		-2		-5		-14		11		8		-2		
29	42	056	1	0	0	4		-6		4	-4		-3	-12		-8		-5		-5		-11		0		-3		
29	42	057	0	0	0	-7		-2		-2	-4		-2	2		-9		1		-1		11		-4		-13		
29	42	060	0	0	0	-9		3		7	-11		-3	12		-15		-20		-14		-2		-8		-15		
29	42	063	0	0	0	2		-1		4	3		-15	10		-5		1		7		2		0		8		
29	42	064	0	0	0	-3		-1		2	-1		2	1		0		-3		-3		-1		-2		-4		
29	42	065	0	0	0	0		-5		-1	-5		0	5		-1		7		-1		10		-1		-4		
29	42	074	0	0	0	2		0		-8	-4		-6	-8		-4		10		-1		9		2		0		
29	42	077	0	0	0	-1		3		-2	-4		-4	-1		-2		-5		4		0		2		-3		
29	42	081	0	0	0	-4		-3		-7	4		-8	1		-1		-2		0		-5		1		-1		
29	42	084	1	1	1	6	OJO	-21		-38	3		19	OJO	10	OJO	33	OJO	-24		41	¿Dtº R?	-62		6	OJO	44	¿Dtº R?
29	42	GAL	3	1	1	0		0		0	0		0		0		0		0		0		0		0			
29	43	002	0	0	0	-6		4		-12	-21		-10	-9		-3		19		12		-2		-2		-16		
29	43	003	0	0	0	4		1		-2	-4		0	-7		0		-1		5		-10		-3		-3		
29	43	004	0	0	0	-3		-8		-1	-2		-2	3		2		0		1		3		-5		-11		
29	43	005	1	0	0	8		-27		38	13		9	-15		-24		-9		-14		20		-24		-2		
29	43	009	0	0	0	-15		-10		3	-29		3	-27		7		-15		4		-3		-15		0		
29	43	016	0	0	0	-3		-15		10	-9		-4	2		4		-9		5		8		0		6		
29	43	019	0	0	0	-7		-2		-11	-2		-10	8		-15		-19		-22		0		-10		-13		
29	43	026	0	0	0	-10		-15		-15	10		-16	-12		-25		-23		-17		0		-18		4		
29	43	027	1	0	0	2		6		7	-29		37	31		41		-17		-38		51		-26		-37		
29	43	030	0	0	0	0		6		-11	6		1	4		-11		-10		-17		8		-3		-16		
29	43	033	0	0	0	-14		-6		-4	1		1	-15		-47		-7		-23		-9		-7		-32		
29	43	034	0	0	0	-5		-3		-6	-8		-1	-12		8		-11		-12		14		-6		-17		
29	43	043	1	0	0	0		0		2	5		4	16		-18		10		12		-11		2		-4		
29	43	044	0	0	0	-4		-25		1	-7		2	1		-21		-23		-6		-16		-2		-40		
29	43	045	1	0	0	-2		-6		-7	-56		-42	-37		-36		-13		-1		-59		-15		-26		
29	43	050	0	0	0	0		-3		-1	-13		-3	-8		-7		16		-4		0		-5		-13		

29	43	053	0	0	0	5	-1	12	0	-1	9	-33	-2	-6	17	18	-7											
29	43	062	0	0	0	5	-5	-6	11	-5	8	2	-3	-16	12	-15	-7											
29	43	066	0	0	0	-2	-4	-4	1	2	52	-13	4	0	-3	-20	-6											
29	43	071	0	0	0	-7	0	17	0	-7	-12	13	-5	6	8	-11	-11											
29	43	075	1	0	0	-1	-33	-78	-124	-141	-107	-78	-57	-39	-36	-36	-70											
29	43	079	1	0	0	3	-11	-22	-20	-20	-38	4	-19	-17	-27	-25	-18											
29	43	082	0	0	0	-44	-41	0	-22	12	-44	-130	-42	-63	-91	-67	-22											
29	43	083	1	0	0	4	8	2	11	8	-5	7	-13	-9	12	-4	8											
29	43	085	0	0	0	-2	0	-4	-3	-6	0	-9	5	-2	2	1	1											
29	43	086	0	0	0	-3	-10	-12	-3	-9	0	-5	19	-23	-7	-12	-9											
29	43	087	0	0	0	-7	2	0	0	2	-6	-9	-7	1	-7	-11	-7											
29	43	091	1	0	0	-14	-16	17	49	110	¿Dtº R?	70	109	27	39	14	-11	13										
29	43	092	0	0	0	4	7	4	6	-5	4	-2	1	1	12	-12	-12											
29	43	094	1	1	1	116	¿Dtº R?	207	¿Dtº R?	97	¿Dtº R?	258	¿Dtº R?	107	148	¿Dtº R?	286	¿Dtº R?	220	¿Dtº R?	257	¿Dtº R?	120	¿Dtº R?	338	¿Dtº R?	383	¿Dtº R?
29	43	099	0	0	0	-2	0	-14	-19	-16	-2	3	-16	-14	-20	6	-16											
29	43	GAL	9	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0											
29	44	013	1	0	0	-2	3	OJO	5	8	¿Dtº R?	-15	6	OJO	-15	3	OJO	-2	11	¿Dtº R?	-4	0						
29	44	031	1	0	0	-1	0		-2	3	¿Dtº R?	8	¿Dtº R?	-4	18	¿Dtº R?	-4	4	¿Dtº R?	-8	-2	-1						
29	44	040	0	0	0	-3	-2	-10	4	0	5	0	3	-3	-5	5	1											
29	44	058	0	0	0	0	-4	-2	2	2	0	-1	7	NO Cn	0	4	9	NO Cn	-3									
29	44	061	0	0	0	0	1	-3	-1	-2	-5	-3	1	-1	1	3	-1											
29	44	073	0	0	0	1	4	NO Cn	5	-1	-1	-3	5	-1	4	NO Cn	-2	-6	9	NO Cn								
29	44	076	0	1	0	0	0	0	0	0	7	NO Cn	-1	-7	0	2	1	5										
29	44	090	0	0	0	0	-1	-1	-8	4	0	6	1	0	-5	-3	-10											
29	44	100	1	0	0	5	¿Dtº R?	-1	8	¿Dtº R?	-7	4	-6	-9	-3	-2	2	-3	0									
29	44	GAL	3	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0											
29	PROV	MÁLAGA	6																									
41	45	005	1	0	0	-53	-50	-9	3	-11	12	8	18	-16	8	-6	57	¿Dtº R?										
41	45	006	0	0	0	6	-2	-14	6	-8	-18	13	4	2	-7	-1	-3											
41	45	007	0	0	0	2	10	-23	-15	-39	-7	-16	-8	-3	-17	16	20											
41	45	018	1	0	0	10	17	18	OJO	-4	19	4	-16	-3	-2	-17	0	4										
41	45	019	0	0	0	16	17	32	NO Cn	13	72	NO Cn	76	NO Cn	83	NO Cn	52	NO Cn	62	NO Cn	9	-7	0					
41	45	023	1	0	0	-4	7	2	-4	¿Dtº R?	36	OJO	22	34	18	9	27	¿Dtº R?	-8	-33								
41	45	049	1	0	0	-3	6	14	36	¿Dtº R?	15	16	-1	4	8	19	23	¿Dtº R?	-29									
41	45	055	1	0	0	3	-27	-20	6	-3	0	-6	-28	-28	0	6	-6											
41	45	074	1	0	0	-8	9	-8	-4	5	7	-3	3	14	-2	-1	9											
41	45	081	1	1	1	49	¿Dtº R?	26	¿Dtº R?	10	-61	-62	-111	-131	-80	-66	-28	-11	-9									
41	45	092	1	0	0	-4	6	6	1	12	-2	-7	-1	26	OJO	1	-15	-7										
41	45	099	0	0	0	-7	-13	-2	-6	-19	-22	-7	-6	-23	-2	2	1											
41	45	101	1	0	0	-7	-6	-6	29	-17	23	OJO	49	OJO	27	OJO	17	9	2	-4								
41	45	GAL	9	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0											
41	46	002	0	0	0	4	1	13	NO Cn	-9	-4	-3	-2	7	-5	-1	1	4										
41	46	009	0	0	0	2	0	1	0	0	-1	4	-1	-4	-2	1	0											
41	46	032	1	0	0	8	¿Dtº R?	5	¿Dtº R?	2	-8	-10	-9	-8	11	¿Dtº R?	3	15	¿Dtº R?	6	¿Dtº R?	-8						
41	46	033	1	1	1	-10	-14	-20	2	5	1	-8	-7	4	0	-8	0											
41	46	048	1	0	0	-1	4	-1	2	14	¿Dtº R?	6	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?	-1	0	1	-5	1								
41	46	066	0	0	0	0	2	4	-4	0	-1	-2	-1	-1	-6	5	5	NO Cn										
41	46	073	1	0	0	-1	0	6	OJO	8	¿Dtº R?	-1	6	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?	-3	11	¿Dtº R?	-10	-1	4	OJO					
41	46	078	1	0	0	-4	-2	1	2	-1	0	1	-2	0	2	0	-6											
41	46	080	0	0	0	-1	0	-1	5	0	1	0	-1	-1	2	-1	0											

41	46	088	1	0	0	3	4	-5	2	-3	0	1	-2	-7	-1	2	0							
41	46	GAL	6	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
41	47	022	1	0	0	3	-10	4	4	-3	3	3	-3	8	-5	1	7							
41	47	024	1	0	0	14	¿Dtº R?	-27	-13	-6	-3	-27	2	-8	-9	-14	-17							
41	47	039	1	1	1	-6	2	-1	3	-3	3	1	-4	-8	-11	-15	-24							
41	47	042	1	0	0	-2	2	10	-6	-11	1	0	4	-8	-11	7	1							
41	47	056	1	0	0	0	3	-7	-2	6	3	-15	0	-7	4	-3	14							
41	47	058	1	0	0	-1	6	-22	-11	2	9	¿Dtº R?	3	-3	10	35	¿Dtº R?	32	¿Dtº R?	-2				
41	47	102	1	0	0	-6	26	¿Dtº R?	23	¿Dtº R?	22	¿Dtº R?	11	¿Dtº R?	7	¿Dtº R?	22	¿Dtº R?	-3	0	-12	-13	-18	¿Dtº R?
41	47	901	1	0	0	-2	-2	6	-4	1	1	13	7	¿Dtº R?	13	¿Dtº R?	9	5	3					
41	47	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
41	48	001	1	0	0	1	5	8	1	9	-2	7	3	1	1	0	7							
41	48	008	0	0	0	5	-3	-4	1	0	-2	2	7	7	7	7	-3							
41	48	014	0	0	0	-14	9	2	-10	-7	4	-12	2	4	-6	-1	-6							
41	48	026	1	0	0	7	-10	-3	-5	7	2	3	-13	-22	18	¿Dtº R?	-15	7						
41	48	037	1	0	0	-7	-2	-2	4	-3	-13	-2	-10	0	1	4	-19							
41	48	041	1	0	0	16	¿Dtº R?	26	¿Dtº R?	-9	-26	5	31	¿Dtº R?	6	31	¿Dtº R?	-11	-14	3	3			
41	48	046	1	0	0	-13	-10	-9	15	15	¿Dtº R?	-5	-3	-2	0	0	-5	-12						
41	48	050	1	0	0	4	-2	0	21	¿Dtº R?	-5	10	11	-7	18	¿Dtº R?	18	¿Dtº R?	-14	-1				
41	48	052	1	0	0	3	-4	-6	-5	-12	1	-2	-4	-3	-5	-3	3							
41	48	054	0	0	0	6	6	-1	2	-3	-4	21	NO Cn	2	18	NO Cn	6	20	NO Cn	1				
41	48	061	0	0	0	-4	-4	2	-8	-4	-25	4	2	-1	-1	15	-13							
41	48	062	0	0	0	10	3	4	-4	-14	9	2	14	-1	3	-3	-2							
41	48	068	1	1	1	-15	-1	14	¿Dtº R?	9	8	17	-17	7	16	8	0	9						
41	48	072	1	0	0	-3	2	-10	-1	4	-5	-6	-4	15	-15	-27	19	¿Dtº R?						
41	48	082	1	0	0	15	-1	11	4	-7	0	-20	-2	-3	-4	2	-9							
41	48	084	1	0	0	-10	-6	0	1	2	-14	15	OJO	-16	-12	-7	13	OJO	6					
41	48	090	1	0	0	2	-5	3	9	8	1	-5	2	-21	-6	2	10							
41	48	100	0	0	0	-3	-3	0	-8	-3	-5	-4	-12	-5	-4	2	0							
41	48	GAL	12	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
41	49	013	1	0	0	2	-3	11	¿Dtº R?	-6	-2	2	¿Dtº R?	2	OJO	5	¿Dtº R?	-6	-19	-11	3			
41	49	027	1	0	0	5	¿Dtº R?	-3	-1	5	¿Dtº R?	0	3	0	0	-5	-2							
41	49	031	0	0	0	-2	4	4	-6	0	0	-3	0	-7	-3	0	-2							
41	49	043	0	0	0	-2	-6	1	9	NO Cn	-1	1	0	3	-1	1	-9							
41	49	045	1	1	1	-1	2	OJO	-12	1	OJO	3	-2	-4	4	¿Dtº R?	19	¿Dtº R?	10	¿Dtº R?	15	¿Dtº R?		
41	49	057	0	0	0	-1	1	-4	2	0	-1	5	NO Cn	1	3	1	-1	-5						
41	49	083	0	0	0	-1	5	NO Cn	1	1	-5	0	-5	3	3	6	0							
41	49	GAL	3	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
41	50	020	1	0	0	-9	-41	-8	-15	-31	-35	-25	-31	-2	-23	-35	-5							
41	50	036	1	0	0	-12	-7	-10	-7	-4	-8	-1	-3	-12	1	0	3							
41	50	903	1	0	0	-23	24	¿Dtº R?	3	-8	-8	45	¿Dtº R?	47	¿Dtº R?	52	12	31	¿Dtº R?	11	OJO	11		
41	50	053	1	0	0	-1	14	-3	22	¿Dtº R?	35	OJO	-3	6	65	¿Dtº R?	60	¿Dtº R?	16	5	2			
41	50	063	0	0	0	42	NO Cn	18	14	-7	41	NO Cn	7	39	20	-9	14	17	NO Cn	-27				
41	50	069	1	0	0	-32	5	-13	1	-41	-1	-30	-65	-45	-31	8	12	¿Dtº R?						
41	50	095	1	1	1	35	OJO	-13	17	¿Dtº R?	14	8	-5	-36	-38	-4	-8	-6	4					
41	50	GAL	6	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0							
41	51	011	1	0	0	-17	11	-21	4	-26	1	-2	-17	-5	-2	15	15							
41	51	035	0	0	0	-4	0	1	0	4	2	5	-1	4	0	1	-3							
41	51	060	1	0	0	21	¿Dtº R?	21	¿Dtº R?	28	¿Dtº R?	-9	54	¿Dtº R?	17	¿Dtº R?	-8	21	¿Dtº R?	-1	-26	-13	-3	

41	51	064	1	0	0	4	-1	-9	-7	2	2	-2	-1	1	-11	4	-4				
41	51	065	1	1	1	-10	-18	-14	-14	0	-7	-8	-3	-21	14	-23	-10				
41	51	071	1	0	0	-2	-27	23	21	¿Dtº R?	-11	0	12	¿Dtº R?	10	12	3	-12	21	¿Dtº R?	
41	51	076	1	0	0	-5	-2	4	6	-9	-6	-1	-2	-5	-5	-1	1				
41	51	077	1	0	0	13	16	-12	-1	-14	-9	4	-7	15	¿Dtº R?	27	¿Dtº R?	29	¿Dtº R?	-17	
41	51	GAL	7	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
41	52	003	0	0	0	-17	18	31	NO Cn	-15	13	41	NO Cn	23	-1	-13	24	0	28		
41	52	010	0	0	0	3	6	10		-4	18	-5	-1	3	10	-6	-19	1			
41	52	012	1	0	0	-17	-24	10	OJO	-1	-13	10	OJO	-11	-4	-15	0	5	-3		
41	52	015	1	0	0	16	¿Dtº R?	47	¿Dtº R?	-9	-10	-7	-2	3	1	1	1	-2			
41	52	016	1	0	0	12	-12	-1	18	6	1	-4	-10	-1	25	¿Dtº R?	5	-13			
41	52	025	0	0	0	8	-7	-2	-22	-18	-14	8	5	6	-3	8	-6				
41	52	030	0	0	0	-3	-1	-1	-8	15	-6	-8	-4	17	NO Cn	-3	-8	13			
41	52	051	0	0	0	1	-7	0	15	-3	21	-2	-16	6	5	-9	2				
41	52	067	1	0	0	11	-11	-20	-47	-22	-40	-13	16	-25	-33	-9	-57				
41	52	075	1	1	1	15	30	-7	9	-2	2	17	50	¿Dtº R?	7	5	-14	20	OJO		
41	52	079	0	0	0	6	-13	-3	1	1	-8	8	-3	-10	-9	-3	-2				
41	52	085	0	0	0	1	-9	-18	36	NO Cn	-1	8	-12	-9	-5	-4	5				
41	52	087	0	0	0	-1	4	30	32	9	2	-28	-43	7	-33	24	NO Cn	32	NO Cn		
41	52	094	1	0	0	-4	-17	-11	19	OJO	32	¿Dtº R?	2	36	¿Dtº R?	15	5	21	15	OJO	6
41	52	097	1	0	0	-21	-1	-3	4	3	4	-8	-1	-1	2	3	-10				
41	52	902	1	0	0	-10	-3	-6	-27	-19	-11	-3	0	9	OJO	7	5	-14			
41	52	GAL	8	1	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	
41	PROV	SEVILLA	8																		

Notas:

- 1 Código de Provincia. (Ver Anexo 4)
- 2 Código de cada Municipio. (Ver Anexo 5)
- 3 Código de cada GDR de cada Provincia. (Ver Anexo 1)
- 4a Identificador de Municipio Concentrador: 1 si PSL > 0,5 (0 en caso contrario).
- 4b Identificador de Municipio Cabecera: 1 si la población municipal para 2001 > de la zona GDR ( 0 en caso contrario).
- 4d Identificador de Distritos rurales; 1 cuando el municipio correspondiente esté generando un Distrito.
- 5 VRi: Variación Residencial intra-comarcal, calculada como la diferencia entre quienes Entran y Salen del municipio. Movimientos dentro de la comarca GDR. Calculada para cada año de estudio.

Código de colores:

Notas control:

Municipio Concentrador (PSL ≥ 0,5).  
 Municipio concentrador Principal (MCP).

¿Dtº R? Indica el municipio con mayor VRi del GDR, en dicho año. Aparece cuando es un municipio no concentrador (PSL ≥ 0.5).  
 NO Cn Indica el municipio con mayor VRi del GDR, en dicho año. Aparece cuando no es un municipio concentrador (PSL < 0,5).  
 OJO Aparece cuando el municipio con mayor VRi es un municipio no concentrador. Indica el municipio con mayor VRi de los concentradores.

