

Ejemplo 5.1

Estimación de un modelo con datos de sección cruzada

Pilar González y Susan Orbe

Dpto. Economía Aplicada III (Econometría y Estadística)

- Estimar un modelo por MCO.
- Guardar los resultados como icono.
- Estimar con muestras restringidas.
- 2 Ejemplo 5.1.2. Gestión de los resultados.
 - Guardar los resultados de la estimación.
 - Obtener la matriz de varianzas y covarianzas.

3 Ejemplo 5.1.3. Gráficos.

- Gráfico de los residuos y de la serie observada contra la estimada.
- Guardar gráficos como iconos.
- Guardar gráficos en otro documento.

・ロト ・ 同ト ・ ヨト ・ ヨト

- Estimar un modelo por MCO.
- Guardar los resultados como icono.
- Estimar con muestras restringidas.

Ejemplo 5.1.2. Gestión de los resultados.

- Guardar los resultados de la estimación.
- Obtener la matriz de varianzas y covarianzas.

Biemplo 5.1.3. Gráficos.

- Gráfico de los residuos y de la serie observada contra la estimada.
- Guardar gráficos como iconos.
- Guardar gráficos en otro documento.

Enunciado.

Con los datos del fichero pizza.gdt, estimamos un modelo de regresión donde el consumo de pizza se relaciona con algunas variables.

- a. Estima un modelo en el que el consumo de pizza depende linealmente de las variables *edad* y *renta*. Guarda los resultados como icono.
- b. Restringe la muestra a residentes mayores de 35 años. Reestima el modelo y guarda los resultados como icono. ¿Obtienes los mismos resultados? Recupera la muestra inicial.
- c. Restringe la muestra a clientes cuyo máximo nivel de estudios es bachillerato. Reestima el modelo y guarda los resultados como icono. ¿Obtienes los mismos resultados? Recupera la muestra inicial.
- d. Interpreta los resultados. Guarda la sesión como pizza5.1.1.

・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

Para estimar un modelo de regresión por MCO se pincha:

Modelo - Mínimos cuadrados ordinarios

📓 gret	(×
Archivo	Herramientas Da	tos <u>V</u> er A	Añadir Muestr	a Varjable	Modelo Ayuda		
pizza.gd	t				Mínimos cuadrados grdinarios		
ID # 4	Nombre de variable 4	Etiqueta de:	scriptiva		Variables instrumentales	•	4
0	const				Otros modelos lineales	۲	
1	pizza	consumo ar	nual de pizza en	dolares	Variable dependiente limitada		
2	М	=1 si mujer			Series temporales	Þ	
3	В	=1 si el má:	ximo nivel educi	ativo es bach	Panel	Þ.	
4	U	=1 si el má:	ximo nivel educ	ativo es grad	Estimación robusta	•	
5	P	=1 si el indi	ividuo tiene esti	udios de post	Mínimos cuadrados <u>n</u> o lineales		
6	renta	renta anua	l en miles de doi	lares	Máxima verosimilitud		
7	edad	edad en añ	ios		<u>G</u> MM		
					Ecuaciones simultáneas		
			Sin fecha: Rai	ngo completo	1 - 40		
	🕈 🎦 🎫 fx 💆	1 🐹 🗠	â 🖩 🗎	9			

Las opciones de la barra de diálogo que se abre permiten especificar el modelo que se quiere estimar, eligiendo la variable dependiente y los regresores de entre las variables incluidas en la base de datos que aparecen en el cuadro de la izquierda.

🛿 gretl: especificar modelo 🛛 🔲 🗖 🔀							
Const pizza M B U P renta edad	MCO Variable dependiente Selección por defecto Regresores const						
Desviaciones típicas robustas HC3a							
Ayuda Limpiar <u>C</u> ancelar Aceptar							

< □ > < 同 > < 三 > < 三 > .

En la parte inferior de la barra se tiene la ayuda. Se puede limpiar las variables escogidas o cancelar la estimación. Si se quiere estimar el modelo especificado se pincha en Aceptar.



《曰》《卽》《臣》《臣》

$\label{eq:model} \textbf{Modelo:} \quad pizza_i = \beta_1 + \beta_2 \, renta_i + \beta_3 \, edad_i + u_i \quad i = 1, ..., N$



э

Tabla de resultados de la estimación

Modelo 1: Variable	MCO, usando l dependiente: p	as observa izza	ciones	1-40			
	Coeficient	e Desv. '	Típica	Esta	dístico t	Valor p	
const	342.885	72.34	34		4.74N	3.14e-05	***
renta	1.83248	0.46	4301		3.947	0.0003	***
edad	-7.57556	2.31	699	-	3.270	0.0023	***
Media de	la vble. dep.	191.5500	D.T.	de la [.]	vble. dep.	155.880	6
Suma de c	uad. residuos	635636.7	D.T.	de la :	regresión	131.070	1
R-cuadrad	0	0.329251	R-cua	drado (corregido	0.29299	4
F(2, 37)		9.081100	Valor	p (de	F)	0.00061	9
Log-veros	imilitud	-250.2276	Crite	rio de	Akaike	506.455	2
Criterio	de Schwarz	511.5218	Crit.	de Hai	nnan-Quinn	508.287	1

Esta tabla presenta un menú con diferentes opciones.

2

・ロ・・ (日・・ 川下・ (日・・)

Archivo: opciones para guardar los resultados (formato word, separado por comas, texto plano o LaTeX) o para imprimir.