## Anexo 4 Provincias y Municipios de Andalucía. Códigos INE.

Provincia	Cod. GAL	Municipio	Cod. Municipio (1)	Cod. Provincia (1)	Provincia	Cod. GAL	Municipio	Cod. Municipio (1)	Cod. Provincia (1)
Almería	1	Albánchez	4004	04	Huelva	26	Almendo, El	21003	21
Almería	1	Albox	4006	04	Huelva	26	Alosno	21006	21
Almería	1	Alcóntar	4008	04	Huelva	26	Cabezas Rubias	21015	21
Almería	1	Arboleas	4017	04	Huelva	26	Calañas	21017	21
Almería	1	Armuña de Almanzora	4018	04	Huelva	26	Cerro de Andévalo, El	21023	21
Almería	1	Bacares	4019	04	Huelva	26	Granado, El	21037	21
Almería	1	Bayarque	4021	04	Huelva	26	Paymogo	21057	21
Almería	1	Cantoria	4031	04	Huelva	26	Puebla de Guzmán	21058	21
Almería	1	Chercos	4036	04	Huelva	26	San Bartolomé de la Torre	21063	21
Almería	1	Cóbdar	4034	04	Huelva	26	San Silvestre de Guzmán	21065	21
Almería	1	Fines	4044	04	Huelva	26	Sanlúcar de Guadiana	21066	21
Almería	1	Laroya	4056	04	Huelva	26	Santa Bárbara de Casa	21068	21
Almería	1	Líjar	4058	04	Huelva	26	Valverde del Camino	21072	21
Almería	1	Lúcar	4061	04	Huelva	26	Villablanca	21073	21
Almería	1	Macael	4062	04	Huelva	26	Villanueva de las Cruces	21075	21
Almería	1	Olula del Río	4069	04	Huelva	26	Villanueva de los Castillejos	21076	21
Almería	1	Oria	4070	04	Huelva	27	Alájar	21001	21
Almería	1	Partaloa	4072	04	Huelva	27	Almonaster la Real	21004	21
Almería	1	Purchena	4076	04	Huelva	27	Aracena	21007	21
Almería	1	Serón	4083	04	Huelva	27	Aroche	21008	21
Almería	1	Sierro	4084	04	Huelva	27	Arroyomolinos de León	21009	21
Almería	1	Somontín	4085	04	Huelva	27	Cala	21016	21
Almería	1	Suflí	4087	04	Huelva	27	Cañaverale de León	21020	21
Almería	1	Tíjola	4092	04	Huelva	27	Castaño del Robledo	21022	21
Almería	1	Urrácal	4096	04	Huelva	27	Corteconcepción	21024	21
Almería	1	Zurgena	4103	04	Huelva	27	Cortegana	21025	21
Almería	2	Antas	4016	04	Huelva	27	Cortelazor	21026	21
Almería	2	Bédar	4022	04	Huelva	27	Cumbres de Enmedio	21027	21
Almería	2	Carboneras	4032	04	Huelva	27	Cumbres de San Bartolomé	21028	21
Almería	2	Cuevas del Almanzora	4035	04	Huelva	27	Cumbres Mayores	21029	21
Almería	2	Gallardos (Los)	4048	04	Huelva	27	Encinasola	21031	21
Almería	2	Garrucha	4049	04	Huelva	27	Fuenteheridos	21033	21
Almería	2	Huércal-Overa	4053	04	Huelva	27	Galaroza	21034	21
Almería	2	Mojácar	4064	04	Huelva	27	Higuera de la Sierra	21038	21
Almería	2	Níjar	4066	04	Huelva	27	Hinojales	21039	21
Almería	2	Pulpí	4075	04	Huelva	27	Jabugo	21043	21
Almería	2	Taberno	4089	04	Huelva	27	Linares de la Sierra	21045	21
Almería	2	Turre	4093	04	Huelva	27	Marines, Los	21048	21
Almería	2	Vera	4100	04	Huelva	27	Nava, La	21051	21
Almería	3	Abla	4001	04	Huelva	27	Puerto Moral	21059	21
Almería	3	Abrucena	4002	04	Huelva	27	Rosal de la Frontera	21062	21
Almería	3	Alboloduy	4005	04	Huelva	27	Santa Ana la Real	21067	21
Almería	3	Alcolea	4007	04	Huelva	27	Santa Olalla del Cala	21069	21

Almería	3	Alhabia	4010	04	Huelva	27	Valdelarco	21071	21
Almería	3	Alhama de Almería	4011	04	Huelva	27	Zufre	21079	21
Almería	3	Alicún	4012	04	Huelva	28	Almonte	21005	21
Almería	3	Almócita	4014	04	Huelva	28	Beas	21011	21
Almería	3	Alsodux	4015	04	Huelva	28	Bollullos Par del Condado	21013	21
Almería	3	Bayárcal	4020	04	Huelva	28	Bonares	21014	21
Almería	3	Beires	4023	04	Huelva	28	Chucena	21030	21
Almería	3	Bentarique	4028	04	Huelva	28	Escacena del Campo	21032	21
Almería	3	Berja	4029	04	Huelva	28	Hinojos	21040	21
Almería	3	Canjáyar	4030	04	Huelva	28	Lucena del Puerto	21046	21
Almería	3	Dalías	4038	04	Huelva	28	Manzanilla	21047	21
Almería	3	Enix	4041	04	Huelva	28	Moguer	21050	21
Almería	3	Felix	4043	04	Huelva	28	Niebla	21053	21
Almería	3	Fiñana	4045	04	Huelva	28	Palma del Condado, La	21054	21
Almería	3	Fondón	4046	04	Huelva	28	Palos de la Frontera	21055	21
Almería	3	Huécija	4051	04	Huelva	28	Paterna del Campo	21056	21
Almería	3	Illar	4054	04	Huelva	28	Rociana del Condado	21061	21
Almería	3	Instinción	4055	04	Huelva	28	San Juan del Puerto	21064	21
Almería	3	Láujar de Andarax	4057	04	Huelva	28	Trigueros	21070	21
Almería	3	Nacimiento	4065	04	Huelva	28	Villalba del Alcor	21074	21
Almería	3	Ohanes	4067	04	Huelva	28	Villarrasa	21077	21
Almería	3	Padules	4071	04	Huelva	29	Aljaraque	21002	21
Almería	3	Paterna del Río	4073	04	Huelva	29	Ayamonte	21010	21
Almería	3	Rágol	4077	04	Huelva	29	Cartaya	21021	21
Almería	3	Santa Cruz de Marchena	4080	04	Huelva	29	Gibraleón	21035	21
Almería	3	Terque	4091	04	Huelva	29	Isla Cristina	21042	21
Almería	3	Tres Villas (Las)	4901	04	Huelva	29	Lepe	21044	21
Almería	4	Alcudia de Monteagud	4009	04	Huelva	29	Punta Umbría	21060	21
Almería	4	Benitagla	4026	04	Huelva	30	Berrocal	21012	21
Almería	4	Benizalón	4027	04	Huelva	30	Campillo, El	21018	21
Almería	4	Castro de Filabres	4033	04	Huelva	30	Campofrío	21019	21
Almería	4	Gérgal	4050	04	Huelva	30	Granada de Río-Tinto, La	21036	21
Almería	4	Lubrín	4059	04	Huelva	30	Minas de Riotinto	21049	21
Almería	4	Lucainena de las Torres	4060	04	Huelva	30	Nerva	21052	21
Almería	4	Olula de Castro	4068	04	Huelva	30	Zalamea la Real	21078	21
Almería	4	Senés	4082	04	Jaén	31	Albanchez de Mágina	23001	23
Almería	4	Sorbás	4086	04	Jaén	31	Bedmar y Garcéz	23902	23
Almería	4	Tabernas	4088	04	Jaén	31	Bélmez de la Moraleda	23015	23
Almería	4	Tahal	4090	04	Jaén	31	Cabra del Santo Cristo	23017	23
Almería	4	Turrillas	4094	04	Jaén	31	Cambil	23018	23
Almería	4	Uleila del Campo	4095	04	Jaén	31	Campillo de Arenas	23019	23
Almería	4	Velefique	4097	04	Jaén	31	Cárcheles	23901	23
Almería	5	Chirivel	4037	04	Jaén	31	Guardia de Jaén, La	23038	23
Almería	5	María	4063	04	Jaén	31	Huelma	23044	23
Almería	5	Vélez-Blanco	4098	04	Jaén	31	Jimena	23052	23
Almería	5	Vélez-Rubio	4099	04	Jaén	31	Jódar	23053	23
Cádiz	6	Alcalá de los Gazules	11001	11	Jaén	31	Larva	23054	23
Cádiz	6	Barrios, Los	11008	11	Jaén	31	Mancha Real	23058	23
Cádiz	6	Benalup-Casas Viejas	11901	11	Jaén	31	Noalejo	23064	23
Cádiz	6	Castellar de la Frontera	11013	11	Jaén	31	Pegalajar	23067	23
Cádiz	6	Jimena de la Frontera	11021	11	Jaén	31	Torres	23090	23
Cádiz	6	Medina-Sidonia	11023	11	Jaén	32	Arroyo del Ojanco	23905	23

## ANEXO 4

Cádiz	6	Paterna de Rivera	11025	11	Jaén	32	Beas de Segura	23012	23
Cádiz	6	San José del Valle	11902	11	Jaén	32	Benatae	23016	23
Cádiz	7	Jerez de la Frontera	11020	11	Jaén	32	Génave	23037	23
Cádiz	7	Puerto de Santa María, El	11027	11	Jaén	32	Hornos	23043	23
Cádiz	7	Puerto Real	11028	11	Jaén	32	Orcera	23065	23
Cádiz	8	Chipiona	11016	11	Jaén	32	Puente de Génave	23071	23
Cádiz	8	Rota	11030	11	Jaén	32	Puerta de Segura, La	23072	23
Cádiz	8	Sanlúcar de Barrameda	11032	11	Jaén	32	Santiago-Pontones	23904	23
Cádiz	8	Trebujena	11037	11	Jaén	32	Segura de la Sierra	23081	23
Cádiz	9	Barbate	11007	11	Jaén	32	Siles	23082	23
Cádiz	9	Conil de la Frontera	11014	11	Jaén	32	Torres de Albánchez	23091	23
Cádiz	9	Tarifa	11035	11	Jaén	32	Villarrodrigo	23101	23
Cádiz	9	Vejer de la Frontera	11039	11	Jaén	33	Cazorla	23028	23
Cádiz	10	Alcalá del Valle	11002	11	Jaén	33	Chilluévar	23030	23
Cádiz	10	Algar	11003	11	Jaén	33	Hinojares	23042	23
Cádiz	10	Algodonales	11005	11	Jaén	33	Huesa	23045	23
Cádiz	10	Arcos de la Frontera	11006	11	Jaén	33	Iruela, La	23047	23
Cádiz	10	Benaocaz	11009	11	Jaén	33	Peal de Becerro	23066	23
Cádiz	10	Bornos	11010	11	Jaén	33	Pozo Alcón	23070	23
Cádiz	10	Bosque, El	11011	11	Jaén	33	Quesada	23073	23
Cádiz	10	Espera	11017	11	Jaén	33	Santo Tomé	23080	23
Cádiz	10	Gastor, El	11018	11	Jaén	34	Baeza	23009	23
Cádiz	10	Grazalema	11019	11	Jaén	34	Begíjar	23014	23
Cádiz	10	Olvera	11024	11	Jaén	34	Canena	23020	23
Cádiz	10	Prado del Rey	11026	11	Jaén	34	Ibros	23046	23
Cádiz	10	Puerto Serrano	11029	11	Jaén	34	Iznatoraf	23048	23
Cádiz	10	Setenil de las Bodegas	11034	11	Jaén	34	Lupión	23057	23
Cádiz	10	Torre Alháuquime	11036	11	Jaén	34	Rus	23074	23
Cádiz	10	Ubrique	11038	11	Jaén	34	Sabiote	23075	23
Cádiz	10	Villaluenga del Rosario	11040	11	Jaén	34	Torreblascopedro	23085	23
Cádiz	10	Villamartín	11041	11	Jaén	34	Torreperogil	23088	23
Cádiz	10	Zahara	11042	11	Jaén	34	Úbeda	23092	23
Córdoba	11	Baena	14007	14	Jaén	34	Villacarrillo	23095	23
Córdoba	11	Castro del Río	14019	14	Jaén	34	Villanueva del Arzobispo	23097	23
Córdoba	11	Espejo	14025	14	Jaén	34	Villatorres	23903	23
Córdoba	11	Nueva Carteya	14046	14	Jaén	35	Arquillos	23008	23
Córdoba	11	Valenzuela	14063	14	Jaén	35	Castellar	23025	23
Córdoba	12	Almedinilla	14004	14	Jaén	35	Chiclana de Segura	23029	23
Córdoba	12	Benamejí	14010	14	Jaén	35	Montizón	23062	23
Córdoba	12	Cabra	14013	14	Jaén	35	Navas de San Juan	23063	23
Córdoba	12	Carcabuey	14015	14	Jaén	35	Santisteban del Puerto	23079	23
Córdoba	12	Doña Mencía	14022	14	Jaén	35	Sorihuela del Guadalimar	23084	23
Córdoba	12	Encinas Reales	14024	14	Jaén	35	Vilches	23094	23
Córdoba	12	Fuente-Tójar	14031	14	Jaén	36	Alcalá la Real	23002	23
Córdoba	12	Iznájar	14037	14	Jaén	36	Alcaudete	23003	23
Córdoba	12	Lucena	14038	14	Jaén	36	Castillo de Locubín	23026	23
Córdoba	12	Luque	14039	14	Jaén	36	Frailles	23033	23
Córdoba	12	Palenciana	14048	14	Jaén	36	Fuensanta de Martos	23034	23
Córdoba	12	Priego de Córdoba	14055	14	Jaén	36	Jamilena	23051	23
Córdoba	12	Rute	14058	14	Jaén	36	Martos	23060	23
Córdoba	12	Zuheros	14075	14	Jaén	36	Torre del Campo	23086	23
Córdoba	13	Alcaracejos	14003	14	Jaén	36	Valdepeñas de Jaén	23093	23
Córdoba	13	Añora	14006	14	Jaén	36	Villares, Los	23099	23
Córdoba	13	Belalcázar	14008	14	Jaén	37	Aldeaquemada	23004	23

Córdoba	13	Cardeña	14016	14	Jaén	37	Andújar	23005	23
Córdoba	13	Conquista	14020	14	Jaén	37	Arjona	23006	23
Córdoba	13	Dos Torres	14023	14	Jaén	37	Arjonilla	23007	23
Córdoba	13	Fuente la Lancha	14028	14	Jaén	37	Bailén	23010	23
Córdoba	13	Guijo, El	14034	14	Jaén	37	Baños de la Encina	23011	23
Córdoba	13	Hinojosa del Duque	14035	14	Jaén	37	Carboneros	23021	23
Córdoba	13	Pedroche	14051	14	Jaén	37	Carolina, La	23024	23
Córdoba	13	Pozoblanco	14054	14	Jaén	37	Cazalilla	23027	23
Córdoba	13	Santa Eufemia	14061	14	Jaén	37	Escañuela	23031	23
Córdoba	13	Torrecampo	14062	14	Jaén	37	Espelúy	23032	23
Córdoba	13	Villanueva de Córdoba	14069	14	Jaén	37	Fuerte del Rey	23035	23
Córdoba	13	Villanueva del Duque	14070	14	Jaén	37	Guarromán	23039	23
Córdoba	13	Villaralto	14072	14	Jaén	37	Higuera de Calatrava	23041	23
Córdoba	13	Viso, El	14074	14	Jaén	37	Jabalquinto	23049	23
Córdoba	14	Belmez	14009	14	Jaén	37	Lahiguera	23040	23
Córdoba	14	Blázquez, Los	14011	14	Jaén	37	Lopera	23056	23
Córdoba	14	Fuente Obejuna	14029	14	Jaén	37	Marmolejo	23059	23
Córdoba	14	Granjuela, La	14032	14	Jaén	37	Mengíbar	23061	23
Córdoba	14	Peñarroya-Pueblonuevo	14052	14	Jaén	37	Porcuna	23069	23
Córdoba	14	Valsequillo	14064	14	Jaén	37	Santa Elena	23076	23
Córdoba	15	Aguilar de la Frontera	14002	14	Jaén	37	Santiago de Calatrava	23077	23
Córdoba	15	Fernán-Núñez	14027	14	Jaén	37	Torredonjimeno	23087	23
Córdoba	15	Montalbán de Córdoba	14040	14	Jaén	37	Villanueva de la Reina	23096	23
Córdoba	15	Montemayor	14041	14	Jaén	37	Villardompardo	23098	23
Córdoba	15	Montilla	14042	14	Málaga	38	Archidona	29017	29
Córdoba	15	Monturque	14044	14	Málaga	38	Cuevas Bajas	29047	29
Córdoba	15	Moriles	14045	14	Málaga	38	Cuevas de San Marcos	29049	29
Córdoba	15	Puente Genil	14056	14	Málaga	38	Villanueva de Algaidas	29095	29
Córdoba	15	Rambla, La	14057	14	Málaga	38	Villanueva de Tapia	29098	29
Córdoba	15	San Sebastián de los Ballesteros	14059	14	Málaga	38	Villanueva del Rosario	29096	29
Córdoba	15	Santaella	14060	14	Málaga	38	Villanueva del Trabuco	29097	29
Córdoba	16	Adamuz	14001	14	Málaga	39	Almargen	29010	29
Córdoba	16	Espiel	14026	14	Málaga	39	Ardales	29018	29
Córdoba	16	Hornachuelos	14036	14	Málaga	39	Campillos	29032	29
Córdoba	16	Montoro	14043	14	Málaga	39	Cañete la Real	29035	29
Córdoba	16	Obejo	14047	14	Málaga	39	Carratraca	29036	29
Córdoba	16	Villaharta	14068	14	Málaga	39	Cuevas del Becerro	29048	29
Córdoba	16	Villanueva del Rey	14071	14	Málaga	39	Sierra de Yeguas	29088	29
Córdoba	16	Villaviciosa de Córdoba	14073	14	Málaga	39	Teba	29089	29
Córdoba	17	Almodóvar del Río	14005	14	Málaga	40	Alameda	29001	29
Córdoba	17	Bujalance	14012	14	Málaga	40	Antequera	29015	29
Córdoba	17	Cañete de las Torres	14014	14	Málaga	40	Casabermeja	29039	29
Córdoba	17	Carlota, La	14017	14	Málaga	40	Fuente de Piedra	29055	29
Córdoba	17	Carpio, El	14018	14	Málaga	40	Humilladero	29059	29
Córdoba	17	Fuente Palmera	14030	14	Málaga	40	Mollina	29072	29
Córdoba	17	Guadalcazar	14033	14	Málaga	41	Alhaurín el Grande	29008	29
Córdoba	17	Palma del Río	14049	14	Málaga	41	Almogía	29011	29
Córdoba	17	Pedro Abad	14050	14	Málaga	41	Álora	29012	29
Córdoba	17	Posadas	14053	14	Málaga	41	Cártama	29038	29
Córdoba	17	Victoria, La	14065	14	Málaga	41	Coín	29042	29
Córdoba	17	Villa del Río	14066	14	Málaga	41	Pizarra	29080	29
Córdoba	17	Villafranca de Córdoba	14067	14	Málaga	41	Valle de Abdalajís	29093	29
Granada	18	Albolote	18003	18	Málaga	42	Algatocín	29006	29
Granada	18	Atarfe	18022	18	Málaga	42	Alpandeire	29014	29

## ANEXO 4

Granada	18	Chauchina	18059	18	Málaga	42	Arriate	29020	29
Granada	18	Cijuela	18048	18	Málaga	42	Atajate	29021	29
Granada	18	Colomera	18051	18	Málaga	42	Benadalid	29022	29
Granada	18	Fuente Vaqueros	18079	18	Málaga	42	Benalauría	29024	29
Granada	18	Láchar	18115	18	Málaga	42	Benaoján	29028	29
Granada	18	Maracena	18127	18	Málaga	42	Benarrabá	29029	29
Granada	18	Peligros	18153	18	Málaga	42	Cartajima	29037	29
Granada	18	Pinos Puente	18158	18	Málaga	42	Cortes de la Frontera	29046	29
Granada	18	Santa Fe	18175	18	Málaga	42	Faraján	29052	29
Granada	18	Vegas del Genil	18911	18	Málaga	42	Gaucín	29056	29
Granada	19	Alfacar	18011	18	Málaga	42	Genalguacil	29057	29
Granada	19	Beas de Granada	18024	18	Málaga	42	Igualeja	29060	29
Granada	19	Calicasas	18037	18	Málaga	42	Jimera de Líbar	29063	29
Granada	19	Cogollos de la Vega	18050	18	Málaga	42	Jubrique	29064	29
Granada	19	Dúdar	18070	18	Málaga	42	Júzcar	29065	29
Granada	19	Güejar Sierra	18094	18	Málaga	42	Montejaque	29074	29
Granada	19	Güevéjar	18095	18	Málaga	42	Parauta	29077	29
Granada	19	Huétor de Santillán	18099	18	Málaga	42	Pujerra	29081	29
Granada	19	Nívar	18144	18	Málaga	42	Ronda	29084	29
Granada	19	Pinos Genil	18157	18	Málaga	43	Alcaucín	29002	29
Granada	19	Quéntar	18168	18	Málaga	43	Alfarnate	29003	29
Granada	19	Víznar	18189	18	Málaga	43	Alfarnatejo	29004	29
Granada	20	Alamedilla	18002	18	Málaga	43	Algarrobo	29005	29
Granada	20	Benalúa de las Villas	18028	18	Málaga	43	Almáchar	29009	29
Granada	20	Campotéjar	18038	18	Málaga	43	Árchez	29016	29
Granada	20	Deifontes	18066	18	Málaga	43	Arenas	29019	29
Granada	20	Guadahortuna	18088	18	Málaga	43	Benamargosa	29026	29
Granada	20	Iznalloz	18105	18	Málaga	43	Benamocarra	29027	29
Granada	20	Montejícar	18136	18	Málaga	43	Borge, El	29030	29
Granada	20	Montillana	18137	18	Málaga	43	Canillas de Aceituno	29033	29
Granada	20	Píñar	18159	18	Málaga	43	Canillas de Albaida	29034	29
Granada	20	Torre-Cardela	18178	18	Málaga	43	Colmenar	29043	29
Granada	21	Albuñán	18005	18	Málaga	43	Comares	29044	29
Granada	21	Aldeire	18010	18	Málaga	43	Cómpeta	29045	29
Granada	21	Alicún de Ortega	18015	18	Málaga	43	Cútar	29050	29
Granada	21	Alquife	18018	18	Málaga	43	Frigiliana	29053	29
Granada	21	Beas de Guadix	18025	18	Málaga	43	Iznate	29062	29
Granada	21	Benalúa	18027	18	Málaga	43	Macharaviaya	29066	29
Granada	21	Calahorra, La	18114	18	Málaga	43	Moclinejo	29071	29
Granada	21	Cogollos de Guadix	18049	18	Málaga	43	Nerja	29075	29
Granada	21	Cortes y Graena	18054	18	Málaga	43	Periana	29079	29
Granada	21	Darro	18063	18	Málaga	43	Rincón de la Victoria	29082	29
Granada	21	Dehesas de Guadix	18064	18	Málaga	43	Riogordo	29083	29
Granada	21	Diezma	18067	18	Málaga	43	Salares	29085	29
Granada	21	Dólar	18069	18	Málaga	43	Sayalonga	29086	29
Granada	21	Ferreira	18074	18	Málaga	43	Sedella	29087	29
Granada	21	Fonelas	18076	18	Málaga	43	Torrox	29091	29
Granada	21	Gobernador	18083	18	Málaga	43	Totalán	29092	29
Granada	21	Gor	18085	18	Málaga	43	Vélez-Málaga	29094	29
Granada	21	Gorafe	18086	18	Málaga	43	Viñuela	29099	29
Granada	21	Guadix	18089	18	Málaga	44	Alozaina	29013	29
Granada	21	Huélogo	18096	18	Málaga	44	Burgo, El	29031	29
Granada	21	Huéneja	18097	18	Málaga	44	Casarabonela	29040	29
Granada	21	Jerez del Marquesado	18108	18	Málaga	44	Guaro	29058	29
Granada	21	Lanteira	18117	18	Málaga	44	Istán	29061	29
Granada	21	Lugros	18123	18	Málaga	44	Monda	29073	29