🗱 gretl: modelo 1				
Archivo Editar Contrastes Guardar Grá	ficos <u>A</u> nálisis <u>L</u> aTeX			6
Guardar como Guardar a sesión como icono Guardar como icono y cerrar Imprimir	s observaciones zza Desv. Típica	1-40 Estadístico t	Valor p	
Ver como ecuación Ctrl+W	72.3434	4.740	3.14e-05	***
edad -7.57556	2.31699	-3.270	0.0003	***
Media de la vble. dep. Suma de cuad. residuos R-cuadrado F(2, 37) Log-verosimilitud Criterio de Schwarz	191.5500 D.T. 635636.7 D.T. 0.329251 R-cu 9.081100 Valo -250.2276 Crit 511.5218 Crit	de la vble. dep. de la regresión adrado corregido r p (de F) erio de Akaike . de Hannan-Quinn	155.880 131.070 0.29299 0.00061 506.455 508.287	6 1 4 9 2 1

・ロ・ ・ 四・ ・ ヨ・ ・ ヨ・ ・

Editar: opciones para copiar los resultados (formato word, separado por comas, texto plano o LaTeX) o modificar el modelo que se está estimando.



< ロ > < 同 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < 回 > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ > < □ >

Cuando guardamos el modelo como icono a la sesión inicial de iconos, aparece un nuevo icono.



Por defecto se le llamará *Modelo 1* por ser el primer modelo estimado de la sesión. Podemos cambiarle de nombre si queremos. Pinchando sobre este nuevo icono se puede recuperar el modelo estimado.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 >

Para restringir una muestra, se utiliza el menú **Muestra** que contiene varias opciones.

🕅 gretl							
Archivo Herramiențas Datos ⊻er Añadir	Muestra Variable Modelo Ayuda						
pizza.gdt *	Establecer <u>r</u> ango						
ID # 4 Nombre de variable 4 Etiqueta descriptiv	Recuperar el rango completo						
0 const	Restringir, a partir de criterio						
1 pizza consumo anual di	9 ibmuestra aleatoria						
2 M =1 si mujer	Remuestrear con reemplazamiento						
3 B =1 si el máximo r	Ouitar todas las obs. con valores ausentes						
4 U =1 si el máximo r							
5 P =1 si el individuo	Ver el status actual						
6 renta renta anual en mil	les de dolares						
7 edad en años							
Sin fe	cha: Rango completo 1 - 40						
🎟 🖻 🎦 🎟 fx 🔁 🔀 🖄 🛱 🗎	8						

Por ejemplo, la opción *Establecer rango* permite escoger una submuestra de observaciones consecutivas indicando la observación inicial y la última. Esta opción no es la que interesa en este ejemplo.



La opción de Restringir, a partir de criterio... ofrece dos posibilidades:

- 1) Criterio en función de alguna variable cuantitativa o discreta.
- 2) Criterio en función de una variable ficticia.

📓 gretl	
Archivo Herramiențas Datos ⊻er Añadir	Muestra Variable Modelo Ayuda
pizza.gdt *	Establecer rango
ID # 4 Nombre de variable 4 Etiqueta descriptiv	Recuperar el rango completo
0 const	Destriegie a partie de gritoria
1 pizza consumo anual de	Restrigit, a partir de citiento
2 M =1 si mujer	Dubilituest a gleatol la
3 B =1 si el máximo r	Remuestreal contreemplazamiento
4 U =1 si el máximo r	Quitar todas las dos, con valores ausentes
5 P =1 si el individuo	⊻er el status actual
6 renta renta anual en mil	les de dolares
	G Introduzca condición booleana para seleccionar casos: Utilizar una variable ficticia:
Sin fer	cha: Rango completo 1 - 40

Utilizando la primera opción, establecemos el criterio de interés: clientes mayores de 35 años.

s grei	ŧl							×
Archivo	Herramientas	Datos Ve	• A <u>ñ</u> adir	Muestra	Variable	Mgdelo	Ayuda	
pizza.gd	lt *							
ID # 4 M	vombre de variab	le • Etiquet	a descripti	va				•
0	const							
1	pizza	consu	no anual d	le pizza en	dolares			
2 1	M	=1 si i	nujer					
3 1	В	=1 si e	l máximo	nivel educa	itivo es ba	chillerato		
4 1	U	=1 si e	il máximo	nivel educa	tivo es gra	aduado ur	niversitario	
5 1	P	=1 si e	I individua	tiene estu	dios de po	stgrado		
6	renta	renta -	anual en m	iles de dol	ares			
7	edad	edad e	n años	1	gretl:	restri	ngir muestra 🛛 🕅	
) Introduz dad>35) Utilizar u Ayuda	ca condici ina variab	ón booleana para seleccionar casos; le ficticia: M v Cancelar Aceptar	
	Sin fecha: Rango completo 1 - 40							
	🖿 🖬 fx 🚺		β 🕕 🗎	8 🔁				

Se estima el modelo con la submuestra escogida.

🛿 gret						_ 🗆 🗙		
Archivo	Herramiențas	Datos Ve	r A <u>ñ</u> adir <u>M</u>	jestra Variable Modelo	Avuda			
pizza.gdt	t*			📓 gretl: especifie	car mode	elo 📃 🗖 🔀		
ID # • N 0 0 1 p 3 E 4 0 5 F 6 r 7 6	Jombre de variab const M 3 J - enta enta dedad	e • Etique consu =1 si =1 si =1 si renta edad	a descriptiva mo anual de p mujer el máximo nive el máximo nive el máximo nive el máximo nive el máximo nive anual en milea an años			Variable dependiente pizza Selección por defecto Regresores Const renta edad ancelar <u>Acceptar</u>		
	Sin fecha: rango completo n = 40; muestra actual n= 17							

Nótese que en la submuestra considerada, el tamaño muestral es 17.

э

Tabla de resultados de la estimación con la submuestra.