Granada	21	Marchal	18128	18	Málaga	44	Ojén	29076	29
Granada	21	Morelábor	18909	18	Málaga	44	Tolox	29090	29
Granada	21	Pedro Martínez	18152	18	Málaga	44	Yunquera	29100	29
Granada	21	Peza, La	18154	18	Sevilla	45	Alcalá del Río	41005	41
Granada	21	Polícar	18161	18	Sevilla	45	Alcolea del Río	41006	41
Granada	21	Purullena	18167	18	Sevilla	45	Algaba, La	41007	41
Granada	21	Valle del Zalabí	18907	18	Sevilla	45	Brenes	41018	41
Granada	21	Villanueva de las Torres	18187	18	Sevilla	45	Burguillos	41019	41
Granada	22	Baza	18023	18	Sevilla	45	Cantillana	41023	41
Granada	22	Benamaurel	18029	18	Sevilla	45	Guillena	41049	41
Granada	22	Caniles	18039	18	Sevilla	45	Lora del Río	41055	41
Granada	22	Castilléjar	18045	18	Sevilla	45	Peñaflor	41074	41
Granada	22	Castril	18046	18	Sevilla	45	Rinconada, La	41081	41
Granada	22	Cortes de Baza	18053	18	Sevilla	45	Tocina	41092	41
Granada	22	Cuevas del Campo	18912	18	Sevilla	45	Villanueva del Río y Minas	41099	41
Granada	22	Cúllar	18056	18	Sevilla	45	Villaverde del Río	41101	41
Granada	22	Freila	18078	18	Sevilla	46	Alanís	41002	41
Granada	22	Galera	18082	18	Sevilla	46	Almadén de la Plata	41009	41
Granada	22	Huéscar	18098	18	Sevilla	46	Cazalla de la Sierra	41032	41
Granada	22	Orce	18146	18	Sevilla	46	Constantina	41033	41
Granada	22	Puebla de Don Fadrique	18164	18	Sevilla	46	Guadalcanal	41048	41
Granada	22	Zújar	18194	18	Sevilla	46	Navas de la Concepción, Las	41066	41
Granada	23	Algarinejo	18012	18	Sevilla	46	Pedroso, El	41073	41
Granada	23	Alhama de Granada	18013	18	Sevilla	46	Puebla de los Infantes, La	41078	41
Granada	23	Arenas del Rey	18020	18	Sevilla	46	Real de la Jara, El	41080	41
Granada	23	Cacín	18034	18	Sevilla	46	San Nicolás del Puerto	41088	41
Granada	23	Huétor Tájar	18100	18	Sevilla	47	Campana, La	41022	41
Granada	23	Illora	18102	18	Sevilla	47	Cañada Rosal	41901	41
Granada	23	Jayena	18107	18	Sevilla	47	Carmona	41024	41
Granada	23	Loja	18122	18	Sevilla	47	Écija	41039	41
Granada	23	Moclín	18132	18	Sevilla	47	Fuentes de Andalucía	41042	41
Granada	23	Montefrío	18135	18	Sevilla	47	Luisiana, La	41056	41
Granada	23	Moraleda de Zafayona	18138	18	Sevilla	47	Mairena del Alcor	41058	41
Granada	23	Salar	18171	18	Sevilla	47	Viso del Alcor, El	41102	41
Granada	23	Santa Cruz del Comercio	18174	18	Sevilla	48	Aguadulce	41001	41
Granada	23	Villanueva Mesía	18188	18	Sevilla	48	Algámitas	41008	41
Granada	23	Zafarraya	18192	18	Sevilla	48	Badolatosa	41014	41
Granada	23	Zagra	18913	18	Sevilla	48	Casariche	41026	41
Granada	24	Albondón	18004	18	Sevilla	48	Corrales, Los	41037	41
Granada	24	Albuñol	18006	18	Sevilla	48	Estepa	41041	41
Granada	24	Almegíjar	18016	18	Sevilla	48	Gilena	41046	41
Granada	24	Alpujarra de la Sierra	18904	18	Sevilla	48	Herrera	41050	41
Granada	24	Bérchules	18030	18	Sevilla	48	Lantejuela, La	41052	41
Granada	24	Bubión	18032	18	Sevilla	48	Lora de Estepa	41054	41
Granada	24	Busquístar	18033	18	Sevilla	48	Marinaleda	41061	41
Granada	24	Cádiar	18035	18	Sevilla	48	Martín de la Jara	41062	41
Granada	24	Cáñar	18040	18	Sevilla	48	Osuna	41068	41
Granada	24	Capileira	18042	18	Sevilla	48	Pedrera	41072	41
Granada	24	Carataunas	18043	18	Sevilla	48	Roda de Andalucía, La	41082	41
Granada	24	Cástaras	18044	18	Sevilla	48	Rubio, El	41084	41
Granada	24	Gualchos	18093	18	Sevilla	48	Saucejo, El	41090	41
Granada	24	Juvíles	18112	18	Sevilla	48	Villanueva de San Juan	41100	41
Granada	24	Lanjarón	18116	18	Sevilla	49	Aznalcóllar	41013	41

ANEXO 4

Granada	24	Lobras	18121	18	Sevilla	49	Castilblanco de los Arroyos	41027	41
Granada	24	Lújar	18124	18	Sevilla	49	Castillo de las Guardas, El	41031	41
Granada	24	Murtas	18141	18	Sevilla	49	Garrobo, El	41043	41
Granada	24	Nevada	18903	18	Sevilla	49	Gerena	41045	41
Granada	24	Órgiva	18147	18	Sevilla	49	Madroño, El	41057	41
Granada	24	Pampaneira	18151	18	Sevilla	49	Ronquillo, El	41083	41
Granada	24	Polopos	18162	18	Sevilla	50	Cabezas de San Juan, Las	41020	41
Granada	24	Pórtugos	18163	18	Sevilla	50	Coronil, El	41036	41
Granada	24	Rubite	18170	18	Sevilla	50	Cuervo de Sevilla, El	41903	41
Granada	24	Soportújar	18176	18	Sevilla	50	Lebrija	41053	41
Granada	24	Sorvilán	18177	18	Sevilla	50	Molares, Los	41063	41
Granada	24	Taha, La	18901	18	Sevilla	50	Palacios y Villafranca, Los	41069	41
Granada	24	Torvizcón	18179	18	Sevilla	50	Utrera	41095	41
Granada	24	Trevélez	18180	18	Sevilla	51	Arahal	41011	41
Granada	24	Turón	18181	18	Sevilla	51	Coripe	41035	41
Granada	24	Ugíjar	18182	18	Sevilla	51	Marchena	41060	41
Granada	24	Válor	18183	18	Sevilla	51	Montellano	41064	41
Granada	25	Agrón	18001	18	Sevilla	51	Morón de la Frontera	41065	41
Granada	25	Albuñuelas	18007	18	Sevilla	51	Paradas	41071	41
Granada	25	Alhendín	18014	18	Sevilla	51	Pruna	41076	41
Granada	25	Chimeneas	18061	18	Sevilla	51	Puebla de Cazalla, La	41077	41
Granada	25	Dúrcal	18071	18	Sevilla	52	Albaida del Aljarafe	41003	41
Granada	25	Escúzar	18072	18	Sevilla	52	Almensilla	41010	41
Granada	25	Guajares, Los	18906	18	Sevilla	52	Aznalcázar	41012	41
Granada	25	Itrabo	18103	18	Sevilla	52	Benacazón	41015	41
Granada	25	Jete	18109	18	Sevilla	52	Bollullos de la Mitación	41016	41
Granada	25	Lecrín	18119	18	Sevilla	52	Carrión de los Céspedes	41025	41
Granada	25	Lentegí	18120	18	Sevilla	52	Castilleja del Campo	41030	41
Granada	25	Malahá, La	18126	18	Sevilla	52	Huévar del Aljarafe	41051	41
Granada	25	Molvízar	18133	18	Sevilla	52	Isla Mayor	41902	41
Granada	25	Nigüelas	18143	18	Sevilla	52	Olivares	41067	41
Granada	25	Otívar	18148	18	Sevilla	52	Pilas	41075	41
Granada	25	Padul	18150	18	Sevilla	52	Puebla del Río, La	41079	41
Granada	25	Pinar, El	18910	18	Sevilla	52	Salteras	41085	41
Granada	25	Valle, El	18902	18	Sevilla	52	Sanlúcar la Mayor	41087	41
Granada	25	Vélez de Benaudalla	18184	18	Sevilla	52	Umbrete	41094	41
Granada	25	Ventas de Huelma	18185	18	Sevilla	52	Villamanrique de la Condesa	41097	41
Granada	25	Villamena	18908	18					

## Anexo 5 Salidas del paquete econométrico Gretl, con las estimaciones de los 52 modelos territoriales.

### Modelo 1: MCO, usando las observaciones 1-26

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	5,34225	0,865403	6,1731	<0,00001	***
Educacion	1,72529	0,587674	2,9358	0,00817	***
Sanidad	-0,441507	1,05513	-0,4184	0,68008	
Polideportivos	1,37492	0,844689	1,6277	0,11924	
aEconomia	0,326277	0,44846	0,7275	0,47532	
Accesibilidad	0,0122843	0,00966331	1,2712	0,21823	
Media de la vble. dep.	6,968123	D.T. de la vble. dep.		1,293501	
Suma de cuad. residuos	19,34815	D.T. de la regresión		0,983569	
R-cuadrado	0,537442	R-cuadrado corregido		0,421803	
F(5, 20)	4,647572	Valor p (de F)		0,005620	
Log-verosimilitud	-33,05091	Criterio de Akaike		78,10181	
Criterio de Schwarz	85,65039	Crit. de Hannan-Quinn		80,27553	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 9,15296

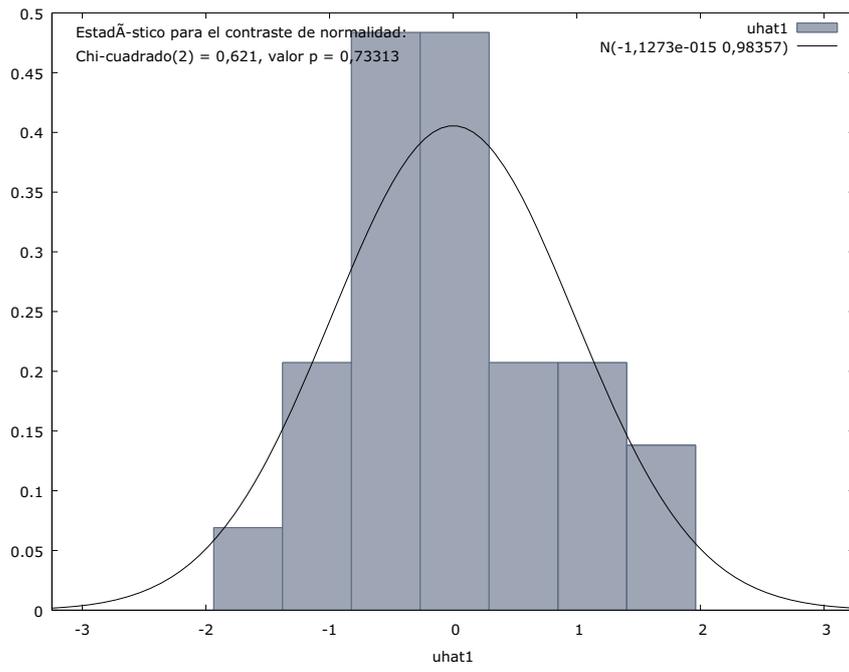
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(11) > 9,15296) = 0,607776$

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,620865

con valor p = 0,73313



**Modelo 2:** MCO, usando las observaciones 1-13

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	9,11638	0,83246	10,9511	0,00001 ***
Educacion	1,38641	0,839212	1,6520	0,14251
Sanidad	-0,593618	1,10904	-0,5353	0,60905
Cine	0,809253	0,753257	1,0743	0,31830
aEconomia	-0,0333829	0,486605	-0,0686	0,94722
Accesibilidad	-0,0280897	0,01833	-1,5324	0,16928
Media de la vble. dep.	8,723560	D.T. de la vble. dep.	1,022678	
Suma de cuad. residuos	3,721078	D.T. de la regresión	0,729097	
R-cuadrado	0,703510	R-cuadrado corregido	0,491732	
F(5, 7)	3,321917	Valor p (de F)	0,074458	
Log-verosimilitud	-10,31512	Criterio de Akaike	32,63023	
Criterio de Schwarz	36,01993	Crit. de Hannan-Quinn	31,93350	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 5,98021

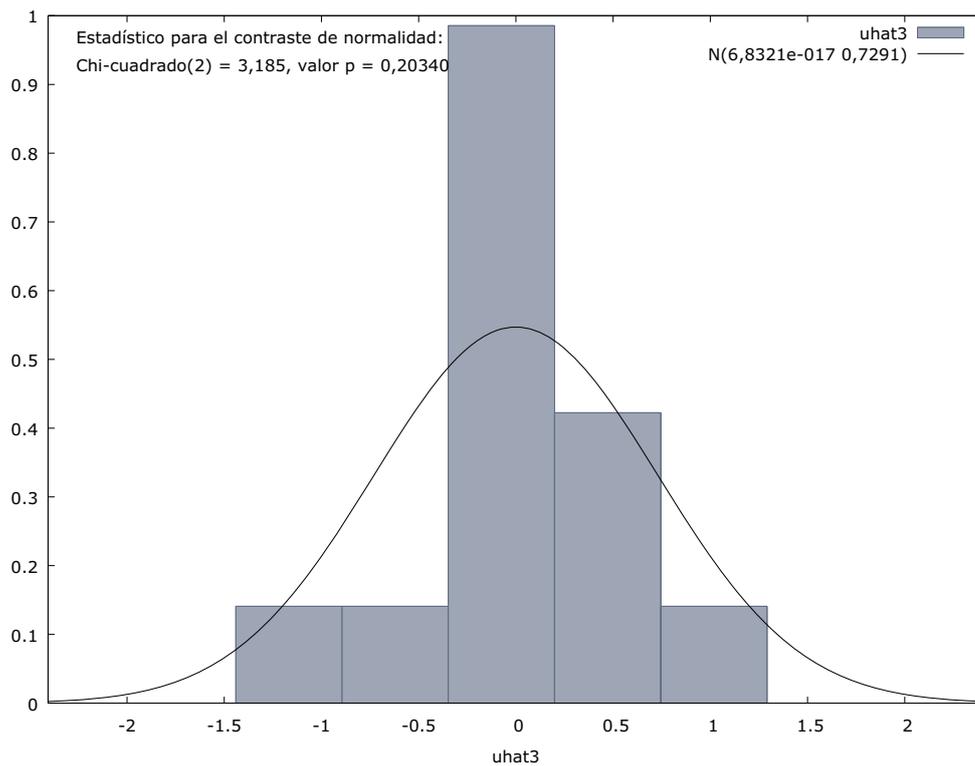
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 5,98021) = 0,425411$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 3,18518

con valor p = 0,203398



**Modelo 3:** MCO, usando las observaciones 1-31

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,6154	0,473354	16,0882	<0,00001	***
Educacion	1,2226	0,419147	2,9169	0,00719	***
Sanidad	1,28026	0,475589	2,6919	0,01226	**
aEconomia	-0,564597	0,264897	-2,1314	0,04268	**
Accesibilidad	-0,0201243	0,0069308	-2,9036	0,00743	***
Media de la vble. dep.	6,521571	D.T. de la vble. dep.	1,030587		
Suma de cuad. residuos	11,33623	D.T. de la regresión	0,660310		
R-cuadrado	0,644223	R-cuadrado corregido	0,589488		
F(4, 26)	11,76987	Valor p (de F)	0,000014		
Log-verosimilitud	-28,39435	Criterio de Akaike	66,78871		
Criterio de Schwarz	73,95865	Crit. de Hannan-Quinn	69,12593		

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 10,1477

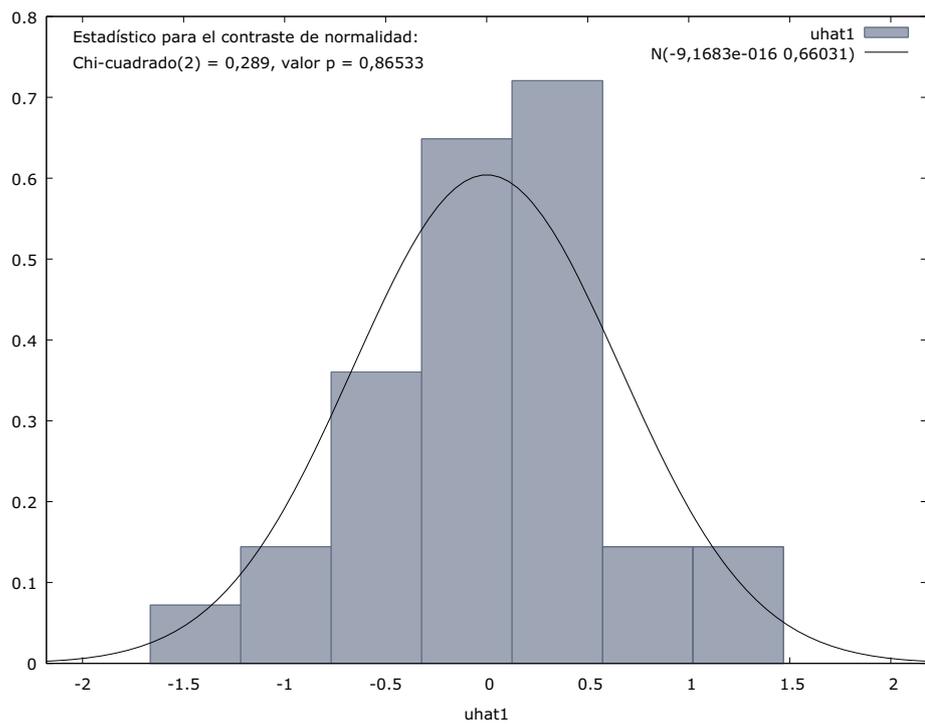
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(9) > 10,1477) = 0,338658$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,28928

con valor p = 0,865334



**Modelo 4:** MCO, usando las observaciones 1-14

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,26773	0,699731	10,3865	<0,00001 ***
Sanidad	1,31123	0,703783	1,8631	0,09204 *
aEconomía	0,0399636	0,471065	0,0848	0,93407
Accesibilidad	-0,0412679	0,0196413	-2,1011	0,06197 *
Media de la vble. dep.	6,089793	D.T. de la vble. dep.	1,144758	
Suma de cuad. residuos	5,372510	D.T. de la regresión	0,732974	
R-cuadrado	0,684640	R-cuadrado corregido	0,590032	
F(3, 10)	7,236603	Valor p (de F)	0,007246	
Log-verosimilitud	-13,16080	Criterio de Akaike	34,32161	
Criterio de Schwarz	36,87784	Crit. de Hannan-Quinn	34,08498	

## Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,41118

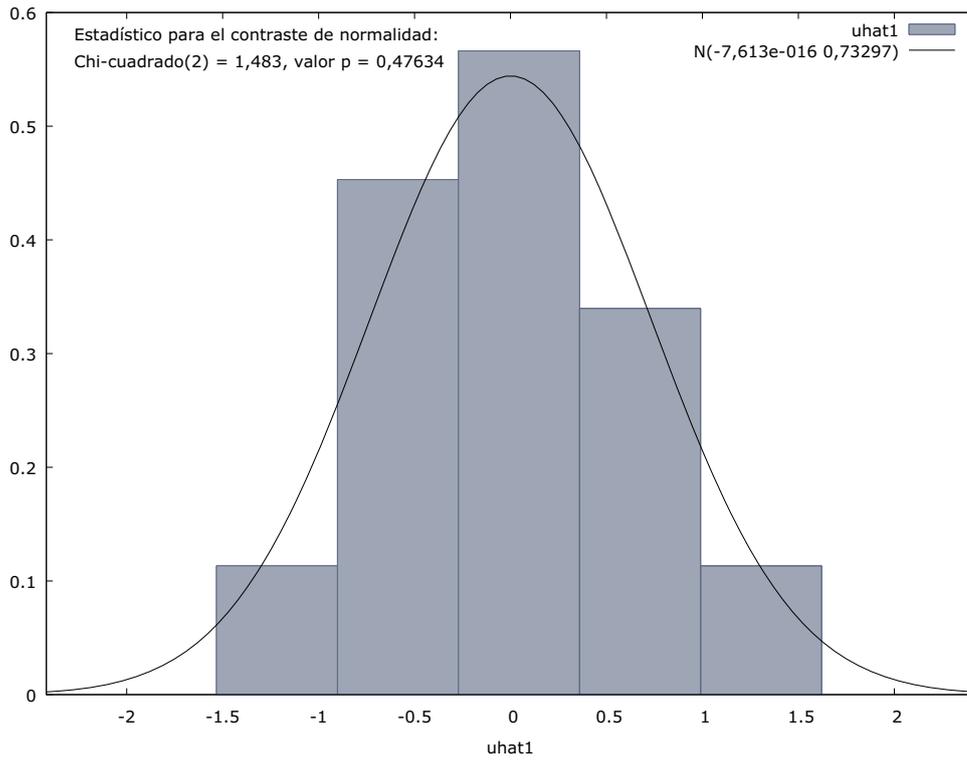
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 4,41118) = 0,621215$ 

## Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,48327

con valor p = 0,476335



**Modelo 5:** MCO, usando las observaciones 1-4

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,76465	0,143058	61,2665	0,00027  ***
Accesibilidad	-0,0908056	0,0114907	-7,9025	0,01564  **
Media de la vble. dep.	7,811193	D.T. de la vble. dep.		0,712564
Suma de cuad. residuos	0,047269	D.T. de la regresión		0,153735
R-cuadrado	0,968968	R-cuadrado corregido		0,953452
F(1, 2)	62,45010	Valor p (de F)		0,015638
Log-verosimilitud	3,200643	Criterio de Akaike		-2,401285
Criterio de Schwarz	-3,628696	Crit. de Hannan-Quinn		-5,094748

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 1,09196

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(2) > 1,09196) = 0,579273$

**Modelo 6:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	12,6248	2,77361	4,5517	0,04503  **
Educacion	-10,2021	6,82917	-1,4939	0,27379
Sanidad	9,84649	5,91663	1,6642	0,23798
TICs	-3,79727	2,70491	-1,4038	0,29550
bEconomia	6,19436	4,06505	1,5238	0,26703
Accesibilidad	-0,137941	0,0878669	-1,5699	0,25702
Media de la vble. dep.	8,905452	D.T. de la vble. dep.		0,626272
Suma de cuad. residuos	0,348713	D.T. de la regresión		0,417560
R-cuadrado	0,872988	R-cuadrado corregido		0,555458
F(5, 2)	2,749309	Valor p (de F)		0,287933
Log-verosimilitud	1,180277	Criterio de Akaike		9,639446
Criterio de Schwarz	10,11610	Crit. de Hannan-Quinn		6,424639