🛿 gretl: modelo 2									
Archivo Editar Contrastes	Archivo Editar Contrastes Guardar Gráficos Análisis LaTeX 🕒								
Modelo 2: MCO, usando las observaciones <mark>(1-17)</mark> Variable dependiente: pizza									
	Coeficient	e Desv. '	Típica	Estadístico t	Valor p				
const	299,969	247,1	80	1,214	0,2450				
renta	1,59059	0,4	99671	3,183	0,0066	* * *			
edad	-6,22178	5,5	7067	-1,117	0,2828				
Media de la vi	ble. dep.	161,3529	D.T.	de la vble. dep.	162,95	40			
Suma de cuad.	residuos	236193,4	D.T.	de la regresión	129,88	83			
R-cuadrado		0,444073	R-cua	adrado corregido	0,3646	55			
F(2, 14)		5,591574	Valo	rp (de F)	0,0164	11			
Log-verosimil	itud ·	-105,2051	Crite	erio de Akaike	216,41	02			
Criterio de S	chwarz	218,9098	Crit.	. de Hannan-Quinn	1 216,65	87			

æ

Para recuperar las observaciones y trabajar con la muestra inicial pinchamos en *Recuperar el rango completo*.

🛿 gret	ł		
Archivo	Herramiențas 🛽	<u>)</u> atos <u>V</u> er A <u>ñ</u> adir	Muestra Variable Modelo Ayuda
pizza.gd	t*		Establecer gango
ID # 4 N	lombre de variable	 Etiqueta descriptiv 	Recuperar el rango completo
0 0	const		Postrinoir, a partir de critorio
1 p	oizza	consumo anual d	Primuestra aleatoria
2 1	м	=1 si mujer	Demussion and execution and
3 8	3	=1 si el máximo r	Remuestrear con reempiazamento
4 (J	=1 si el máximo r	Quitar todas las obs. con valores ausentes
5 F	•	=1 si el individuo	⊻er el status actual
1 0	renta	renta anual en m	iles de dolares
7 6	edad	edad en años	
		Sin fecha: rango	completo n = 40; muestra actual n= 17
	🔭 🎟 fx 🔂	🛱 🗹 🛱 🗎 🗎	8 🔁

La segunda opción de *Restringir a partir de un criterio* permite restringir la muestra a partir de un criterio basado en alguna variable ficticia de interés, en este caso, B (nivel máximo de estudios bachillerato).

🚺 gre	tl				_ 🗆 🗙
Archivo pizza.g) Herramientjas dt *	Datos ⊻er Añadir Muestra V	'ariable Modelo	Ayuda	
ID # 4	Nombre de variat	le 🔹 Etiqueta descriptiva			•
0	const				
1	pizza	consumo anual de pizza en do	ilares		
2	M	=1 si mujer			
3	В	=1 si el máximo nivel educativ	o es bachillerato		
4	U	=1 si el máximo nivel educativ	o es graduado un	iversitario	
5	P	=1 si el individuo tiene estudio	is de postgrado		
6	renta	renta anual en miles de dolare	16		
7	edad	edad en años			
			ntroduzca condici Jtilizar una variab Ayyda	in booleana para seleccionar le ficticia: B V Cancelar Acc	r casos:
		Sin fecha: Rango	completo 1 - 40		
	fx 🖬 fx				
				4 🗆 🕨 4 f	⇒ ∢ ∃

Tabla de resultados de la estimación con la submuestra.

🛿 gretl: modelo 3								
Archivo Editar Contrastes Guardar G	ráficos Análisis LaTeX				8			
Modelo 3: MCO, usando las observaciones <mark>(1-15)</mark> Variable dependiente: pizza								
Coefic	iente Desv.	Típica	Estadístico t	Valor p				
const 352,0	69 115,4	56	3,049	0,0101	**			
renta 3,9	0353 1,4	4769	2,696	0,0194	* *			
edad -8,5	6052 3,4	6725	-2,469	0,0295	* *			
Media de la vble. d	ep. 212,4667	D.T.	de la vble. dep.	155,72	45			
Suma de cuad. resid	uos 186169,9	D.T.	de la regresión	124,55	58			
R-cuadrado	0,451638	R-cua	drado corregido	0,3602	44			
F(2, 12)	4,941677	Valor	p (de F)	0,0271	90			
Log-verosimilitud	-91,98181	Crite	rio de Akaike	189,96	36			
Criterio de Schwarz	192,0878	Crit.	de Hannan-Quinn	189,94	10			

Nótese que en la submuestra actual solamente hay 15 individuos.

・ロト ・四ト ・ヨト ・ヨト

Si se han guardado los tres modelos estimados a la sesión, aparece un icono por cada modelo estimado. Pinchando sobre ellos se recuperan los distintos resultados de estimación.

gretl: vista	a de iconos		
i		μ _o	[9]
Información	Conjunto de	Resumen	Correlaciones
Tabla de mod	Escalares	Notas	Página de gr
Xβ	$\stackrel{X\beta}{+\epsilon}$	Xβ	
Modelo 1	Modelo 2	Modelo 3	

・ロ・ ・ 四・ ・ ヨ・ ・ ヨ・ ・

Resultados I. Muestra completa.

FRM $\widehat{pizza}_i = 342,885 + 1,8324 \ renta_i - 7,57556 \ edad_i \quad i = 1, \dots, 40$

- Interpretación de los coeficientes estimados:
- $\hat{\beta}_1$: El consumo estimado de pizza es de 342,885 dólares cuando la renta anual y la edad toman valor cero.
- $\hat{\beta}_2$: Se estima que el consumo de pizza aumenta en 1,8324 dólares cuando la renta anual aumenta en 1000 dólares manteniendo constante la edad.
- $\hat{\beta}_3$: Se estima que el consumo de pizza disminuye en 7,57556 dólares cuando la edad aumenta en un año manteniendo constante la renta anual.
 - Coeficiente de determinación:
- R^2 : Se explica el 32,9251 % de la variabilidad del consumo de pizza en la muestra a través de la variabilidad de las variables renta anual y edad, de forma lineal.

э

・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

Resultados II. Clientes mayores de 35 años.

FRM $\widehat{pizza}_i = 299,969 + 1,59059 \ renta_i - 6,22178 \ edad_i \quad i = 1, \dots, 17$

- Interpretación de los coeficientes estimados:
- $\hat{\beta}_1$: El consumo estimado de pizza para clientes mayores de 35 años es de 299,969 dólares cuando la renta anual y la edad toman valor cero.
- $\hat{\beta}_2$: Se estima que el consumo de pizza para clientes mayores de 35 años aumenta en 1,59059 dólares cuando la renta anual aumenta en 1000 dólares manteniendo constante la edad.
- $\hat{\beta}_3$: Se estima que el consumo de pizza para clientes mayores de 35 años disminuye en 6,22178 dólares cuando la edad aumenta en un año manteniendo constante la renta anual.
 - Coeficiente de determinación:
- R^2 : Se explica el 44,4073 % de la variabilidad muestral del consumo de pizza de los mayores de 35 años a través de la variabilidad de las variables renta anual y edad, de forma lineal.

Resultados III. Nivel máximo de estudios bachillerato.

FRM $\widehat{pizza}_i = 352,069 + 3,90353 \ renta_i - 8,56052 \ edad_i \ i = 1, \dots, 15$

- Interpretación de los coeficientes estimados:
- $\hat{\beta}_1$: El consumo estimado de pizza para clientes cuyo nivel máximo de estudios sea bachillerato es de 352,069 dólares cuando la renta anual y la edad toman valor cero.
- $\hat{\beta}_2$: Se estima que el consumo de pizza para clientes cuyo nivel máximo de estudios sea bachillerato aumenta en 3,90353 dólares cuando la renta anual aumenta en 1000 dólares manteniendo constante la edad.
- $\hat{\beta}_3$: Se estima que el consumo de pizza para clientes cuyo nivel máximo de estudios sea bachillerato disminuye en 8,56052 dólares cuando la edad aumenta en un año manteniendo constante la renta anual.
 - Coeficiente de determinación:
- R^2 : Se explica el 45,1638 % de la variabilidad muestral del consumo de pizza de clientes cuyo nivel máximo de estudios sea bachillerato a través de la variabilidad de las variables renta anual y edad, de forma lineal.

Contenido

Ejemplo 5.1.1. Mínimos cuadrados ordinarios.

- Estimar un modelo por MCO.
- Guardar los resultados como icono.
- Estimar con muestras restringidas.
- 2 Ejemplo 5.1.2. Gestión de los resultados.
 - Guardar los resultados de la estimación.
 - Obtener la matriz de varianzas y covarianzas.

Ejemplo 5.1.3. Gráficos.

- Gráfico de los residuos y de la serie observada contra la estimada.
- Guardar gráficos como iconos.
- Guardar gráficos en otro documento.

Enunciado.

Abre la sesión guardada como pizza5.1.1.

a. Estima un modelo en el que el consumo de pizza depende de las variables *edad* y *renta* y en el que se permita que:

Ante un aumento de un euro en la renta el aumento en el consumo esperado de pizza dependa de la edad del cliente.

- b. Guarda todos los resultados de la estimación como icono en la sesión.
- c. Obtén la matriz de varianzas y covarianzas del estimador MCO.
- d. Interpreta los resultados y guarda la sesión como pizza5.1.2.

Pinchando en

Modelo - Mínimos cuadrados ordinarios

se abre la siguiente barra de dialogo:



・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

$pizza_{i} = \beta_{1} + \beta_{2} renta_{i} + \beta_{3} (edad_{i} \times renta_{i}) + u_{i}$

La especificación del modelo ha de incluir un término de interacción entre *renta* y *edad*, para recoger el efecto de que "Ante un aumento de un euro en la renta el aumento en el consumo esperado de pizza dependa de la edad del cliente."

Por lo tanto, es necesario generar el término $(edad_i \times renta_i)$. Para ello se pincha el icono +. En el cuadro de dialogo que aparece, se define la variable de interés.

🕅 gretl: añadir variable 🛛 🔀				
Introduzca la fórmula para la nueva variable				
ER=edad*renta				
Ay <u>u</u> da	<u>C</u> ancelar	Aceptar		

ヘロト 人間 ト 人 ヨト 人 ヨトー

La variable generada aparece tanto en la página principal de Gretl como en la ventana para seleccionar variables. Por otra aparte marcamos que será la variable pizza la variable endógena para todos los modelos sucesivos marcando Selección por defecto.

N gret	l: pizza5.1.1	*					
Archive	Herramientas	Datos	Ver Añadi	Muestra Variable	Modelo	Ayuda	
Importe	d pizza.gdt			100		6.4%	
ID#◀	Nombre de variab	ole 🖣 Etiqu	ieta descript	🛛 🔣 grefi: especi	ficar mod	elo	
0	const					MCO	
1	pizza	cons	sumo anual o			mee	
2	м	=1 :	si mujer	const	1		Variable dependiente
3	В	=1 :	si el máximo	ni Dizza			ninan
4	U	=1 :	si el máximo	M			here
5	P	=1 :	si el individuo	в			Selección por defecto
6	renta	rent	a anual en r	N U			
7	edad	eda	d en años	P			Regresores
						(
				Desviaciones (picas robusc	as mess	
				Ayuda	Limpi	*	ancelar <u>A</u> ceptar
				Sin fecha: Rango com	pleto 1 - 40		
	? 🖿 🗰 fx	12 3	β	888			

Tabla de resultados de la estimación.