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 5,33124

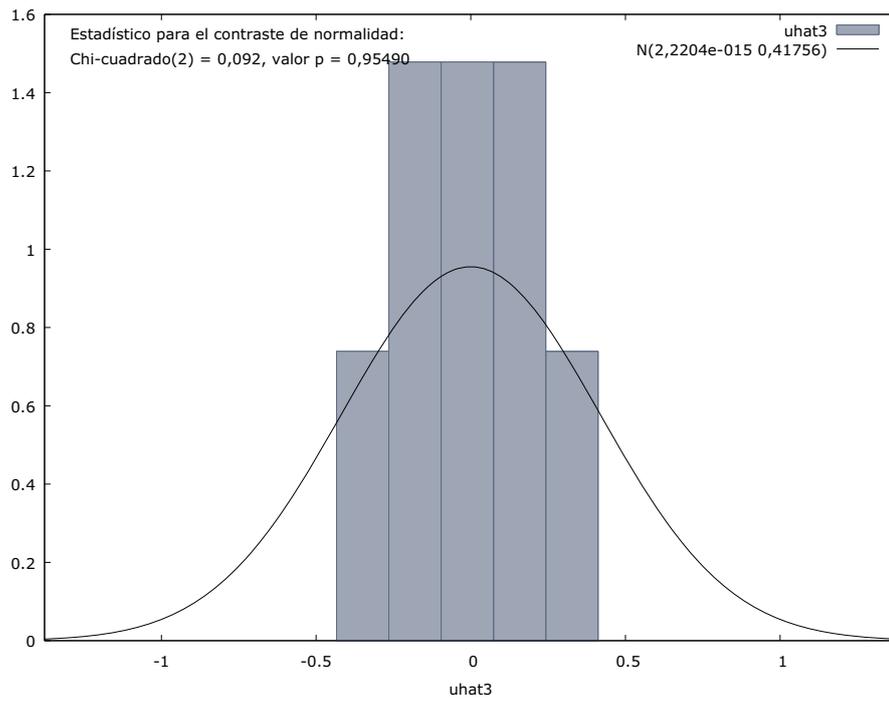
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 5,33124) = 0,502084$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,0923048

con valor p = 0,954896



**Modelo 7:** MCO, usando las observaciones 1-3

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	12,2633	0,543011	22,5839	0,02817 **
Accesibilidad	-0,0521151	0,0277104	-1,8807	0,31111
Media de la vble. dep.	11,42948	D.T. de la vble. dep.		0,817862
Suma de cuad. residuos	0,294860	D.T. de la regresión		0,543011
R-cuadrado	0,779593	R-cuadrado corregido		0,559185
F(1, 1)	3,537054	Valor p (de F)		0,311114
Log-verosimilitud	-0,777018	Criterio de Akaike		5,554035
Criterio de Schwarz	3,751260	Crit. de Hannan-Quinn		1,930227

Contraste de heterocedasticidad de Breusch-Pagan -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 0,75

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 0,75) = 0,386476$ 

Contraste de no linealidad (cuadrados) -

Hipótesis nula: la relación es lineal

Estadístico de contraste: LM = 0

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 0) = 1$

**Modelo 8:** MCO, usando las observaciones 1-4

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	11,1687	0,200888	55,5968	0,01145  **
aEconomía	1,69877	0,299032	5,6809	0,11093
Accesibilidad	-0,0994857	0,0130674	-7,6132	0,08314  *
Media de la vble. dep.	10,02651	D.T. de la vble. dep.		0,936331
Suma de cuad. residuos	0,043145	D.T. de la regresión		0,207713
R-cuadrado	0,983596	R-cuadrado corregido		0,950788
F(2, 1)	29,98041	Valor p (de F)		0,128078
Log-verosimilitud	3,383217	Criterio de Akaike		-0,766434
Criterio de Schwarz	-2,607551	Crit. de Hannan-Quinn		-4,806628

Contraste de heterocedasticidad de Breusch-Pagan -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 1,11784

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(2) > 1,11784) = 0,571827$

**Modelo 9:** MCO, usando las observaciones 1-4

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	9,52707	0,146707	64,9396	0,00980 ***
aEconomía	0,510146	0,15531	3,2847	0,18814
Accesibilidad	-0,00377314	0,0035807	-1,0537	0,48334
Media de la vble. dep.	9,817236	D.T. de la vble. dep.		0,263072
Suma de cuad. residuos	0,017369	D.T. de la regresión		0,131790
R-cuadrado	0,916344	R-cuadrado corregido		0,749032
F(2, 1)	5,476855	Valor p (de F)		0,289234
Log-verosimilitud	5,203007	Criterio de Akaike		-4,406013
Criterio de Schwarz	-6,247130	Crit. de Hannan-Quinn		-8,446208

Contraste de heterocedasticidad de Breusch-Pagan -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 0,690165

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(2) > 0,690165) = 0,708162$

**Modelo 10:** MCO, usando las observaciones 1-19

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,00244	0,605515	11,5644	<0,00001	***
Educacion	1,1584	0,480868	2,4090	0,03155	**
Sanidad	0,138735	0,644339	0,2153	0,83286	
Polideportivos	0,908589	0,376219	2,4151	0,03119	**
aEconomia	0,251248	0,444884	0,5647	0,58186	
Accesibilidad	0,00040532	0,00908644	0,0446	0,96510	
Media de la vble. dep.	8,189009	D.T. de la vble. dep.		1,118097	
Suma de cuad. residuos	5,515066	D.T. de la regresión		0,651334	
R-cuadrado	0,754914	R-cuadrado corregido		0,660650	
F(5, 13)	8,008507	Valor p (de F)		0,001216	
Log-verosimilitud	-15,20876	Criterio de Akaike		42,41751	
Criterio de Schwarz	48,08415	Crit. de Hannan-Quinn		43,37653	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 12,3357

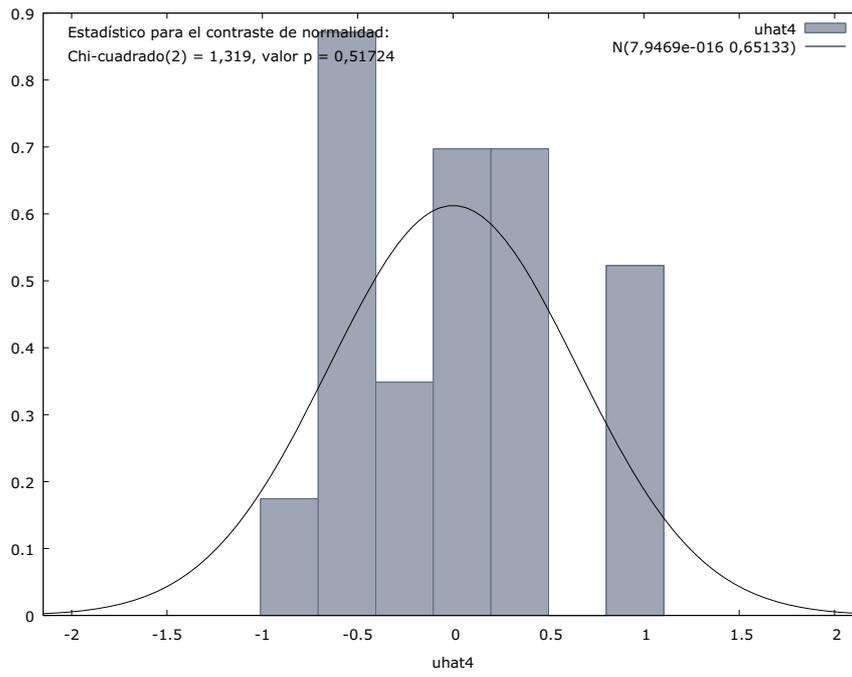
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(13) > 12,3357) = 0,500325$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,3185

con valor p = 0,517238



**Modelo 11:** MCO, usando las observaciones 1-5

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	17901	1383,2	12,9418	0,00592 ***
Accesibilidad	-560,664	50,7219	-11,0537	0,00809 ***
Educacion	2327,77	1048,52	2,2200	0,15659
Media de la vble. dep.	7731,000	D.T. de la vble. dep.	7330,541	
Suma de cuad. residuos	1310366	D.T. de la regresión	809,4339	
R-cuadrado	0,993904	R-cuadrado corregido	0,987808	
F(2, 2)	163,0361	Valor p (de F)	0,006096	
Log-verosimilitud	-38,28564	Criterio de Akaike	82,57128	
Criterio de Schwarz	81,39960	Crit. de Hannan-Quinn	79,42659	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 2,66965

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(3) > 2,66965) = 0,445409$

**Modelo 12:** MCO, usando las observaciones 1-14

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,00048	0,683068	11,7126	<0,00001 ***
Educacion	0,950135	0,707461	1,3430	0,21612
Sanidad	0,985795	0,538595	1,8303	0,10459
Cine	0,468096	0,830345	0,5637	0,58838
aEconomia	0,249331	0,448984	0,5553	0,59386
Accesibilidad	-0,0175057	0,0179663	-0,9744	0,35841
Media de la vble. dep.	8,401444	D.T. de la vble. dep.		1,225319
Suma de cuad. residuos	2,990080	D.T. de la regresión		0,611359
R-cuadrado	0,846806	R-cuadrado corregido		0,751060
F(5, 8)	8,844288	Valor p (de F)		0,004086
Log-verosimilitud	-9,058839	Criterio de Akaike		30,11768
Criterio de Schwarz	33,95202	Crit. de Hannan-Quinn		29,76274

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,52106

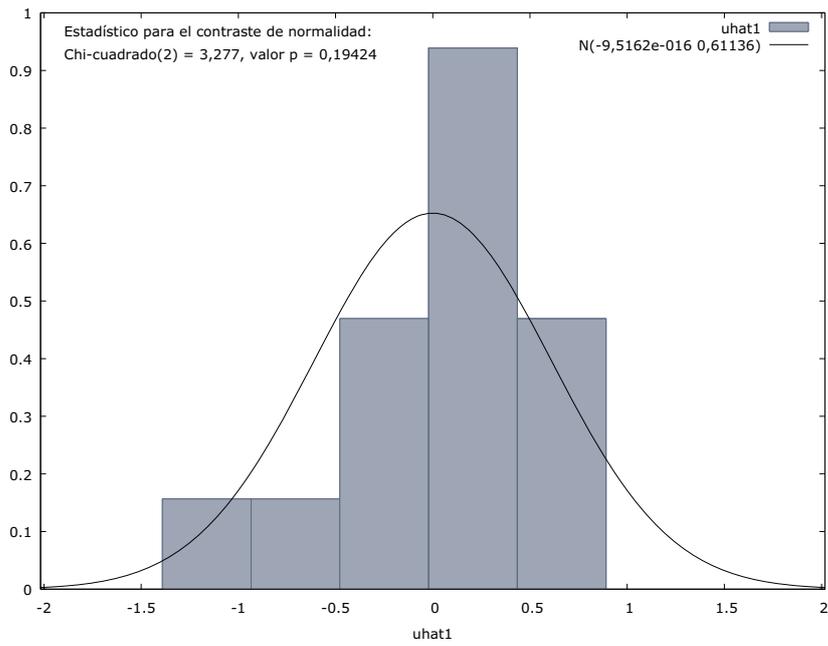
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 4,52106) = 0,606531$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 3,27727

con valor p = 0,194245



**Modelo 13:** MCO, usando las observaciones 1-17

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,12789	0,490064	14,5448	<0,00001  ***
Educacion	2,95514	1,44204	2,0493	0,06506  *
Sanidad	-1,34576	1,56424	-0,8603	0,40797
Polideportivos	0,023005	0,426731	0,0539	0,95797
bEconomia	0,765163	0,370648	2,0644	0,06338  *
Accesibilidad	-0,0141969	0,0173848	-0,8166	0,43147
Media de la vble. dep.	7,629499	D.T. de la vble. dep.	1,080837	
Suma de cuad. residuos	4,626774	D.T. de la regresión	0,648549	
R-cuadrado	0,752464	R-cuadrado corregido	0,639948	
F(5, 11)	6,687605	Valor p (de F)	0,004283	
Log-verosimilitud	-13,06045	Criterio de Akaike	38,12090	
Criterio de Schwarz	43,12018	Crit. de Hannan-Quinn	38,61784	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 6,50716

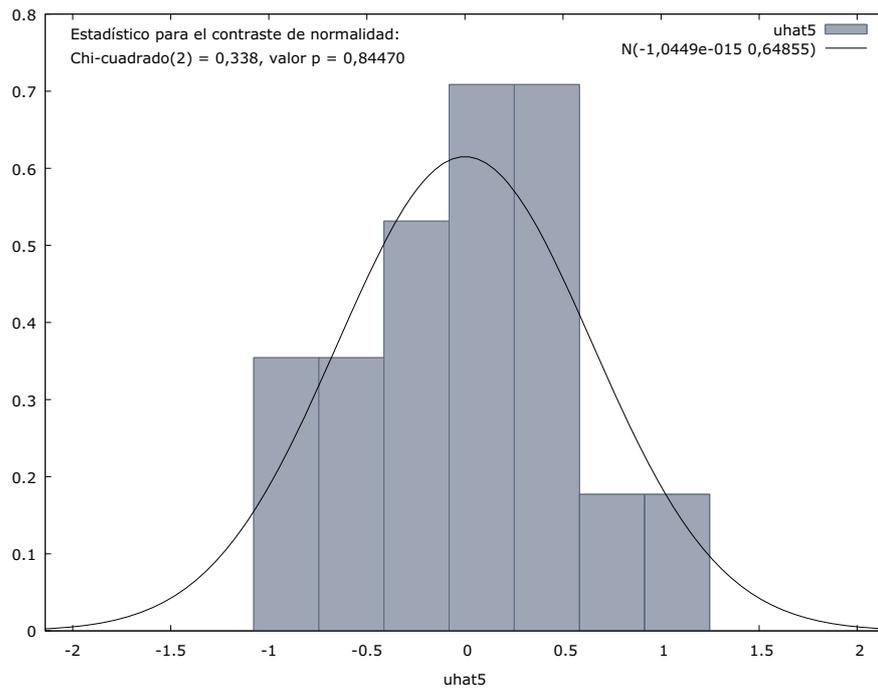
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 6,50716) = 0,368834$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,337556

con valor p = 0,844697



**Modelo 14:** MCO, usando las observaciones 1-6

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	381,5	881,226	0,4329	0,73990
Educacion	1868	457,268	4,0851	0,15283
Sanidad	6648,5	830,215	8,0082	0,07909  *
Accesibilidad	7,5	40,2083	0,1865	0,88260
aEconomia	2741	504,343	5,4348	0,11584
Media de la vble. dep.	3601,500	D.T. de la vble. dep.		4363,569
Suma de cuad. residuos	52812,50	D.T. de la regresión		229,8097
R-cuadrado	0,999445	R-cuadrado corregido		0,997226
F(4, 1)	450,4183	Valor p (de F)		0,035323
Log-verosimilitud	-35,76186	Criterio de Akaike		81,52372
Criterio de Schwarz	80,48252	Crit. de Hannan-Quinn		77,35571

Contraste de heterocedasticidad de Breusch-Pagan -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 6

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(4) > 6) = 0,199148$

**Modelo 15:** MCO, usando las observaciones 1-11

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,74541	0,50836	17,2032	<0,00001	***
Educacion	1,7958	0,422208	4,2534	0,00536	***
Polideportivos	-0,349592	0,430073	-0,8129	0,44734	
aEconomia	-0,351155	0,382984	-0,9169	0,39456	
Accesibilidad	-0,0190153	0,00765764	-2,4832	0,04760	**
Media de la vble. dep.	8,566589	D.T. de la vble. dep.		1,194435	
Suma de cuad. residuos	2,098350	D.T. de la regresión		0,591375	
R-cuadrado	0,852920	R-cuadrado corregido		0,754867	
F(4, 6)	8,698544	Valor p (de F)		0,011323	
Log-verosimilitud	-6,496231	Criterio de Akaike		22,99246	
Criterio de Schwarz	24,98194	Crit. de Hannan-Quinn		21,73838	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 8,15983

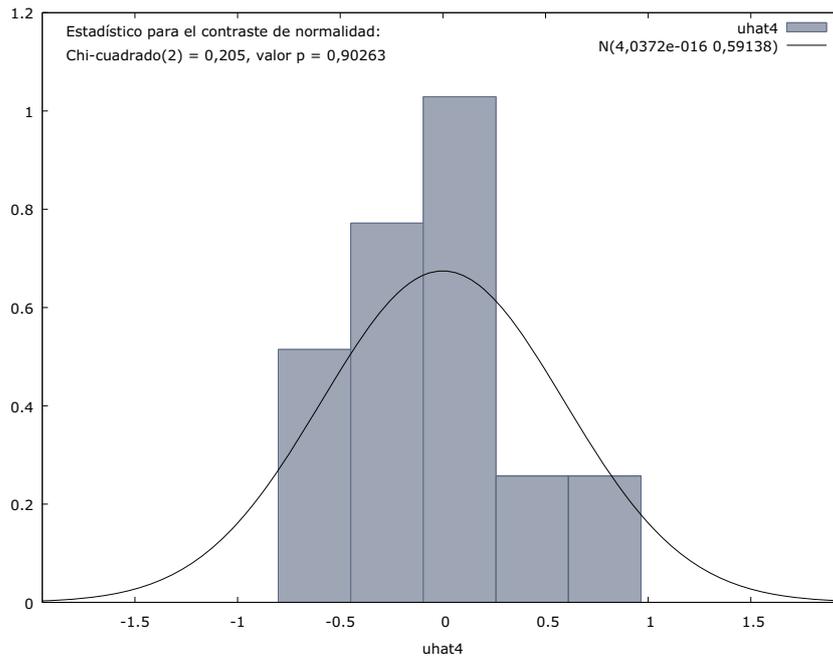
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 8,15983) = 0,147644$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,204879

con valor p = 0,902633



**Modelo 16:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,21188	0,906021	7,9600	0,01542 **
Educacion	1,10394	1,18255	0,9335	0,44910
Sanidad	-0,158365	0,694634	-0,2280	0,84085
Polideportivos	1,03452	0,495282	2,0887	0,17194
aEconomia	-0,279965	0,485835	-0,5763	0,62265
Accesibilidad	0,00123609	0,0132869	0,0930	0,93436
Media de la vble. dep.	7,913367	D.T. de la vble. dep.		0,820019
Suma de cuad. residuos	0,629399	D.T. de la regresión		0,560981
R-cuadrado	0,866285	R-cuadrado corregido		0,531997
F(5, 2)	2,591434	Valor p (de F)		0,301523
Log-verosimilitud	-1,181786	Criterio de Akaike		14,36357
Criterio de Schwarz	14,84022	Crit. de Hannan-Quinn		11,14876

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,17896

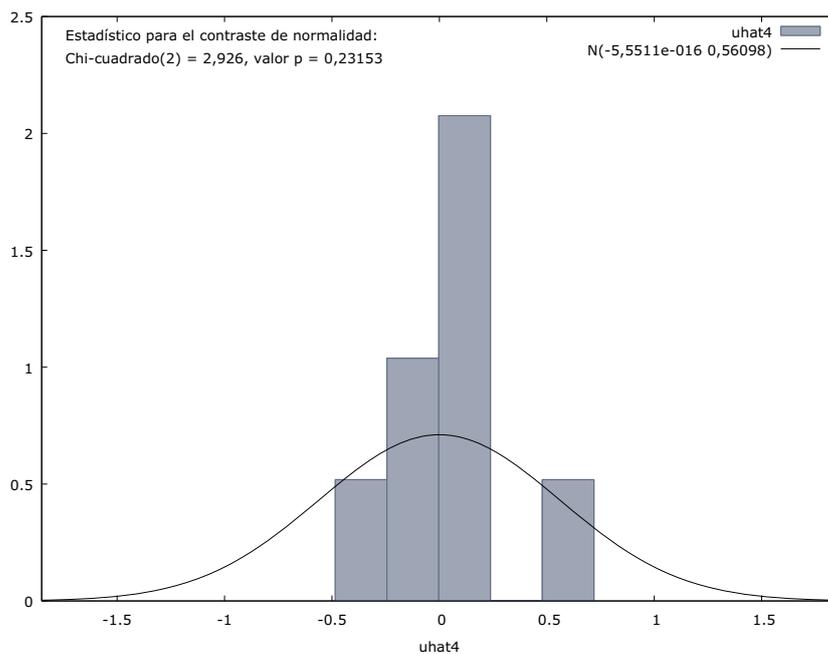
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 7,17896) = 0,304614$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 2,92612

con valor p = 0,231526



**Modelo 17:** MCO, usando las observaciones 1-13

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,65516	0,353935	21,6287	<0,00001	***
Educacion	1,22767	0,409505	2,9979	0,02000	**
Sanidad	0,113683	0,401079	0,2834	0,78504	
Polideportivos	0,0647029	0,330636	0,1957	0,85041	
aEconomia	0,678381	0,228039	2,9749	0,02067	**
Accesibilidad	0,000692798	0,00498091	0,1391	0,89330	
Media de la vble. dep.	8,670434	D.T. de la vble. dep.		0,738832	
Suma de cuad. residuos	0,818811	D.T. de la regresión		0,342013	
R-cuadrado	0,875000	R-cuadrado corregido		0,785713	
F(5, 7)	9,799958	Valor p (de F)		0,004598	
Log-verosimilitud	-0,474668	Criterio de Akaike		12,94934	
Criterio de Schwarz	16,33903	Crit. de Hannan-Quinn		12,25260	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,92059