🙀 greti: modelo 4						
Archivo Editar Contrastes Guardar	Gráficos Análisis LaTe	×			8	
Modelo 4: MCO, usando las observaciones 1-40 Variable dependiente: pizza						
Coeficie	nte Desv. T	ípica Est	adístico t	Valor p		
const 58.9734	35.182	24	1.676	0.1021		
renta 8.6926	5 2.055	60	4.229	0.0001	***	
ER -0.1672	48 0.044	15553	-3.754	0.0006	***	
Media de la vble. dep	. 191.5500	D.T. de la	vble. dep.	155.88	06	
Suma de cuad. residuo:	\$ 593332.8	D.T. de la	regresión	126.63	34	
R-cuadrado	0.373892	R-cuadrado	corregido	0.3400	48	
F(2, 37)	11.04760 Valor p (de F)		0.0001	73		
Log-verosimilitud	-248.8502	02 Criterio de Akaike		503.70	03	
Criterio de Schwarz	508.7670	Crit. de H	annan-Quinn	505.53	23	

Guardamos los resultados como icono.

æ

Para guardar todos los resultados de la estimación, se pincha en Guardar.

📓 gretl: modelo 4			
Archivo Editar Contrastes	Guardar Gráficos Análisis LaTeX		-
Modelo 4: MCO, 1 Variable depend: Coe	Valores estimados Residuos Regiduos al cuadrado Suma de cuadrados de los residuos Desuarión foica de la represión	40 Estadístico t	Valor p
const 50 renta 6 ER -0 Media de la vble	E-cuadrado E-cuadrado I*R-cuadrado Log-verosimilitud Criterio de información de Akaike Criterio de información de Bayes Criterio de información de Bayes	1.676 4.229 -3.754 la vble. dep.	0.1021 0.0001 *** 0.0006 *** 155.8806
Suma de cuad. re R-cuadrado	Definir <u>n</u> ueva variable	a regresión 126.63 ado corregido 0.3400	126.6334 0.340048
F(2, 37) Log-verosimilitu Criterio de Schw	11.04760 Valor d -248.8502 Criter arz 508.7670 Crit.	p (de F) io de Akaike de Hannan-Quinn	0.000173 503.7003 505.5323

æ

Vamos a explicar las primeras tres opciones del menú Guardar.

grett, modelo 4			
Archivo Editar Contrastes Gu	ardar Gráficos Análisis LaTeX		E
Modelo 4: MCO, v Variable depend:	Valores estimados Residuos Residuos al cuadrado	40	
Coe Suma de cuadrados de los residuos Degración tipica de la regresión Bercuadrado Trenta IR-cuadrado		Estadístico t	Valor p
		1.676	0.1021 0.0001 ***
ER -(Log-verosimilitud Criterio de información de <u>A</u> kaike	-3.754	0.0006 ***
Media de la vble	Criterio de información de Hannan-Quinn	la vble. dep. 155.88 la regresión 126.63	155.8806
Suma de cuad. re	Definir pueva variable		126.6334
R-cuadrado		Jado corregido p (de F)	0.340048
		io de Akaike	503.7003
Criterio de Schwa:	rz 508.7670 Crit. (de Hannan-Quinn	505.5323

æ

イロン イ団 とく ヨン イヨン

El resto de estadísticos que aparecen en el menú **Guardar** se guardan de forma similar. A continuación se indican los nombres que se asocian por defecto:

- Suma de cuadrados de los residuos: ess $_{\#}$
- Desviación típica de la regresión: sigma_#
- Coeficiente de determinación: rsq_#
- T*R-cuadrado: trsq_#
- Log-verosimilitud: lnl_#
- Criterio de información de Akaike: aic_#
- Criterio de información de Bayes: bic_#
- Criterio de información de Hannan-Quinn: hqc_#

donde # indica el número del modelo al que están asociados.

・ロト ・回 ト ・ヨト ・ヨト

• Valores estimados
$$\left\{\widehat{pizza}_i\right\}_{i=1}^{N=40}$$
.

Pinchando en Guardar - Valores estimados aparece la ventanilla de diálogo:

🖁 gretl: atribut	os de variable 🛛 🛛 🔀
nombre de la variable: Descripción:	yhat4
valores estimados med	liante el modelo 4
	<u>C</u> ancelar <u>A</u> ceptar

Por defecto Gretl llamará a la serie de la variable endógena estimada como *yhat4* donde el cardinal indica el modelo estimado, en este caso el cuarto. Este nombre, así como la descripción de la variable pueden cambiarse.

・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

• Residuos $\{\hat{u}_i\}_{i=1}^{N=40}$.

Pinchando en Guardar - Residuos aparece la ventanilla de diálogo:

🕅 gretl: atribut	os de variable	
nombre de la variable:	uhat4	
Descripción:		
residuos del modelo 4		
	Cancelar	<u>A</u> ceptar

Por defecto Gretl llamará a la serie de residuos como *uhat4* donde el cardinal indica el modelo estimado, en este caso el cuarto. El nombre de la variable y su descripción pueden cambiarse.

・ロ・ ・ 四・ ・ ヨ・ ・ ヨ・ …

• Residuos al cuadrado $\{\hat{u}_i^2\}_{i=1}^{N=40}$.

Pinchando en Guardar - Residuos al cuadrado aparece la ventanilla de diálogo:

🕅 gretl: atribut	de variable 🛛 🔀
nombre de la variable: Descripción:	14
residuos al cuadrado d	odelo 4
	Cancelar Aceptar

Por defecto Gretl llamará a la serie de residuos al cuadrado como *usq4* donde el cardinal indica el modelo, en este caso el cuarto. El nombre de la variable y su descripción pueden cambiarse.

・ロト ・四ト ・ヨト ・ヨト

Las variables guardadas aparecen en la página principal de Gretl detrás de las variables ya existentes y en orden de generación. Además, también se añaden al icono *Conjunto de datos* de la vista de iconos de sesión.

🔝 gre	tl: pizza5.1.1 *		
Archiv	o Herramien <u>t</u> as <u>C</u>	Datos Ver Añadir Muestra Varjable Modelo Ayuda	
Importe	ed pizza.gdt		
ID # 4	Nombre de variable	e 🔸 Etiqueta descriptiva	4
0	const		
1	pizza	consumo anual de pizza en dolares	
2	М	=1 si mujer	
3	В	=1 si el máximo nivel educativo es bachillerato	
4	U	=1 si el máximo nivel educativo es graduado universitario	
5	Р	=1 si el individuo tiene estudios de postgrado	
6	renta	renta anual en miles de dolares	
7	edad	edad en años	
8	ER	edad*renta	
9	yhat4	valores estimados mediante el modelo 4	
10	uhat4	residuos del modelo 4	
11	usq4	residuos al cuadrado del modelo 4	
	🦻 🎮 fx 1	Sin fecha: Rango completo 1 - 40	

イロト 不得 トイヨト イヨト

En la segunda parte del menú **Guardar** están las medidas de bondad de ajuste y los criterios de error. Por ejemplo, si para guardar la suma de cuadrados de los residuos aparece la siguiente caja de diálogo donde se indican: cuál es el modelo, el estadístico que se está guardando junto a su valor y el nombre asociado (puede cambiarse).

📓 gretl: añadir un escala	ar 🔀
Estadístico del modelo 4 Suma de cuadrados de los residu: Nombre (máx. 31 caracteres):	os (valor = 593333)
Cancelar	Aceptar

El resto de valores se guardan de forma similar.

ヘロト 人間 ト 人 ヨ ト 人 ヨ ト

Los resultados guardados pueden recuperarse en el icono de *Escalares* dentro de la vista de iconos de la sesión.

э

・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

Para estimar la matriz de varianzas y covarianzas del estimador MCO de los coeficientes, pinchamos

Análisis - Matriz de covarianzas de los coeficientes

🙀 Modelo 4		
Archivo Editar Contrastes Guardar Gr	áficos Análisis LaTeX	8
Modelo 4: MCO, usando : Variable dependiente: p Coeficient	AS Mostrar variable observada, estimada, residuos predicciones Intervalos de confianza para los coeficientes Ejose de confianza	Valor p
const 58.9734 renta 8.69265	ANOVA Bootstrap	0.1021
ER -0.16724	3 0.0445553 -3.754	0.0006 ***
Media de la vble. dep. Suma de cuad. residuos R-cuadrado F(2, 37) Log-verosimilitud Criterio de Schwarz	191.5500 D.T. de la vble. dep. 59332.8 D.T. de la regresión 0.373892 R-cuadrado corregido 11.04760 Valor p (de F) -248.8502 Criterio de Akaike 508.7670 Crit. de Hannan-Quinn	155.8806 126.6334 0.340048 0.000173 503.7003 505.5323

《曰》《聞》《臣》《臣》:

El resultado que se obtiene es el siguiente:

🙀 gretl: covarianzas de los coeficientes	
2 2 6 9, 10 6 X	
Matriz de covarianzas de los	coeficientes de regresión:
const renta	ER
1237.8 -46.3823	0.830959 const
4.22551	-0.0898698 renta
	0.00198517 ER
L	

Nótese que solamente aparece la parte superior de la matriz porque se trata de una matriz simétrica.

・ロト ・回ト ・ヨト ・ヨト

Resultados (I).

FRM: $\widehat{pizza}_i = 58,9734 + 8,69265 renta_i - 0,167248 (edad_i \times renta_i)$

- El consumo estimado de pizza es de 58,9734 dólares cuando la renta anual toman el valor cero.
- Efectos marginales:
- Efecto marginal de la renta. Se estima que el consumo de pizza aumenta en $(8,69265-0,167248\times edad_i)$ dólares cuando la renta anual aumenta en 1000 dólares manteniendo constante la edad. Esta variación no es constante a lo largo de la muestra porque depende de la edad del cliente. Se estima que cuanto más años tenga el cliente, menor será el efecto marginal de la renta.
- Efecto marginal de la edad. Se estima que el consumo de pizza disminuye en $(0, 167248 \, renta_i)$ dólares cuando la edad aumenta en un año manteniendo constante la renta anual. Esta variación tampoco es constante a lo largo de la muestra porque depende de la renta del individuo. Se estima que cuanto mayor sea su renta menor será el efecto marginal de la edad.

Resultados (II).

• Coeficiente de determinación:

 R^2 : Se explica el 37,3892 % de la variabilidad del consumo de pizza en la muestra a través de la variabilidad de las variables renta anual y edad considerando este modelo.

• Matriz de varianzas y covarianzas estimada:

$$\widehat{V}(\widehat{\beta}) = \widehat{\sigma}^2 (X'X)^{-1} = \begin{pmatrix} 1237, 8 & -46, 3823 & 0, 830959 \\ -46, 3823 & 4, 22551 & -0, 0898698 \\ 0, 830959 & -0, 0898698 & 0, 00198517 \end{pmatrix}$$

Contenido

Ejemplo 5.1.1. Mínimos cuadrados ordinarios.