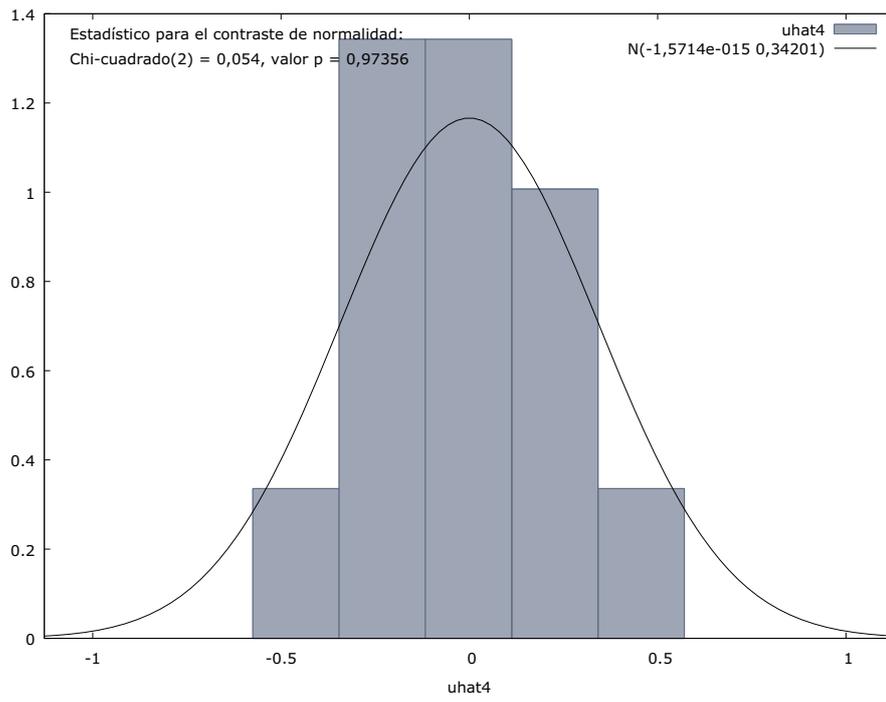
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 4,92059) = 0,554038$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,0536012

con valor p = 0,973555



**Modelo 18:** MCO, usando las observaciones 1-12

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,38113	0,126668	66,1659	<0,00001	***
Educacion	0,372825	0,139607	2,6705	0,04432	**
Sanidad	0,0887807	0,241632	0,3674	0,72834	
Cine	0,958761	0,277176	3,4590	0,01806	**
TICs	-0,109906	0,13745	-0,7996	0,46022	
aEconomia	1,406	0,222102	6,3304	0,00145	***
Accesibilidad	-0,0291103	0,00656304	-4,4355	0,00679	***
Media de la vble. dep.	8,957385	D.T. de la vble. dep.		0,858471	
Suma de cuad. residuos	0,145965	D.T. de la regresión		0,170860	
R-cuadrado	0,981994	R-cuadrado corregido		0,960388	
F(6, 5)	45,44873	Valor p (de F)		0,000334	
Log-verosimilitud	9,428495	Criterio de Akaike		-4,856991	
Criterio de Schwarz	-1,462644	Crit. de Hannan-Quinn		-6,113700	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,6776

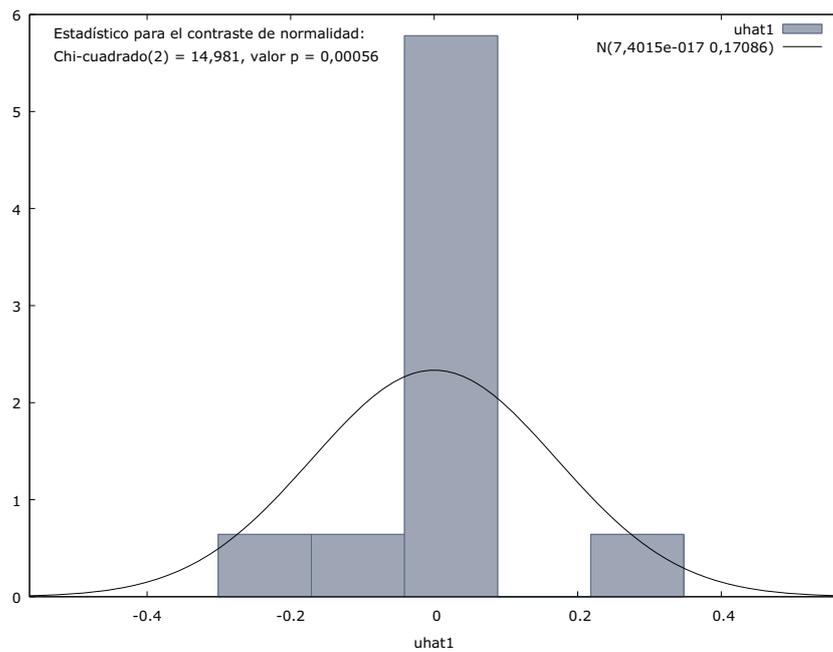
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(7) > 4,6776) = 0,699239$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 14,9807

con valor p = 0,000558451



**Modelo 19:** MCO, usando las observaciones 1-12

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	6,17731	0,449361	13,7469	<0,00001	***
Educacion	0,99108	0,665797	1,4886	0,18717	
Sanidad	1,47524	0,698215	2,1129	0,07906	*
TICs	0,638258	0,432986	1,4741	0,19090	
aEconomia	0,3255	0,410216	0,7935	0,45772	
Accesibilidad	0,01858	0,00898939	2,0669	0,08425	*
Media de la vble. dep.	7,216648	D.T. de la vble. dep.		0,759738	
Suma de cuad. residuos	2,085843	D.T. de la regresión		0,589610	
R-cuadrado	0,671480	R-cuadrado corregido		0,397713	
F(5, 6)	2,452746	Valor p (de F)		0,152623	
Log-verosimilitud	-6,528862	Criterio de Akaike		25,05772	
Criterio de Schwarz	27,96716	Crit. de Hannan-Quinn		23,98054	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 5,66823

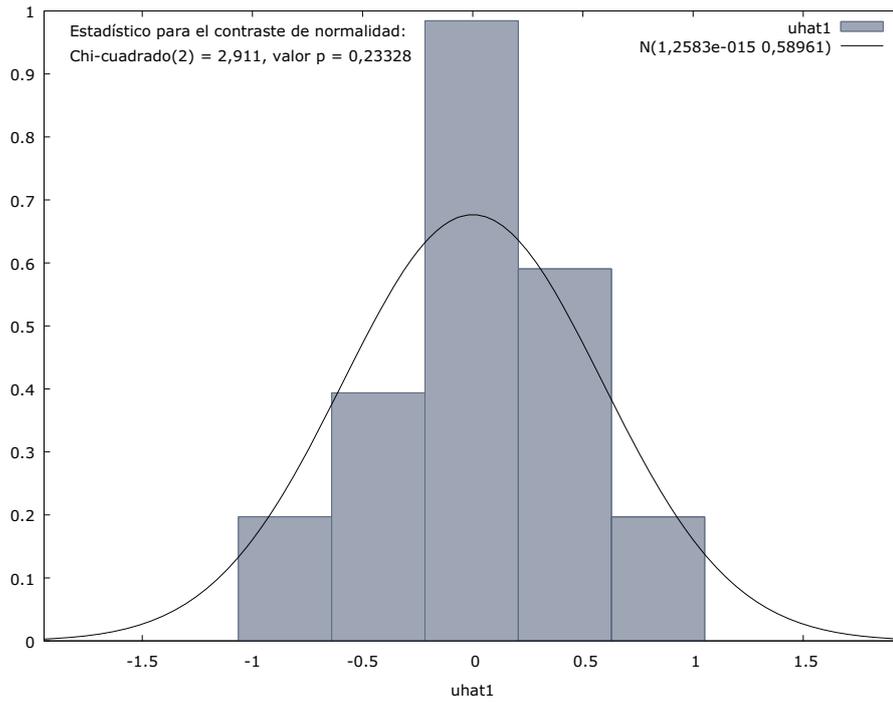
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 5,66823) = 0,461361$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 2,91104

con valor p = 0,233279



**Modelo 20:** MCO, usando las observaciones 1-10

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,6976	0,380088	22,8831	<0,00001	***
Educacion	0,935452	0,367322	2,5467	0,04369	**
aEconomia	-0,783679	0,220393	-3,5558	0,01199	**
Accesibilidad	-0,0381101	0,0106481	-3,5790	0,01166	**
Media de la vble. dep.	7,427495	D.T. de la vble. dep.		0,641465	
Suma de cuad. residuos	0,401886	D.T. de la regresión		0,258807	
R-cuadrado	0,891479	R-cuadrado corregido		0,837218	
F(3, 6)	16,42957	Valor p (de F)		0,002679	
Log-verosimilitud	1,881476	Criterio de Akaike		4,237047	
Criterio de Schwarz	5,447388	Crit. de Hannan-Quinn		2,909307	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,96343

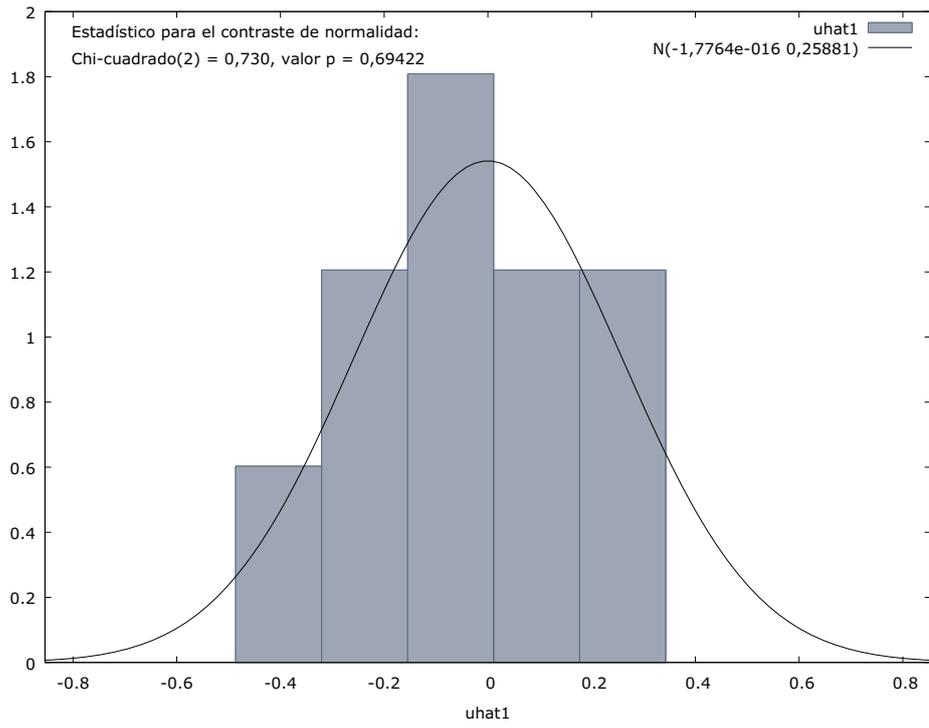
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 4,96343) = 0,42036$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,729928

con valor p = 0,694222



**Modelo 21:** MCO, usando las observaciones 1-32

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,07826	0,283372	24,9787	<0,00001 ***
Educacion	2,55596	0,693562	3,6853	0,00106 ***
Sanidad	0,537916	0,343351	1,5667	0,12928
Polideportivos	-0,0802987	0,638829	-0,1257	0,90094
aEconomia	-0,329682	0,206545	-1,5962	0,12253
Accesibilidad	-0,0150325	0,00930745	-1,6151	0,11836
Media de la vble. dep.	6,674730	D.T. de la vble. dep.	0,827643	
Suma de cuad. residuos	8,117456	D.T. de la regresión	0,558757	
R-cuadrado	0,617729	R-cuadrado corregido	0,544215	
F(5, 26)	8,402900	Valor p (de F)	0,000078	
Log-verosimilitud	-23,45853	Criterio de Akaike	58,91706	
Criterio de Schwarz	67,71147	Crit. de Hannan-Quinn	61,83216	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,08279

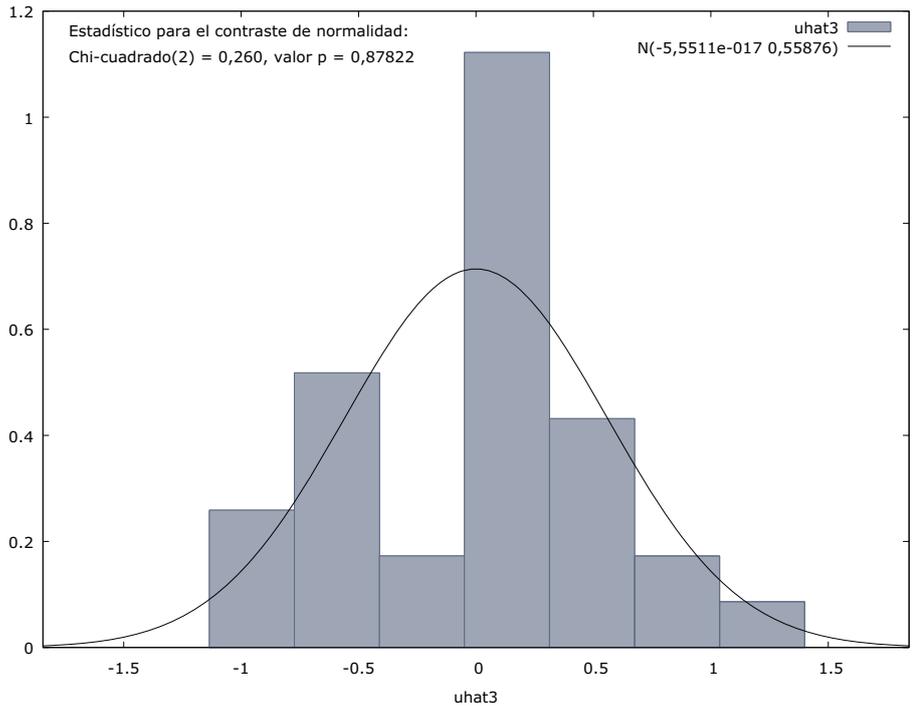
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(9) > 7,08279) = 0,6285$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,259713

con valor p = 0,878222



**Modelo 22:** MCO, usando las observaciones 1-14

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,95634	0,376622	21,1255	<0,00001  ***
Educacion	1,01262	0,829386	1,2209	0,25688
Sanidad	0,0661585	0,552195	0,1198	0,90759
Polideportivos	0,556206	0,599291	0,9281	0,38050
bEconomia	0,145432	0,328105	0,4432	0,66933
Accesibilidad	-0,0127863	0,0101374	-1,2613	0,24274
Media de la vble. dep.	7,926235	D.T. de la vble. dep.		0,816768
Suma de cuad. residuos	1,965595	D.T. de la regresión		0,495681
R-cuadrado	0,773351	R-cuadrado corregido		0,631696
F(5, 8)	5,459378	Valor p (de F)		0,017652
Log-verosimilitud	-6,122302	Criterio de Akaike		24,24460
Criterio de Schwarz	28,07895	Crit. de Hannan-Quinn		23,88967

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,26268

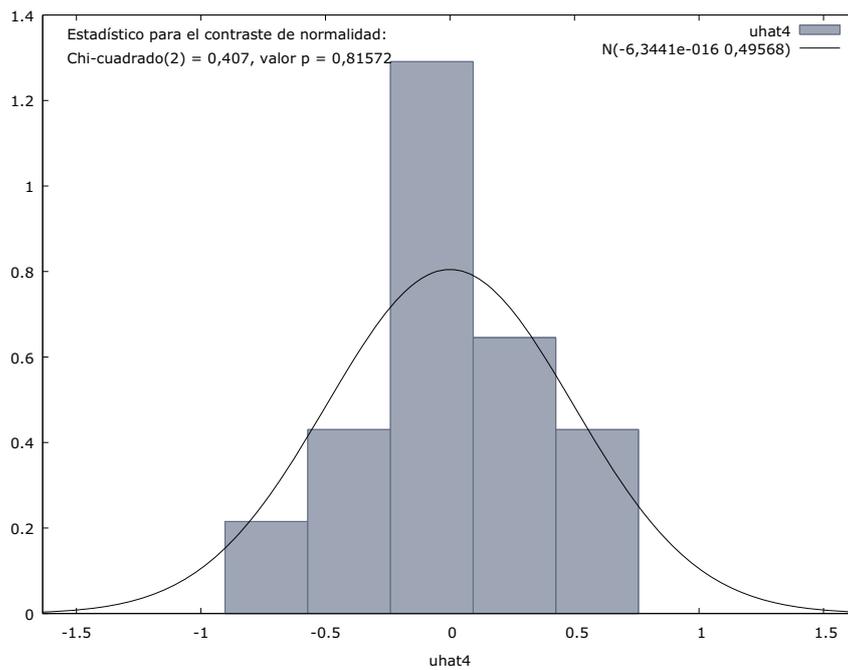
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 4,26268) = 0,641175$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,407362

con valor p = 0,815722



**Modelo 23:** MCO, usando las observaciones 1-16

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,77263	0,491928	15,8003	<0,00001  ***
Educacion	1,09093	0,544487	2,0036	0,07037  *
Polideportivos	0,715879	0,499661	1,4327	0,17974
bEconomia	-0,152191	0,350666	-0,4340	0,67267
Accesibilidad	-0,00950494	0,00992895	-0,9573	0,35898
Media de la vble. dep.	7,995404	D.T. de la vble. dep.		1,029714
Suma de cuad. residuos	4,408441	D.T. de la regresión		0,633062
R-cuadrado	0,722821	R-cuadrado corregido		0,622028
F(4, 11)	7,171378	Valor p (de F)		0,004286
Log-verosimilitud	-12,39048	Criterio de Akaike		34,78095
Criterio de Schwarz	38,64390	Crit. de Hannan-Quinn		34,97877

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,85766

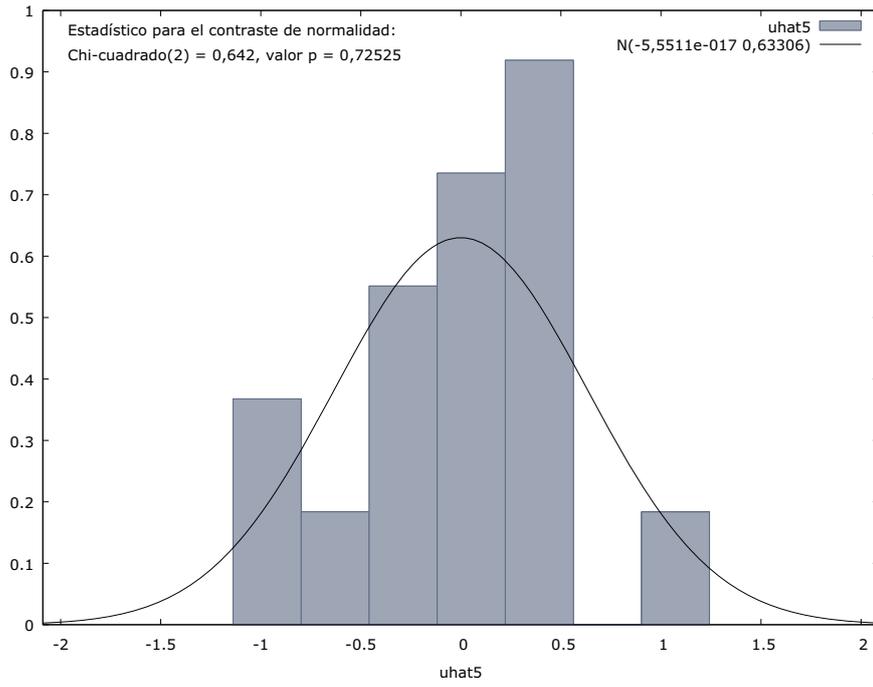
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(9) > 7,85766) = 0,548552$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,642484

con valor p = 0,725248



**Modelo 24:** MCO, usando las observaciones 1-32

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	6,80307	0,47537	14,3111	<0,00001  ***
Educacion	0,931317	0,998733	0,9325	0,35966
Sanidad	0,891958	0,863866	1,0325	0,31134
Polideportivos	0,202652	0,665181	0,3047	0,76305
bEconomia	0,0565382	0,317701	0,1780	0,86013
Accesibilidad	-0,00827253	0,00771723	-1,0720	0,29359
Media de la vble. dep.	6,562489	D.T. de la vble. dep.		1,005774
Suma de cuad. residuos	17,68264	D.T. de la regresión		0,824683
R-cuadrado	0,436123	R-cuadrado corregido		0,327685
F(5, 26)	4,021865	Valor p (de F)		0,007767
Log-verosimilitud	-35,91559	Criterio de Akaike		83,83119
Criterio de Schwarz	92,62560	Crit. de Hannan-Quinn		86,74629

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 10,8463

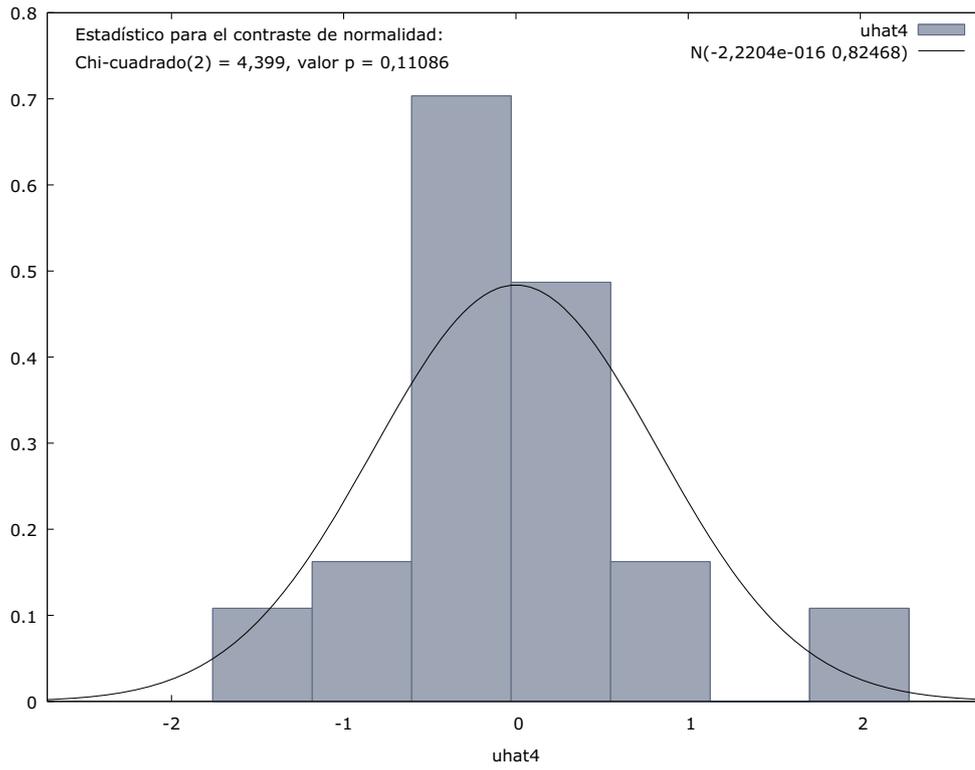
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(9) > 10,8463) = 0,286388$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 4,39897

con valor p = 0,11086



**Modelo 25:** MCO, usando las observaciones 1-21

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,27388	0,332919	24,8526	<0,00001	***
Educacion	2,05244	0,511913	4,0093	0,00114	***
Sanidad	-0,622356	0,670321	-0,9284	0,36788	
TICs	2,04196	0,510239	4,0020	0,00115	***
aEconomia	-0,812177	0,27988	-2,9019	0,01095	**
Accesibilidad	-0,0335527	0,00902548	-3,7176	0,00206	***
Media de la vble. dep.	7,320031	D.T. de la vble. dep.	0,893722		
Suma de cuad. residuos	3,250227	D.T. de la regresión	0,465491		
R-cuadrado	0,796540	R-cuadrado corregido	0,728720		
F(5, 15)	11,74491	Valor p (de F)	0,000094		
Log-verosimilitud	-10,20684	Criterio de Akaike	32,41367		
Criterio de Schwarz	38,68081	Crit. de Hannan-Quinn	33,77380		

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,15091

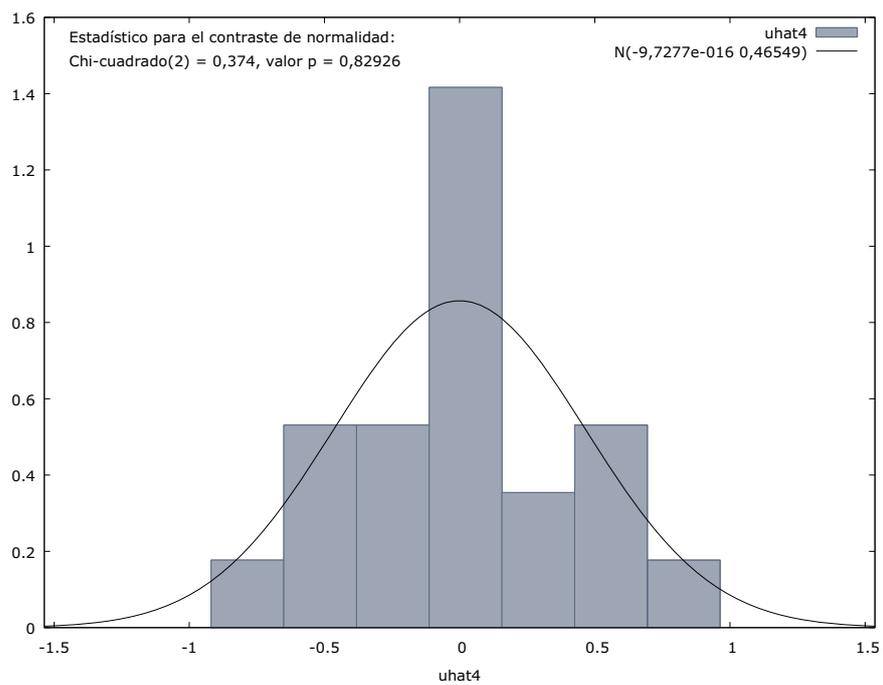
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(7) > 4,15091) = 0,762241$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,374437

con valor p = 0,829262



**Modelo 26:** MCO, usando las observaciones 1-16

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,12101	0,651022	12,4742	<0,00001  ***
Educacion	1,44845	0,851935	1,7002	0,11993
Sanidad	0,119641	0,974736	0,1227	0,90474
Polideportivos	-0,515735	0,645528	-0,7989	0,44289
aEconomia	-0,306511	0,495334	-0,6188	0,54988
Accesibilidad	-0,0162317	0,010783	-1,5053	0,16316
Media de la vble. dep.	7,415607	D.T. de la vble. dep.		0,983273
Suma de cuad. residuos	5,512099	D.T. de la regresión		0,742435
R-cuadrado	0,619918	R-cuadrado corregido		0,429877
F(5, 10)	3,262020	Valor p (de F)		0,052671
Log-verosimilitud	-14,17787	Criterio de Akaike		40,35574
Criterio de Schwarz	44,99127	Crit. de Hannan-Quinn		40,59312

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 3,89008

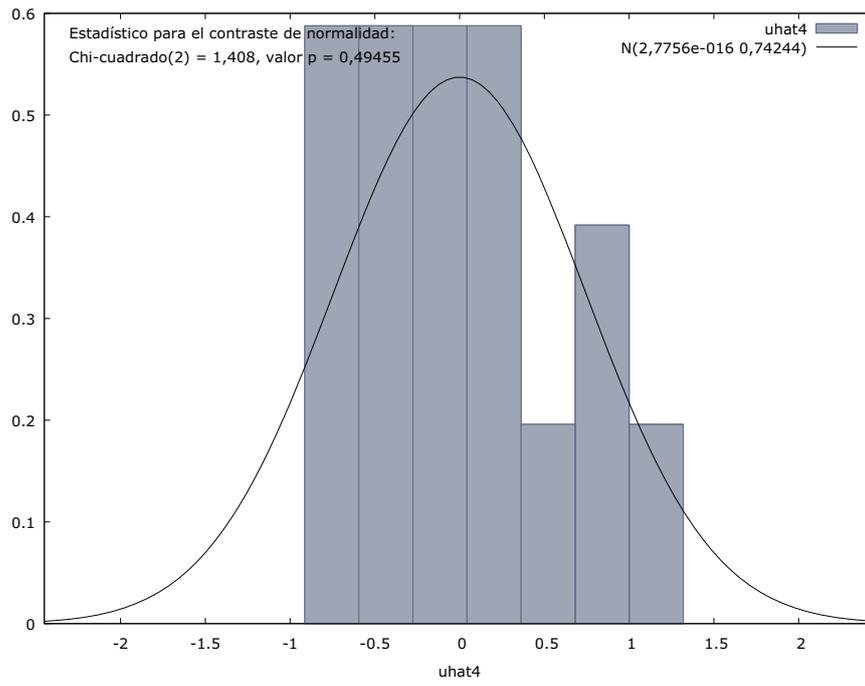
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 3,89008) = 0,691549$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,40821

con valor p = 0,494551



**Modelo 27:** MCO, usando las observaciones 1-29

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	309,58	454,624	0,6810	0,50270
Educacion	1739,83	1057,96	1,6445	0,11367
Sanidad	576,026	945,582	0,6092	0,54838
Cine	4906,28	1137,58	4,3129	0,00026 ***
aEconomia	289,277	395,682	0,7311	0,47211
Accesibilidad	18,1779	13,2216	1,3749	0,18242
Media de la vble. dep.	1363,172	D.T. de la vble. dep.	1634,356	
Suma de cuad. residuos	17011450	D.T. de la regresión	860,0164	
R-cuadrado	0,772548	R-cuadrado corregido	0,723102	
F(5, 23)	15,62405	Valor p (de F)	9,68e-07	
Log-verosimilitud	-233,7397	Criterio de Akaike	479,4794	
Criterio de Schwarz	487,6831	Crit. de Hannan-Quinn	482,0487	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,27371

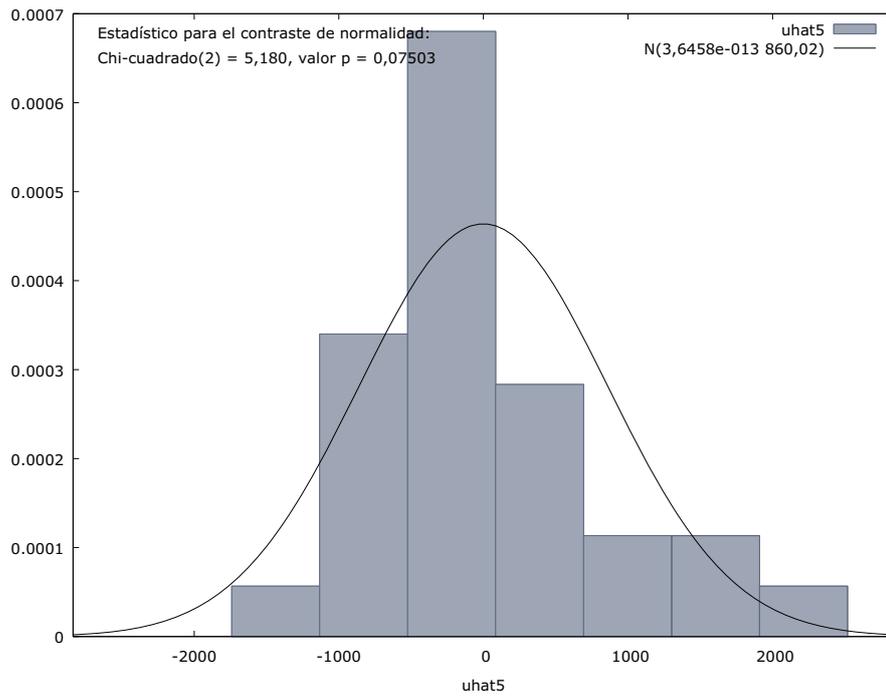
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(8) > 7,27371) = 0,50741$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 5,17975

con valor p = 0,0750294



**Modelo 28:** MCO, usando las observaciones 1-19

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,30639	0,327961	25,3273	<0,00001  ***
Educacion	0,5649	0,341294	1,6552	0,12182
Sanidad	0,525918	0,383488	1,3714	0,19346
Cine	0,0198876	0,331021	0,0601	0,95301
aEconomia	0,347398	0,221234	1,5703	0,14036
Accesibilidad	-0,0136451	0,0111574	-1,2230	0,24305
Media de la vble. dep.	8,622969	D.T. de la vble. dep.		0,743676
Suma de cuad. residuos	2,322347	D.T. de la regresión		0,422661
R-cuadrado	0,766715	R-cuadrado corregido		0,676990
F(5, 13)	8,545153	Valor p (de F)		0,000900
Log-verosimilitud	-6,992156	Criterio de Akaike		25,98431
Criterio de Schwarz	31,65095	Crit. de Hannan-Quinn		26,94333

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 10,2035

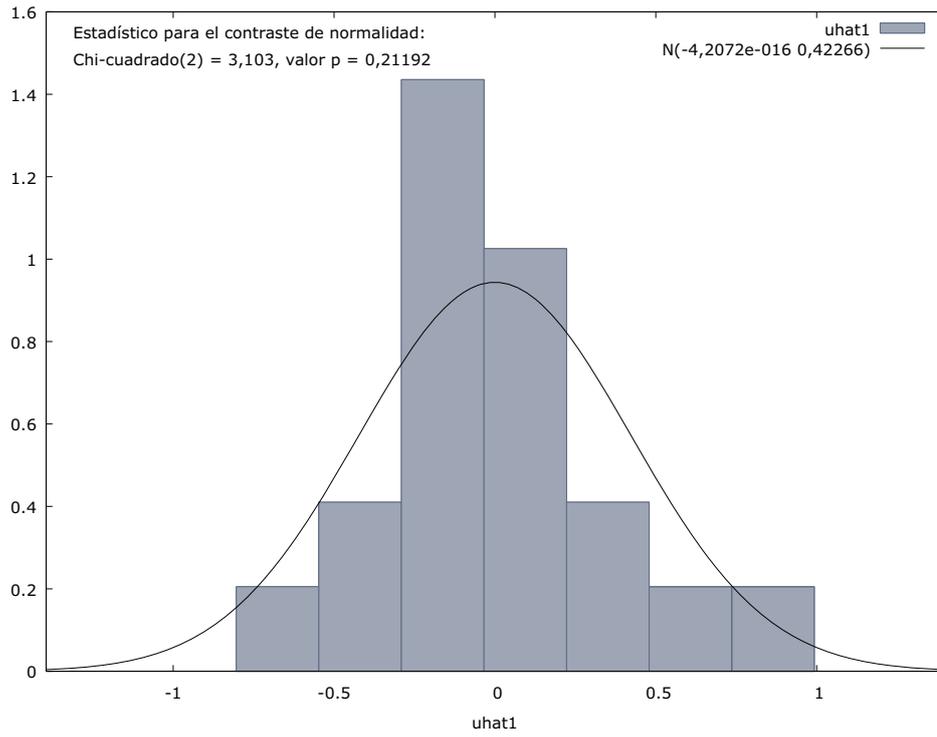
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(11) > 10,2035) = 0,512177$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 3,10312

con valor p = 0,211917



**Modelo 29:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	10,0393	0,114837	87,4218	0,00013 ***
Cine	0,465293	0,150438	3,0929	0,09056 *
TICs	0,582156	0,21923	2,6555	0,11737
aEconomía	-0,274468	0,164753	-1,6659	0,23765
Accesibilidad	-0,0138364	0,00427676	-3,2353	0,08372 *
Media de la vble. dep.	9,840525	D.T. de la vble. dep.	0,245194	
Suma de cuad. residuos	0,033752	D.T. de la regresión	0,129908	
R-cuadrado	0,906430	R-cuadrado corregido	0,719291	
F(4, 2)	4,843618	Valor p (de F)	0,178384	
Log-verosimilitud	8,738576	Criterio de Akaike	-7,477151	
Criterio de Schwarz	-7,747601	Crit. de Hannan-Quinn	-10,81985	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 5,87585

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 5,87585) = 0,318487$ 

Contraste de no linealidad (cuadrados) -

Hipótesis nula: la relación es lineal

Estadístico de contraste: LM = 1,69615

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 1,69615) = 0,192793$



**Modelo 30:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	6,6121	1,28244	5,1559	0,01415  **
Educacion	0,335774	0,736659	0,4558	0,67950
aEconomia	1,67661	0,6686	2,5076	0,08712  *
Accesibilidad	-0,029563	0,0602652	-0,4905	0,65739
Media de la vble. dep.	7,256435	D.T. de la vble. dep.		1,260011
Suma de cuad. residuos	0,840785	D.T. de la regresión		0,529397
R-cuadrado	0,911736	R-cuadrado corregido		0,823472
F(3, 3)	10,32962	Valor p (de F)		0,043319
Log-verosimilitud	-2,514915	Criterio de Akaike		13,02983
Criterio de Schwarz	12,81347	Crit. de Hannan-Quinn		10,35567

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 6,77025

con valor p = P(Chi-Square(4) &gt; 6,77025) = 0,148539

**Modelo 31:** MCO, usando las observaciones 1-16

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,72642	0,225718	34,2303	<0,00001	***
Educacion	0,661234	0,27858	2,3736	0,04166	**
Sanidad	0,905223	0,287023	3,1538	0,01167	**
Polideportivos	-0,998758	0,27972	-3,5706	0,00602	***
TICs	1,11937	0,375732	2,9792	0,01547	**
aEconomia	0,466102	0,231633	2,0122	0,07506	*
Accesibilidad	-0,00920935	0,00518894	-1,7748	0,10967	
Media de la vble. dep.	7,842379	D.T. de la vble. dep.		0,824987	
Suma de cuad. residuos	1,124958	D.T. de la regresión		0,353547	
R-cuadrado	0,889808	R-cuadrado corregido		0,816346	
F(6, 9)	12,11258	Valor p (de F)		0,000724	
Log-verosimilitud	-1,464273	Criterio de Akaike		16,92855	
Criterio de Schwarz	22,33667	Crit. de Hannan-Quinn		17,20549	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 10,6584

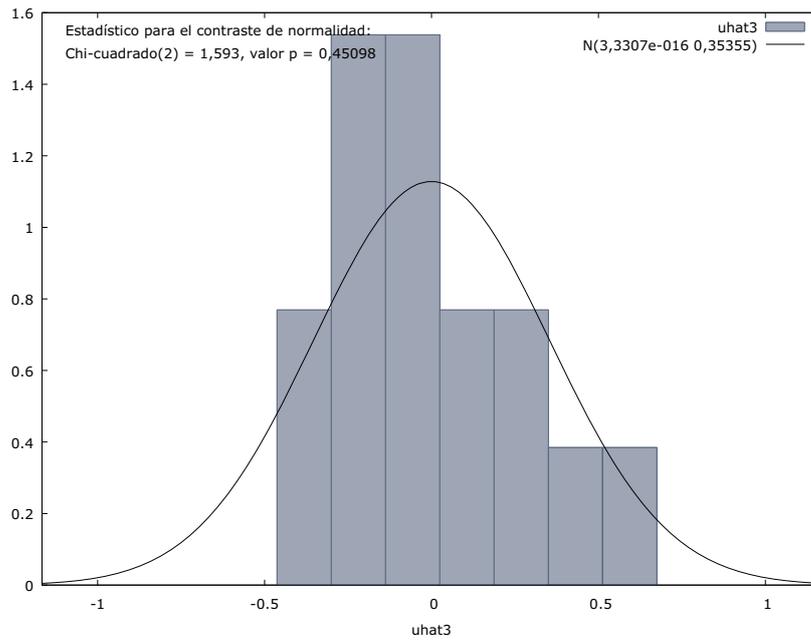
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(7) > 10,6584) = 0,154231$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,59269

con valor p = 0,450975



**Modelo 32:** MCO, usando las observaciones 1-13

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,28756	0,404394	18,0209	<0,00001	***
Educacion	0,853014	0,398174	2,1423	0,06454	*
Sanidad	0,770409	0,427099	1,8038	0,10892	
aEconomia	0,261724	0,332612	0,7869	0,45403	
Accesibilidad	-0,014572	0,00918755	-1,5861	0,15139	
Media de la vble. dep.	7,344191	D.T. de la vble. dep.		0,800971	
Suma de cuad. residuos	2,666929	D.T. de la regresión		0,577379	
R-cuadrado	0,653585	R-cuadrado corregido		0,480378	
F(4, 8)	3,773427	Valor p (de F)		0,052049	
Log-verosimilitud	-8,150060	Criterio de Akaike		26,30012	
Criterio de Schwarz	29,12487	Crit. de Hannan-Quinn		25,71951	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 10,658

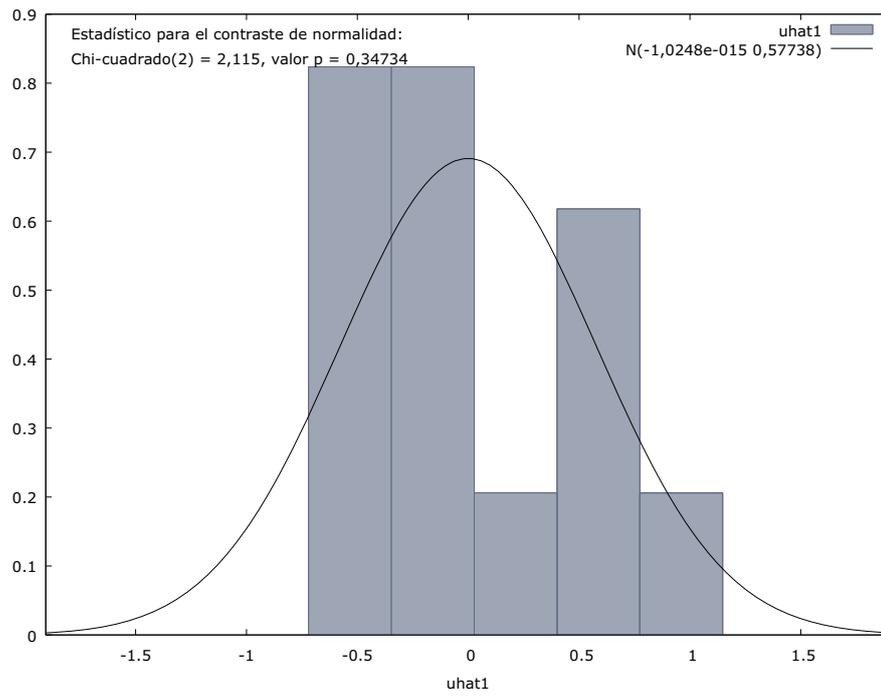
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(8) > 10,658) = 0,221843$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 2,11489

con valor p = 0,347342



**Modelo 33:** MCO, usando las observaciones 1-9

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	1987,1	762,8	2,6050	0,08003  *
Educacion	3973,46	1163,19	3,4160	0,04197  **
Sanidad	-453,981	1363,8	-0,3329	0,76113
Cine	2399,46	1440,57	1,6656	0,19438
aEconomia	34,9605	911,171	0,0384	0,97180
Accesibilidad	-3,56512	15,9185	-0,2240	0,83717
Media de la vble. dep.	3772,667	D.T. de la vble. dep.		2461,280
Suma de cuad. residuos	3203239	D.T. de la regresión		1033,318
R-cuadrado	0,933904	R-cuadrado corregido		0,823743
F(5, 3)	8,477662	Valor p (de F)		0,054305
Log-verosimilitud	-70,29147	Criterio de Akaike		152,5829
Criterio de Schwarz	153,7663	Crit. de Hannan-Quinn		150,0293

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 6,22336

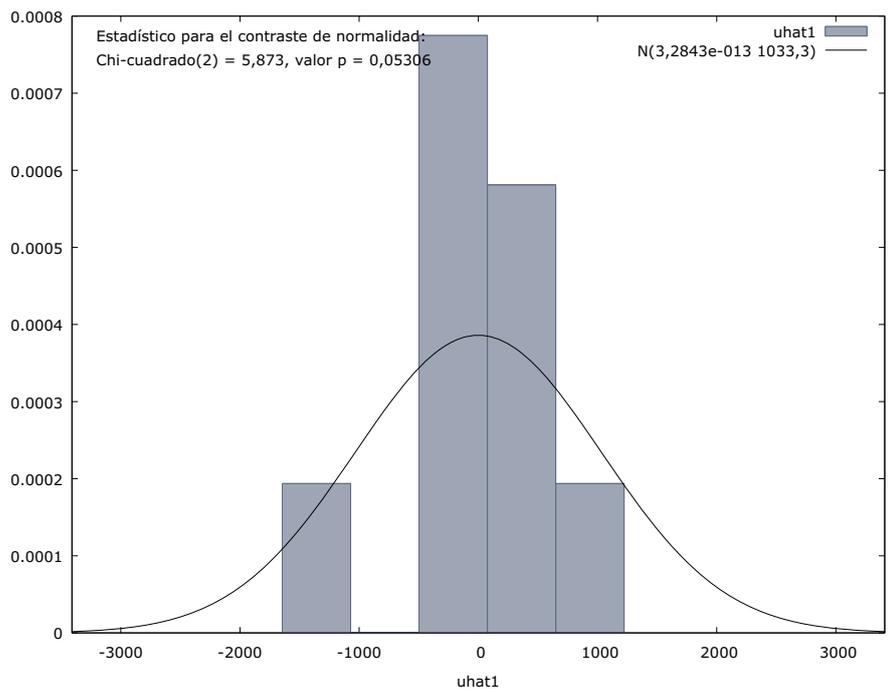
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 6,22336) = 0,39864$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 5,87255

con valor p = 0,0530631



**Modelo 34:** MCO, usando las observaciones 1-14

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,43112	0,740093	11,3920	<0,00001	***
Educacion	1,28792	0,405765	3,1741	0,01129	**
Cine	0,117869	0,545107	0,2162	0,83363	
aEconomia	0,475462	0,304463	1,5616	0,15281	
Accesibilidad	-0,0150987	0,013908	-1,0856	0,30587	
Media de la vble. dep.	8,432809	D.T. de la vble. dep.		1,004227	
Suma de cuad. residuos	2,590516	D.T. de la regresión		0,536503	
R-cuadrado	0,802403	R-cuadrado corregido		0,714583	
F(4, 9)	9,136840	Valor p (de F)		0,003125	
Log-verosimilitud	-8,054736	Criterio de Akaike		26,10947	
Criterio de Schwarz	29,30476	Crit. de Hannan-Quinn		25,81369	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 8,74914