- Estimar un modelo por MCO.
- Guardar los resultados como icono.
- Estimar con muestras restringidas.
- 2 Ejemplo 5.1.2. Gestión de los resultados.
 - Guardar los resultados de la estimación.
 - Obtener la matriz de varianzas y covarianzas.

3 Ejemplo 5.1.3. Gráficos.

- Gráfico de los residuos y de la serie observada contra la estimada.
- Guardar gráficos como iconos.
- Guardar gráficos en otro documento.

Enunciado.

Abre la sesión guardada como pizza5.1.2.

- a. Estima un modelo en el que el consumo de pizza está en función de la edad y el género pero que permita que la influencia de cada una de estas variables dependa de la otra.
- b. Obtén y guarda todos los gráficos de la variable estimada como icono y en formato pdf.
- c. Obtén y guarda todos los gráficos de los residuos como icono y en formato pdf.
- d. Interpreta los resultados y guarda la sesión como pizza5.1.3.

$pizza_i = \beta_1 + \beta_2 edad_i + \beta_3 M_i + \beta_4 (edad_i \times M_i) + u_i$

Para estimar el modelo pinchamos Modelo – Mínimos cuadrados ordinarios... y en el cuadro de diálogo pinchamos + para añadir el nuevo término incluido en este modelo:

Tabla de resultados de la estimación

🖉 greti: modelo 5					
Archivo Editar Contrastes Guard	ar Gráficos <u>A</u> nálisis <u>L</u>	aTeX			e
Modelo 5: MCO, usan Variable dependient	do las observ e: pizza	aciones 1	-40		2
Coefic	iente Desv.	Típica	Estadístico	t Valor p	
const 480.9	84 91.	4024	5.262	6.73e-06	***
edad -5.6	5541 2.	55194	-2.216	0.0331	**
м -325.2	59 133.	823	-2.431	0.0202	**
EM 4.0	8923 3.	83215	1.067	0.2930	
Media de la vble. d	ep. 191.5500	D.T. c	le la vble. de	p. 155.880	6
Suma de cuad. resid	uos 533082.7	D.T. C	le la regresió	n 121.687	5
R-cuadrado	0.437470	R-cuac	lrado corregid	o 0.390592	2
F(3, 36)	9.332192	Valor	p (de F)	0.00010	6
Log-verosimilitud	-246.7086	Criter	io de Akaike	501.4172	2
Criterio de Schwarz	508.1727	Crit.	de Hannan-Qui	nn 503.859	8
Sin considerar la c	onstante, el	valor p m	as alto fue e	l de la varia	able
12 (EM)					~

æ

En la pestaña **Gráficos** de la página de estimación podemos obtener gráficos de los residuos, gráficos relacionados con la variable dependiente estimada y el gráfico Q-Q de los residuos.

gretl: modelo 5	j					
Archivo Editar Co	ontrastes <u>G</u> uardar Grá	ficos <u>A</u> nálisis <u>L</u> aTe	×			
Modelo 5: M Variable de	MCO, usandc ependiente:	Gráfico de residuos gráfico de variable es	timada y obse	vada 🔸		
	Configiost	Gráfico Q-Q de los re	siduos	Retediation t	Malar n	
	COEFICIENC	e Desv. 1	тріса	Estauistico t	varor p	
const	480.984	91.40	24	5.262	6.73e-06	***
edad	-5.65541	2.55	194	-2.216	0.0331	**
М	-325.259	133.82	:3	-2.431	0.0202	**
EM	4.08923	3.83	215	1.067	0.2930	
Media de la	a vble. dep.	191.5500	D.T. 🤇	le la vble. dep.	155.880	6
Suma de cua	ad. residuos	533082.7	D.T. (le la regresión	121.687	5
R-cuadrado		0.437470	R-cua	lrado corregido	0.39059	2
F(3, 36)		9.332192	Valor	p (de F)	0.00010	6
Log-verosin	militud	-246.7086	Crite:	io de Akaike	501.417	2
Criterio de	e Schwarz	508.1727	Crit.	de Hannan-Quinn	503.859	8
Sin conside	erar la const	ante, el va	lorpı	ás alto fue el «	de la vari	able
12 (EM)						

En cuanto a los Gráficos de residuos tenemos varias opciones.

Modelo 5: MCO, usando Variable dependiente:		Gráfico de residuos Por núm gráfico de variable estimada y observada Contra p				ero de observación vizza edad	
Cc	veficiente	Desv.	Tipica	Estadist	<u>⊂</u> ontra M <u>C</u> ontra EM		
const 4	480.984	91.4	024	5.20	Separación		•
edad	-5.65541	2.5	5194	-2.21	5	0.0331	**
м —3	325.259	133.8	23	-2.43	1	0.0202	**
EM	4.08923	3.8	3215	1.06	7	0.2930	
Media de la vbi	le. dep. 1	91.5500	D.T.	de la vble	. dep.	155.880	16
uma de cuad. 1	residuos 5	33082.7	D.T.	de la regre	esión	121.687	5
l-cuadrado	0	.437470	R-cua	drado corre	egido	0.39059	2
?(3, 36)	9	.332192	Valor	p (de F)		0.00010	16
Log-verosimilit	ud -2	46.7086	Crite	rio de Aka:	ike	501.417	2
Criterio de Sch	nwarz 5	08.1727	Crit.	de Hannan-	-Ouinn	503.859	8

Gráfico de los residuos por número de observación (GR1).

Guardar como icono un gráfico: pulsar botón derecho del ratón y escoger la opción *Guardar a sesión como icono*.