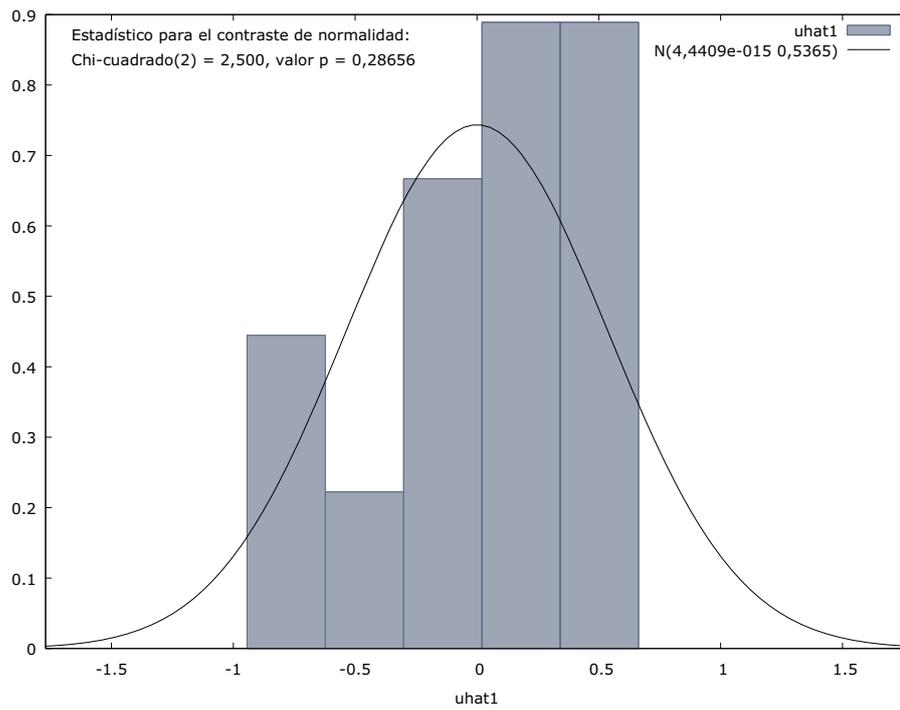
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(9) > 8,74914) = 0,460746$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 2,49962

con valor p = 0,28656



**Modelo 35:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,00383	0,331656	24,1329	0,00002 ***
Educacion	0,24437	0,547368	0,4464	0,67838
Accesibilidad	-0,0161149	0,00981678	-1,6416	0,17602
aEconomia	0,518335	0,49078	1,0561	0,35047
Media de la vble. dep.	7,870525	D.T. de la vble. dep.		0,610427
Suma de cuad. residuos	0,794854	D.T. de la regresión		0,445773
R-cuadrado	0,695265	R-cuadrado corregido		0,466714
F(3, 4)	3,042058	Valor p (de F)		0,155274
Log-verosimilitud	-2,115352	Criterio de Akaike		12,23070
Criterio de Schwarz	12,54847	Crit. de Hannan-Quinn		10,08750

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 6,83603

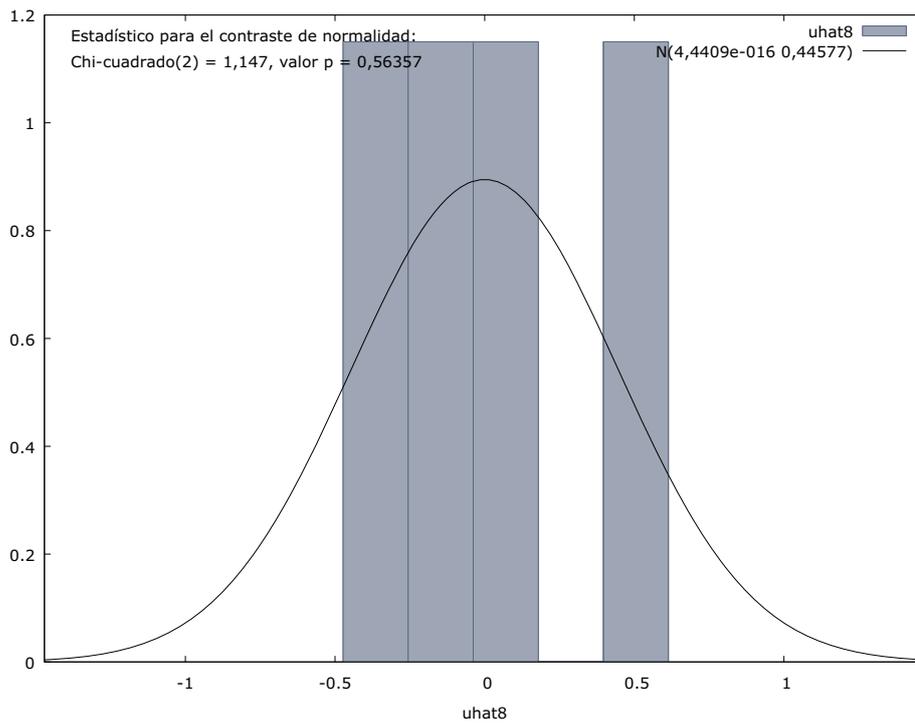
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(4) > 6,83603) = 0,144811$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,14692

con valor p = 0,563573



**Modelo 36:** MCO, usando las observaciones 1-10

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,59624	0,368472	23,3294	<0,00001  ***
Educacion	0,327846	0,322329	1,0171	0,35576
Sanidad	1,50352	0,384815	3,9071	0,01133  **
aEconomia	-0,501014	0,357588	-1,4011	0,22010
Accesibilidad	-0,0140502	0,00832764	-1,6872	0,15237
Media de la vble. dep.	8,816002	D.T. de la vble. dep.		0,898463
Suma de cuad. residuos	0,629593	D.T. de la regresión		0,354850
R-cuadrado	0,913340	R-cuadrado corregido		0,844013
F(4, 5)	13,17426	Valor p (de F)		0,007259
Log-verosimilitud	-0,363049	Criterio de Akaike		10,72610
Criterio de Schwarz	12,23902	Crit. de Hannan-Quinn		9,066422

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 8,28907

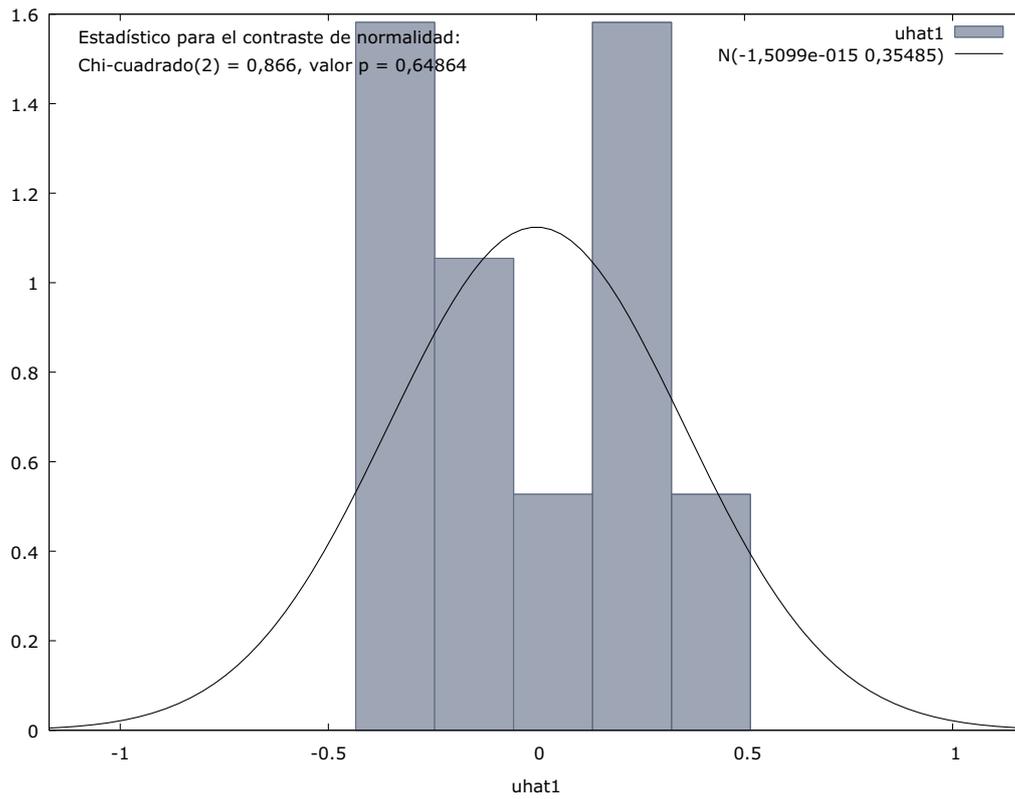
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 8,28907) = 0,141007$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,865768

con valor p = 0,648636



**Modelo 37:** MCO, usando las observaciones 1-25

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,23225	0,306449	26,8634	<0,00001	***
Educacion	1,20187	0,555982	2,1617	0,04361	**
Sanidad	0,413156	0,611647	0,6755	0,50751	
Cine	0,730898	0,402882	1,8142	0,08547	*
bEconomia	0,240134	0,25219	0,9522	0,35296	
Accesibilidad	-0,0313065	0,00851238	-3,6778	0,00160	***
Media de la vble. dep.	7,936203	D.T. de la vble. dep.		1,215276	
Suma de cuad. residuos	5,152804	D.T. de la regresión		0,520769	
R-cuadrado	0,854627	R-cuadrado corregido		0,816371	
F(5, 19)	22,33972	Valor p (de F)		2,37e-07	
Log-verosimilitud	-15,73178	Criterio de Akaike		43,46356	
Criterio de Schwarz	50,77681	Crit. de Hannan-Quinn		45,49194	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 8,65291

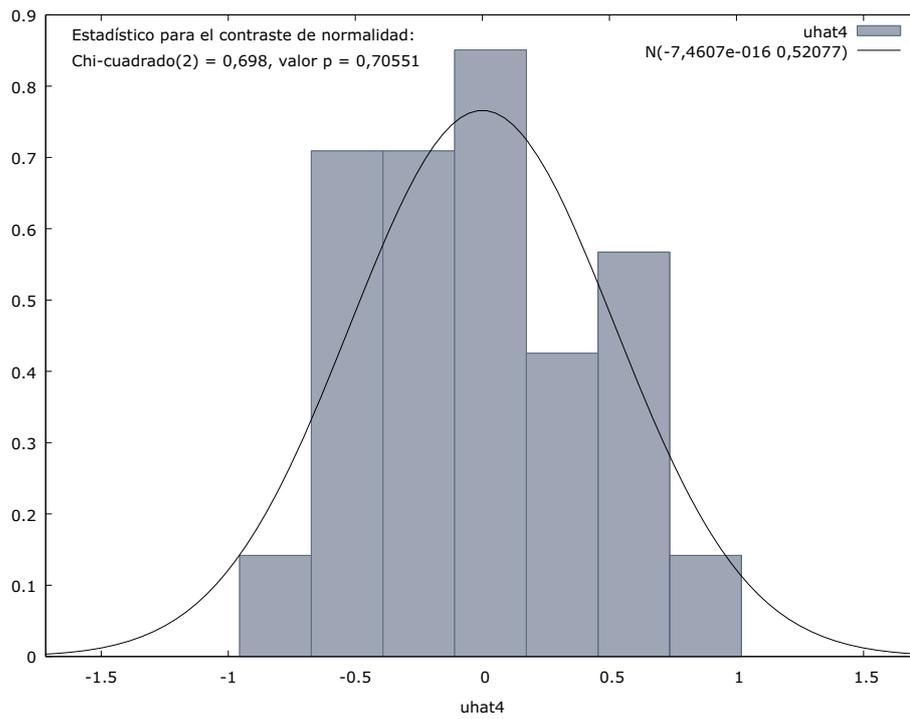
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(10) > 8,65291) = 0,56533$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,697668

con valor p = 0,70551



**Modelo 38:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	3130	839,11	3,7301	0,02029 **
Educacion	4708,5	2055,39	2,2908	0,08378 *
aEconomia	915,5	1453,38	0,6299	0,56294
Media de la vble. dep.	4195,000	D.T. de la vble. dep.	2470,889	
Suma de cuad. residuos	11265679	D.T. de la regresión	1678,219	
R-cuadrado	0,692461	R-cuadrado corregido	0,538692	
F(2, 4)	4,503250	Valor p (de F)	0,094580	
Log-verosimilitud	-59,95233	Criterio de Akaike	125,9047	
Criterio de Schwarz	125,7424	Crit. de Hannan-Quinn	123,8990	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 3,81683

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(2) > 3,81683) = 0,148316$

**Modelo 39:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	4000,78	949,165	4,2151	0,02440 **
Educacion	4241,56	1088,46	3,8969	0,02998 **
Polideportivos	1609,3	804,12	2,0013	0,13915
aEconomia	-441,933	643,524	-0,6867	0,54157
Accesibilidad	-55,3364	23,453	-2,3595	0,09945 *
Media de la vble. dep.	3197,500	D.T. de la vble. dep.	2424,558	
Suma de cuad. residuos	1331110	D.T. de la regresión	666,1106	
R-cuadrado	0,967652	R-cuadrado corregido	0,924521	
F(4, 3)	22,43518	Valor p (de F)	0,014263	
Log-verosimilitud	-59,43984	Criterio de Akaike	128,8797	
Criterio de Schwarz	129,2769	Crit. de Hannan-Quinn	126,2007	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,96179

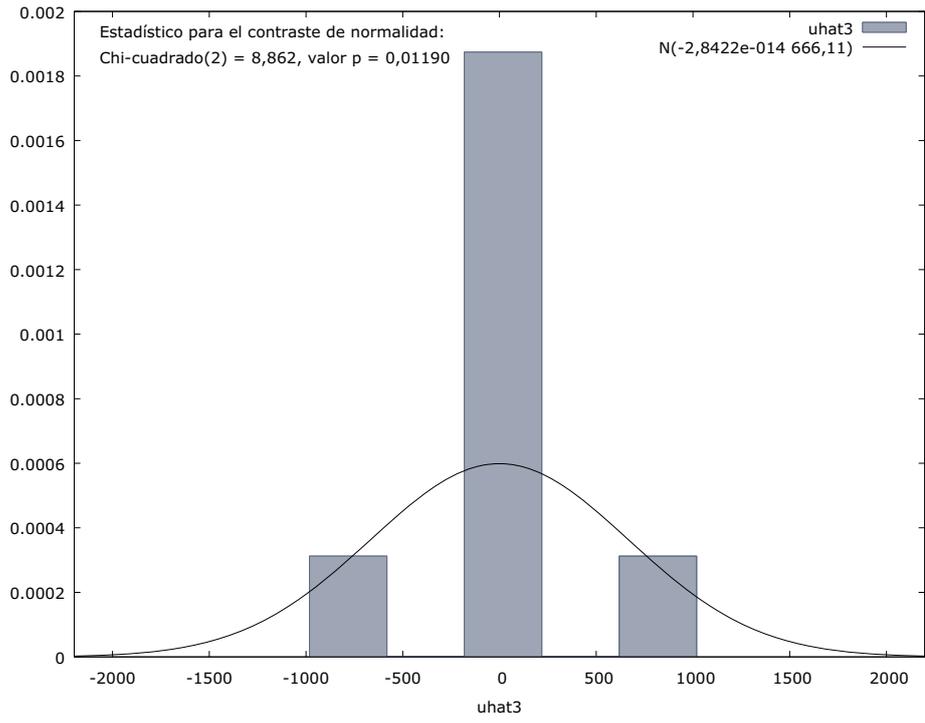
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 7,96179) = 0,158354$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 8,862

con valor p = 0,0119026



**Modelo 40:** MCO, usando las observaciones 1-6

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	6,89918	0,348549	19,7940	0,03213  **
Educacion	3,39832	0,280179	12,1291	0,05237  *
Sanidad	0,608609	0,152843	3,9819	0,15664
aEconomia	-0,266865	0,0948807	-2,8126	0,21747
Accesibilidad	0,0573414	0,0134182	4,2734	0,14634
Media de la vble. dep.	8,662716	D.T. de la vble. dep.		1,005570
Suma de cuad. residuos	0,008822	D.T. de la regresión		0,093927
R-cuadrado	0,998255	R-cuadrado corregido		0,991275
F(4, 1)	143,0191	Valor p (de F)		0,062623
Log-verosimilitud	11,05306	Criterio de Akaike		-12,10613
Criterio de Schwarz	-13,14733	Crit. de Hannan-Quinn		-16,27415

Contraste de no linealidad (cuadrados) -

Hipótesis nula: la relación es lineal

Estadístico de contraste: LM = 6

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 6) = 0,0143059$

**Modelo 41:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	10,2104	0,24655	41,4132	0,01537  **
Educacion	0,705441	0,146438	4,8173	0,13030
Cine	-1,04429	0,294386	-3,5474	0,17492
TICs	0,632854	0,222149	2,8488	0,21492
aEconomia	0,113124	0,159969	0,7072	0,60815
Accesibilidad	-0,039401	0,00534716	-7,3686	0,08587  *
Media de la vble. dep.	9,342406	D.T. de la vble. dep.		0,954572
Suma de cuad. residuos	0,015840	D.T. de la regresión		0,125857
R-cuadrado	0,997103	R-cuadrado corregido		0,982616
F(5, 1)	68,83066	Valor p (de F)		0,091246
Log-verosimilitud	11,38636	Criterio de Akaike		-10,77272
Criterio de Schwarz	-11,09726	Crit. de Hannan-Quinn		-14,78397

**Modelo 42:** MCO, usando las observaciones 1-21

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	6,53913	0,574596	11,3804	<0,00001 ***
Educacion	2,48908	0,68252	3,6469	0,00217 ***
Sanidad	1,04996	0,605955	1,7327	0,10237
aEconomia	-0,00585291	0,381852	-0,0153	0,98796
Accesibilidad	-0,0102719	0,0145561	-0,7057	0,49054
Media de la vble. dep.	6,570729	D.T. de la vble. dep.	1,265069	
Suma de cuad. residuos	11,53233	D.T. de la regresión	0,848982	
R-cuadrado	0,639705	R-cuadrado corregido	0,549631	
F(4, 16)	7,102008	Valor p (de F)	0,001737	
Log-verosimilitud	-23,50435	Criterio de Akaike	57,00870	
Criterio de Schwarz	62,23131	Crit. de Hannan-Quinn	58,14214	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 11,0135

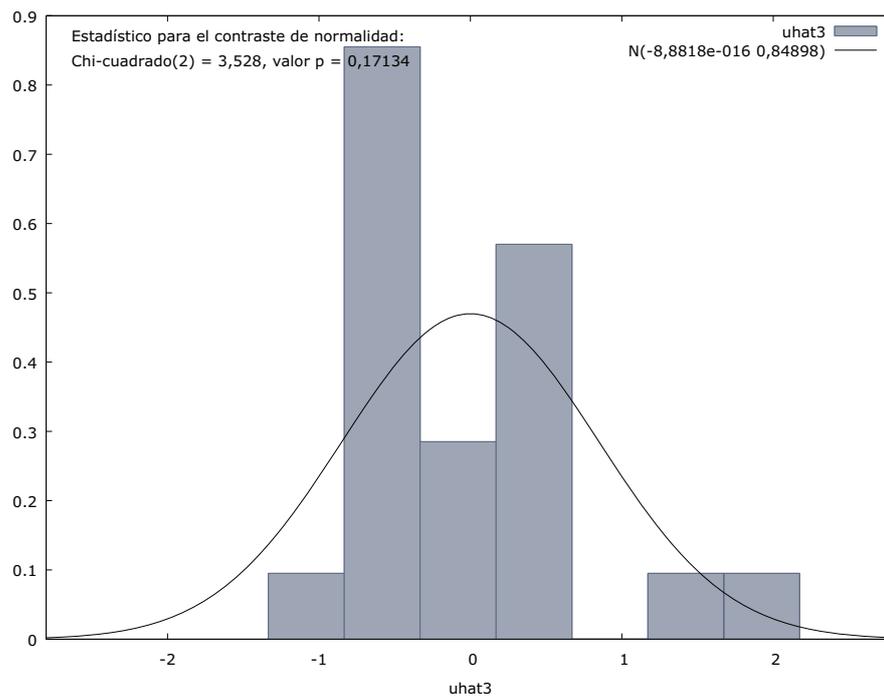
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(8) > 11,0135) = 0,200937$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 3,52824

con valor p = 0,171337



**Modelo 43:** MCO, usando las observaciones 1-31

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	7,83999	0,519673	15,0864	<0,00001	***
Educacion	1,16746	0,453393	2,5749	0,01633	**
Sanidad	0,709731	0,338339	2,0977	0,04621	**
Cine	1,50866	0,616011	2,4491	0,02167	**
aEconomia	0,319266	0,271349	1,1766	0,25044	
Accesibilidad	-0,0206331	0,0109851	-1,8783	0,07205	*
Media de la vble. dep.	7,647952	D.T. de la vble. dep.		1,314874	
Suma de cuad. residuos	10,20524	D.T. de la regresión		0,638913	
R-cuadrado	0,803241	R-cuadrado corregido		0,763890	
F(5, 25)	20,41183	Valor p (de F)		4,23e-08	
Log-verosimilitud	-26,76527	Criterio de Akaike		65,53053	
Criterio de Schwarz	74,13446	Crit. de Hannan-Quinn		68,33520	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,38337

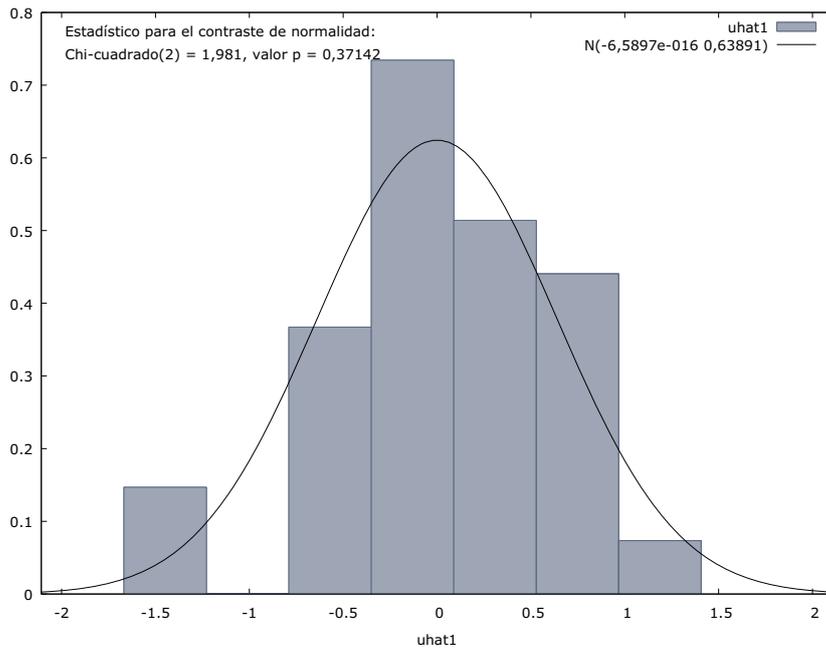
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(12) > 7,38337) = 0,831275$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,98086

con valor p = 0,371417



**Modelo 44:** MCO, usando las observaciones 1-9

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,91793	0,136661	57,9384	<0,00001  ***
Educacion	-0,0779446	0,226568	-0,3440	0,74482
Polideportivos	0,497002	0,237096	2,0962	0,09019  *
Accesibilidad	-0,00535543	0,00307868	-1,7395	0,14243
Media de la vble. dep.	7,762179	D.T. de la vble. dep.	0,243350	
Suma de cuad. residuos	0,220316	D.T. de la regresión	0,209912	
R-cuadrado	0,534956	R-cuadrado corregido	0,255929	
F(3, 5)	1,917221	Valor p (de F)	0,244877	
Log-verosimilitud	3,924184	Criterio de Akaike	0,151632	
Criterio de Schwarz	0,940531	Crit. de Hannan-Quinn	-1,550808	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 8,24454

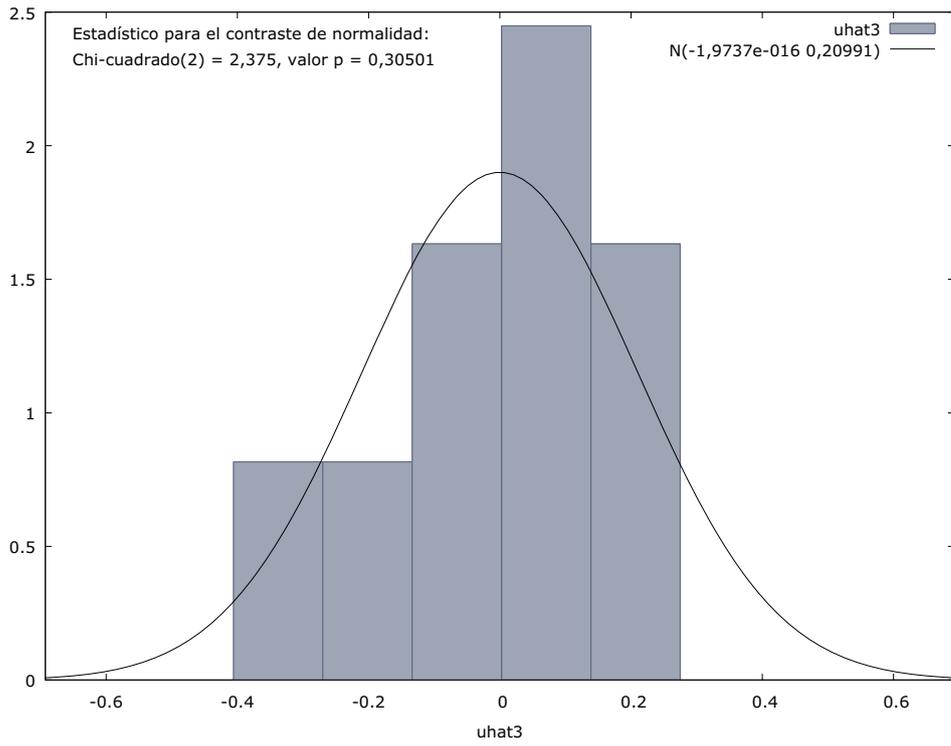
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(4) > 8,24454) = 0,0830202$

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 2,37485

con valor p = 0,305006



**Modelo 45:** MCO, usando las observaciones 1-13

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,11938	0,381907	21,2601	<0,00001	***
Educacion	0,649727	0,281679	2,3066	0,06055	*
Sanidad	0,609655	0,203889	2,9901	0,02432	**
Cine	0,86468	0,338497	2,5545	0,04323	**
TICs	0,119451	0,241014	0,4956	0,63779	
aEconomia	0,194548	0,210129	0,9259	0,39024	
Accesibilidad	0,00543539	0,00770807	0,7052	0,50715	
Media de la vble. dep.	9,193901	D.T. de la vble. dep.		0,652951	
Suma de cuad. residuos	0,498446	D.T. de la regresión		0,288226	
R-cuadrado	0,902574	R-cuadrado corregido		0,805147	
F(6, 6)	9,264173	Valor p (de F)		0,007949	
Log-verosimilitud	2,751659	Criterio de Akaike		8,496681	
Criterio de Schwarz	12,45133	Crit. de Hannan-Quinn		7,683823	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,55661

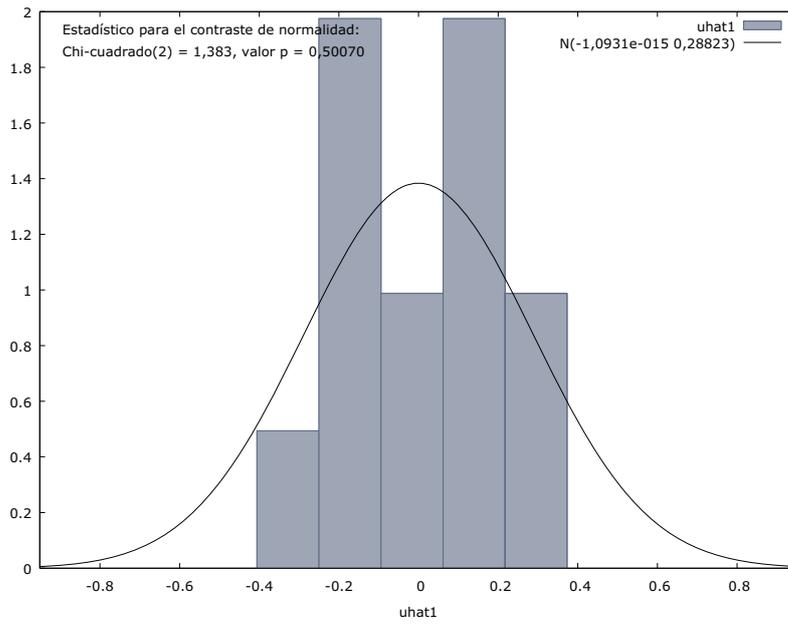
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(7) > 4,55661) = 0,713891$

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,3835

con valor p = 0,5007



**Modelo 46:** MCO, usando las observaciones 1-10

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,39057	0,284855	25,9450	<0,00001 ***
Educacion	1,08125	0,336562	3,2126	0,01831 **
aEconomia	0,338681	0,32024	1,0576	0,33095
Accesibilidad	0,00295743	0,00422877	0,6994	0,51052
Media de la vble. dep.	8,020922	D.T. de la vble. dep.	0,708024	
Suma de cuad. residuos	0,811437	D.T. de la regresión	0,367749	
R-cuadrado	0,820148	R-cuadrado corregido	0,730222	
F(3, 6)	9,120239	Valor p (de F)	0,011834	
Log-verosimilitud	-1,631719	Criterio de Akaike	11,26344	
Criterio de Schwarz	12,47378	Crit. de Hannan-Quinn	9,935697	

## Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 3,28878

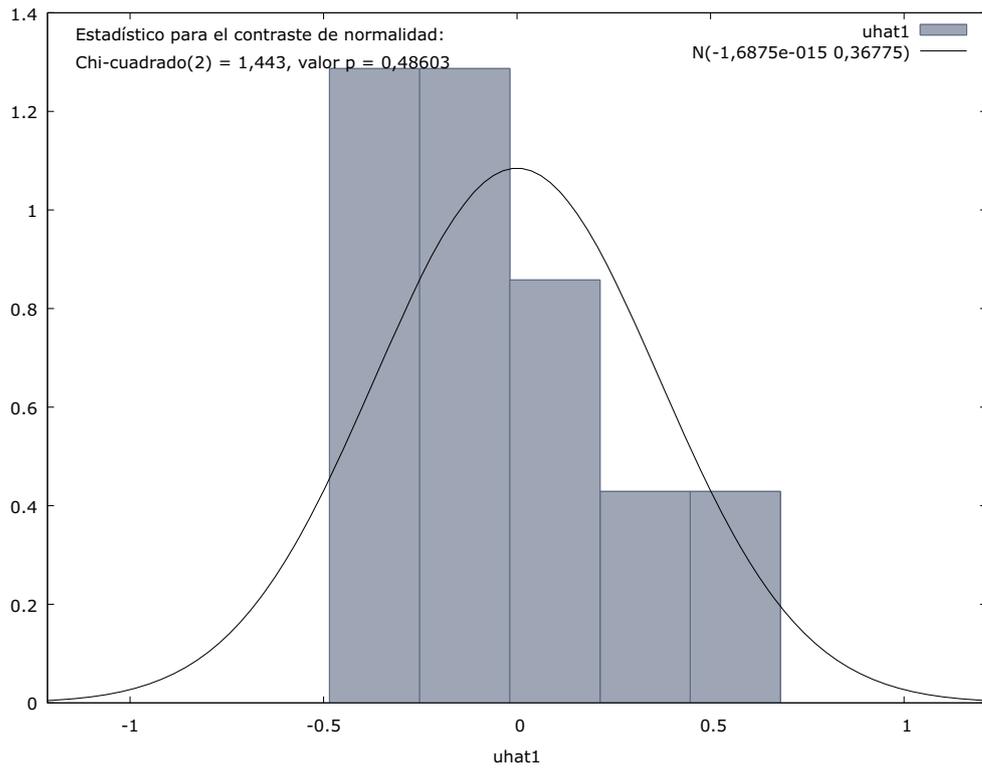
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 3,28878) = 0,771826$ 

## Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 1,44297

con valor p = 0,486029



**Modelo 47:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,6105	0,255817	33,6588	0,00006  ***
Educacion	0,575625	0,351938	1,6356	0,20044
Sanidad	0,0166814	0,354326	0,0471	0,96541
aEconomia	1,3578	0,48599	2,7939	0,06820  *
Accesibilidad	-0,0107643	0,00649279	-1,6579	0,19592
Media de la vble. dep.	9,346083	D.T. de la vble. dep.		0,945280
Suma de cuad. residuos	0,246962	D.T. de la regresión		0,286916
R-cuadrado	0,960517	R-cuadrado corregido		0,907873
F(4, 3)	18,24546	Valor p (de F)		0,019149
Log-verosimilitud	2,560338	Criterio de Akaike		4,879325
Criterio de Schwarz	5,276533	Crit. de Hannan-Quinn		2,200319

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7,81745

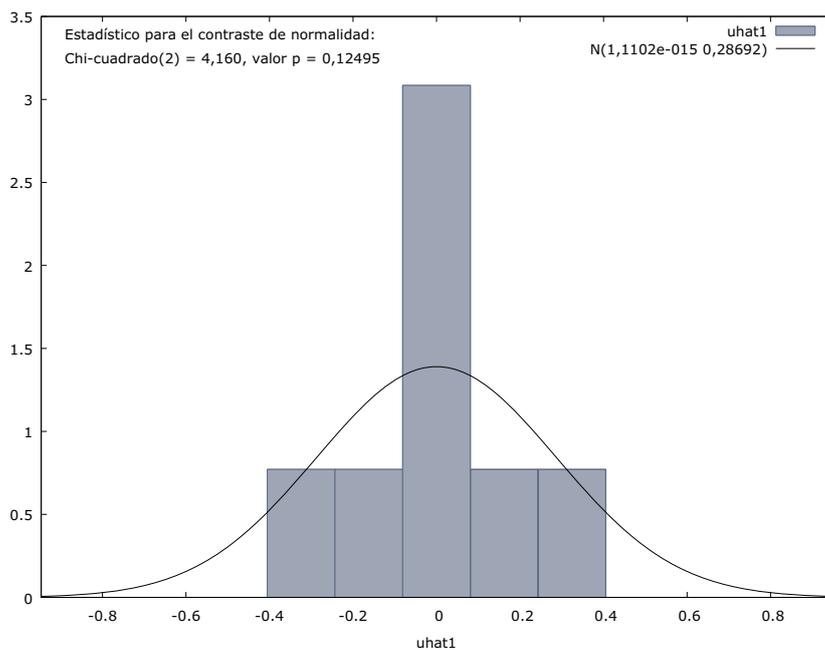
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 7,81745) = 0,166587$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 4,15974

con valor p = 0,124946



**Modelo 48:** MCO, usando las observaciones 1-18

Variable dependiente: Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	2456,59	1424,31	1,7248	0,11021
Educacion	834,977	2908,17	0,2871	0,77892
Sanidad	5809,43	2959	1,9633	0,07321  *
aEconomia	908,415	1709,61	0,5314	0,60487
Accesibilidad	-32,383	40,5051	-0,7995	0,43955
Polideportivos	3259,51	1271,25	2,5640	0,02482  **
Media de la vble. dep.	5039,944	D.T. de la vble. dep.	4112,264	
Suma de cuad. residuos	74503436	D.T. de la regresión	2491,710	
R-cuadrado	0,740842	R-cuadrado corregido	0,632859	
F(5, 12)	6,860745	Valor p (de F)	0,003050	
Log-verosimilitud	-162,6648	Criterio de Akaike	337,3295	
Criterio de Schwarz	342,6717	Crit. de Hannan-Quinn	338,0661	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 16,3125

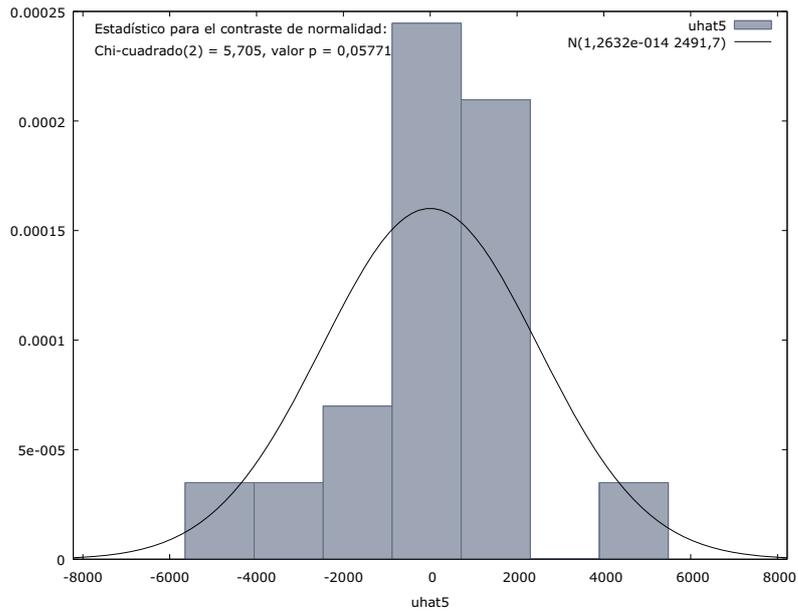
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(11) > 16,3125) = 0,129919$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 5,70459

con valor p = 0,0577117



**Modelo 49:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	6,54218	0,47978	13,6358	0,00534  ***
Educacion	1,37199	0,528211	2,5974	0,12174
Polideportivos	2,29946	0,410631	5,5998	0,03044  **
Accesibilidad	-0,00845556	0,0101006	-0,8371	0,49061
bEconomia	1,09669	0,38733	2,8314	0,10538
Media de la vble. dep.	7,595809	D.T. de la vble. dep.	1,166021	
Suma de cuad. residuos	0,300049	D.T. de la regresión	0,387330	
R-cuadrado	0,963219	R-cuadrado corregido	0,889656	
F(4, 2)	13,09383	Valor p (de F)	0,072210	
Log-verosimilitud	1,091452	Criterio de Akaike	7,817097	
Criterio de Schwarz	7,546648	Crit. de Hannan-Quinn	4,474395	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 7

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 7) = 0,22064$ 

Contraste de no linealidad (cuadrados) -

Hipótesis nula: la relación es lineal

Estadístico de contraste: LM = 6,07186

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 6,07186) = 0,0137352$

**Modelo 50:** MCO, usando las observaciones 1-7

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	7,63431	0,923107	8,2702	0,01431 **
Educacion	1,03654	0,798541	1,2980	0,32380
aEconomia	1,26282	0,526139	2,4002	0,13844
Accesibilidad	-0,00961903	0,0267221	-0,3600	0,75333
Polideportivos	0,81905	0,758018	1,0805	0,39288
Media de la vble. dep.	9,579860	D.T. de la vble. dep.		1,032423
Suma de cuad. residuos	0,389408	D.T. de la regresión		0,441253
R-cuadrado	0,939111	R-cuadrado corregido		0,817333
F(4, 2)	7,711670	Valor p (de F)		0,118070
Log-verosimilitud	0,179064	Criterio de Akaike		9,641872
Criterio de Schwarz	9,371423	Crit. de Hannan-Quinn		6,299170

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 3,35235

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 3,35235) = 0,645837$ 

Contraste de no linealidad (cuadrados) -

Hipótesis nula: la relación es lineal

Estadístico de contraste: LM = 6,65766

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(1) > 6,65766) = 0,00987305$

**Modelo 51:** MCO, usando las observaciones 1-8

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>
const	8,88571	0,820834	10,8252	0,00169 ***
Educacion	0,903482	0,499697	1,8081	0,16832
Cine	1,72152	0,848795	2,0282	0,13558
aEconomia	-1,19032	0,65944	-1,8050	0,16883
Accesibilidad	-0,0162154	0,0242579	-0,6685	0,55167
Media de la vble. dep.	9,037124	D.T. de la vble. dep.		1,036711
Suma de cuad. residuos	0,865013	D.T. de la regresión		0,536971
R-cuadrado	0,885023	R-cuadrado corregido		0,731721
F(4, 3)	5,773067	Valor p (de F)		0,090742
Log-verosimilitud	-2,453701	Criterio de Akaike		14,90740
Criterio de Schwarz	15,30461	Crit. de Hannan-Quinn		12,22840

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 4,58691

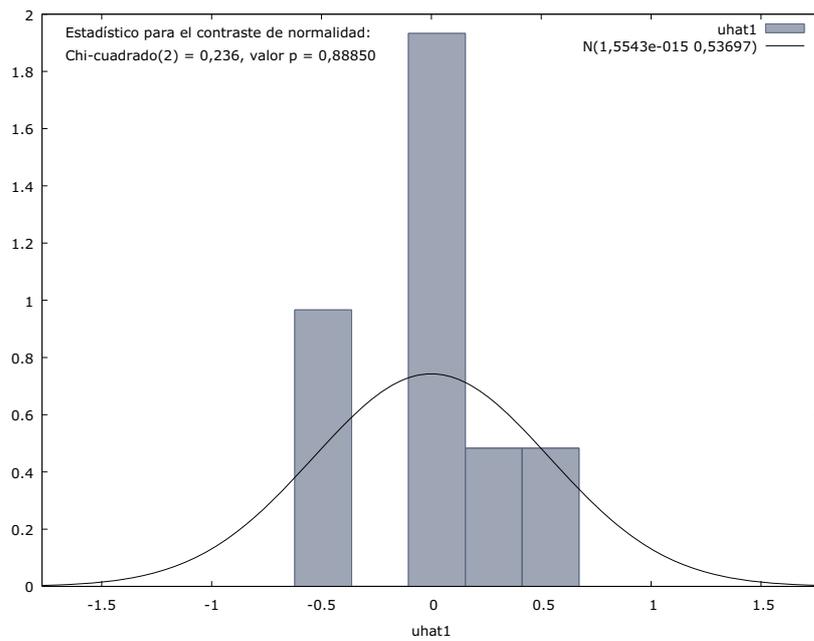
con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(5) > 4,58691) = 0,46834$ 

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 0,23645

con valor p = 0,888496



**Modelo 52:** MCO, usando las observaciones 1-16

Variable dependiente: I\_Poblacion2011

	<i>Coefficiente</i>	<i>Desv. Típica</i>	<i>Estadístico t</i>	<i>Valor p</i>	
const	8,21393	0,310118	26,4864	<0,00001	***
Educacion	1,16364	0,60357	1,9279	0,08272	*
Sanidad	0,0110416	0,649161	0,0170	0,98676	
TICs	0,490181	0,74866	0,6547	0,52740	
aEconomia	0,419938	0,645962	0,6501	0,53028	
Accesibilidad	-0,0153788	0,00637284	-2,4132	0,03648	**
Media de la vble. dep.	8,403863	D.T. de la vble. dep.		0,914855	
Suma de cuad. residuos	4,075100	D.T. de la regresión		0,638365	
R-cuadrado	0,675404	R-cuadrado corregido		0,513107	
F(5, 10)	4,161515	Valor p (de F)		0,026376	
Log-verosimilitud	-11,76147	Criterio de Akaike		35,52294	
Criterio de Schwarz	40,15847	Crit. de Hannan-Quinn		35,76032	

Contraste de heterocedasticidad de White -

Hipótesis nula: No hay heterocedasticidad

Estadístico de contraste: LM = 3,92059

con valor p =  $P(\text{Chi-Square}(6) > 3,92059) = 0,687422$

Contraste de normalidad de los residuos -

Hipótesis nula: el error se distribuye normalmente

Estadístico de contraste: Chi-cuadrado(2) = 10,4237

con valor p = 0,00545155