Guardar un gráfico en formato .pdf: pulsar botón derecho del ratón y escoger la opción *Guardar como PDF*.

< ロ > < 同 > < 回 > < 回 >

Gráfico de los residuos contra la variable a explicar (GR2).

Gráfico de los residuos contra la variable edad (GR3).

Residuos de la regresión (= pizza observada - estimada)

Gráfico de los residuos contra la variable ficticia M (GR4).

Residuos de la regresión (= pizza observada - estimada)

Gráfico de los residuos contra el término EM (GR5).

En cuanto a los gráficos de la variable estimada y observada también disponemos de varias opciones.

🙀 greti: modelo 5				
Archivo Editar Contrastes Guardar	Gráficos Análisis LaTeX			8
Modelo 5: MCO, usando	Gráfico de <u>r</u> esiduos	•		~
Variable dependiente:	gráfico de variable <u>e</u> stimad	i y observada 🔹 🕨	Por número de observación	
	Gráfico Q-Q de los residuos	1	Contra edad	
Coeficie	nte Desv. Tipi	ca Estadist	Contra M	
const 480.984	91.4024	5.26-	Observada vs. Estimada	
edad -5.655	41 2.55194	-2.216	0.0331	**
м -325.259	133.823	-2.431	0.0202	**
EM 4.089:	3.83215	1.067	0.2930	
Media de la vble. dep	. 191.5500 D.	T. de la vble.	dep. 155.8806	5
Suma de cuad. residuo:	s 533082.7 D.	T. de la regre	sión 121.6875	5
R-cuadrado	0.437470 R-	cuadrado corre	gido 0.390592	2
F(3, 36)	9.332192 Va	lor p (de F)	0.000106	5
Log-verosimilitud	-246.7086 Ci	iterio de Akai	ke 501.4172	2
Criterio de Schwarz	508.1727 Ci	it. de Hannan-	Quinn 503.8598	3
Sin considerar la con 12 (EM)	stante, el valor	p más alto fu	e el de la varia	able 🔽

Gráfico de la variable estimada y observada por número de observación (GR6).

Pilar González y Susan Orbe | OCW 2013 Ejemplo 5.1 Estimación con datos de sección cruzada

э.

Gráfico de la variable estimada y observada contra edad (GR7).

pizza con respecto a edad, observada y estimada

Gráfico de la variable estimada y observada contra la variable ficticia M (GR8).

pizza con respecto a M, observada y estimada

Gráfico de la variable observada versus estimada (GR9).

Gráfico Q-Q de los residuos (GR10).

Todos los gráficos pueden recuperarse desde los iconos de la vista de iconos de sesión.

📓 gretl: vista de	e iconos				\mathbf{X}
i	A:B:C 0 1 2	μο	[9]		<
Información	Conjunto de	Resumen	Correlaciones	Tabla de mod	
			Xβ	Xβ	
Escalares	Notas	Página de gr	Modelo 1	Modelo 2	1
Xβ	X_{β}				
Modelo 3	Modelo 4	Gráfico 1	Gráfico 2	Gráfico 3	
Gráfico 4	Gráfico 5	Gráfico 6	Gráfico 7	Gráfico 8	~

æ

Resultados (I).

 $\mathsf{FRM:} \qquad \widehat{pizza}_i = 480,984 - 5,65541 \ edad_i - 325,259 \ M_i + 4,08923 \ (edad_i \times M_i)$

- El consumo estimado de pizza para los hombres es de 480,984 dólares cuando la variable edad toma el valor cero.
- Efectos marginales:
- Efecto marginal de la edad: Se estima que el consumo de pizza varíe en $(-5, 65541 + 4, 08923M_i)$ dólares cuando la edad aumenta en un año. Esta variación no es constante a lo largo de la muestra porque depende del género del cliente. Se estima que la disminución será de 5,65541 dólares cuando es hombre y de 1,56618 cuando sea mujer.
- Efecto del género: Se estima que la diferencia entre el consumo de pizza entre una mujer y un hombre de la misma edad es de $(-325, 259 + 4, 08923 e dad_i)$ dólares. Se estima que las mujeres consumen menos pizza pero que esta diferencia va disminuyendo a medida que el cliente tiene más edad.
- Coeficiente de determinación:

 R^2 : Se explica el 43,7470 % de la variabilidad del consumo de pizza en la muestra a través de la variabilidad de las variables renta anual y edad considerando este modelo.

Resultados (II).

- Interpretación de los gráficos de los residuos:
 - GR1: Los residuos se distrubuyen alrededor de su media (cero) de forma aleatoria.
 - GR2: Los residuos están aproximadamente sobre la diagonal indicando ortogonalidad entre estas variables.
 - GR3: La dispersión de los residuos parece crecer a medida que aumenta la edad.
 - GR4: La dispersión de los residuos correspondientes a los hombres es mayor que el de las mujeres.

GR5: Solamente se observa la dispersión de los residuos de las mujeres contra la edad, esta dispersión no parece ser constante. Los correspondientes a los hombres están sobre el eje de ordenadas.

• Interpretación de los gráficos de la variable estimada y observada:

GR6: El ajuste para las primeras 20 observaciones no parece adecuado.

GR7: No parece que estemos ajustando adecuadamente el efecto de la edad.

GR8: Estamos ajustando peor el consumo estimado de pizza para las mujeres.

GR9: El ajuste global que obtenemos es escaso dado que las observaciones no están sobre (o muy cerca) de la línea azul trazada.

• Q-Q plot:

GR10: No hay indicios para pensar que los residuos provienen de una distribución normal porque las observaciones en las colas se alejan bastante de la diagonal principal.