

Introducción a la Econometría

Capítulo 3

Ezequiel Uriel Jiménez
Universidad de Valencia

Valencia, Septiembre de 2013

3 Regresión lineal múltiple: estimación y propiedades

3.1 El modelo de regresión lineal múltiple

3.2 Obtención de estimaciones de mínimos cuadrados, interpretación de los coeficientes, y otras características

3.3 Supuestos y propiedades estadísticas de los estimadores de *MCO*

3.4 Más sobre formas funcionales

3.5 Más información sobre la bondad del ajuste y la selección de regresores

Ejercicios

Apéndices

3.2 Obtención de estimaciones de mínimos cuadrados, interpretación de los coeficientes, y otras características

EJEMPLO 3.1 Cuantificando la influencia de la edad y del salario sobre el absentismo en la empresa Buenosaires (fichero absent)

$$absent = \beta_1 + \beta_2 age + \beta_3 tenure + \beta_4 wage + u$$

$$\widehat{absent}_i = 14.413 - 0.096 age_i - 0.078 tenure_i - 0.036 wage_i$$

(1.603) (0.048) (0.067) (0.007)

$$R^2 = 0.694 \quad n = 48$$

EJEMPLO 3.2 Demanda de servicios hoteleros (fichero hostel)

$$\ln(hostel) = \beta_1 + \beta_2 \ln(inc) + \beta_3 hhsizel + u$$

$$\widehat{\ln(hostel)}_i = -27.36 + 4.442 \ln(inc)_i - 0.523 hhsizel_i$$

$$R^2 = 0.738 \quad n = 40$$

EJEMPLO 3.3 Una regresión hedónica para coches (fichero hedcarsp)

$$\ln(price) = \beta_1 + \beta_2 volume + \beta_3 fueleff + u$$

$$\widehat{\ln(price)}_i = 14.97 + 0.0956 volume_i - 0.1608 fueleff_i$$

$$R^2 = 0.765 \quad n = 214$$

3.2 Obtención de estimaciones de mínimos cuadrados, interpretación de los coeficientes, y otras características

EJEMPLO 3.4. Ventas y publicidad: el caso de Lydia E. Pinkham
(fichero pinkham)

$$\lambda V_{t-1} = \alpha\lambda + \beta_1\lambda P_{t-1} + \beta_1\lambda^2 P_{t-2} + \beta_1\lambda^3 P_{t-3} + \dots + \lambda u_{t-1}$$

$$\widehat{sales}_t = 138.7 + 0.3288advexp + 0.7593sales_{t-1}$$

$$R^2 = 0.877 \quad n = 53$$

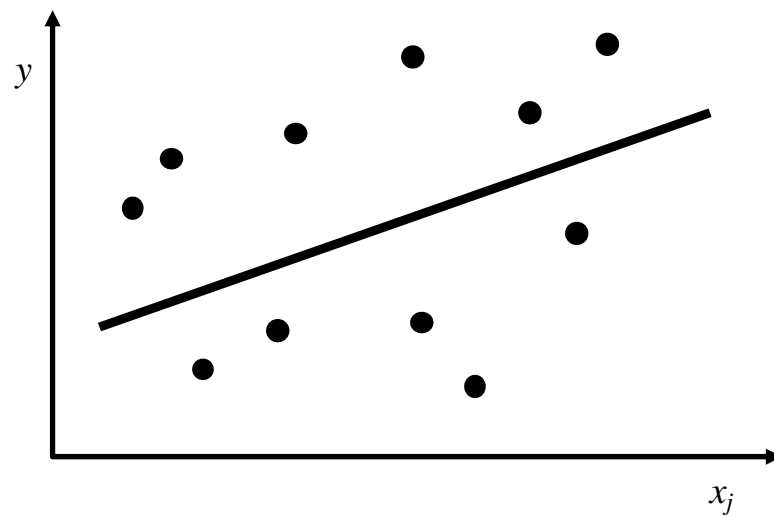
Suma acumulada de los efectos de los gastos de publicidad en *sales*:

$$\frac{\hat{\beta}_1}{1 - \hat{\lambda}} = \frac{0.3288}{1 - 0.7593} = 1.3660$$

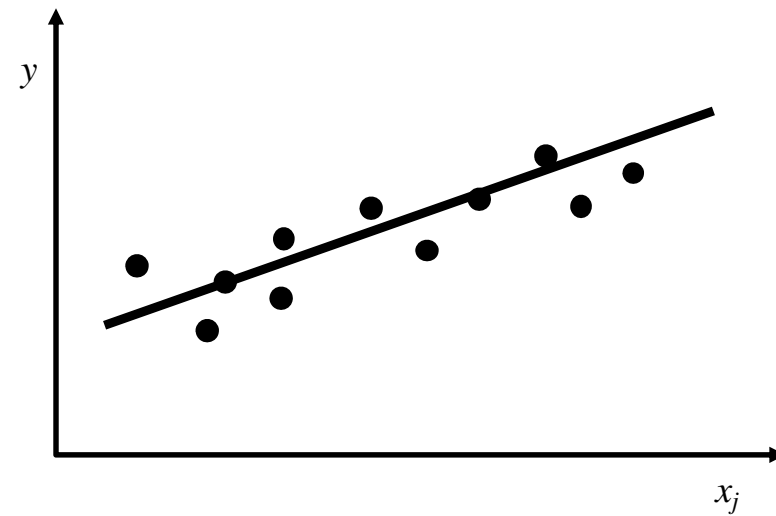
Período de tiempo requerido para alcanzar la mitad de los efectos totales:

$$\hat{h}(0.5) = \frac{\ln(1-0.5)}{\ln(0.7593)} = 2.5172$$

3.3 Supuestos y propiedades estadísticas de los estimadores de *MCO*



a) $\hat{\sigma}^2$ grande



b) $\hat{\sigma}^2$ pequeña

FIGURA 3.1. Influencia de $\hat{\sigma}^2$ sobre el estimador de la varianza.

3.3 Supuestos y propiedades estadísticas de los estimadores de *MCO*

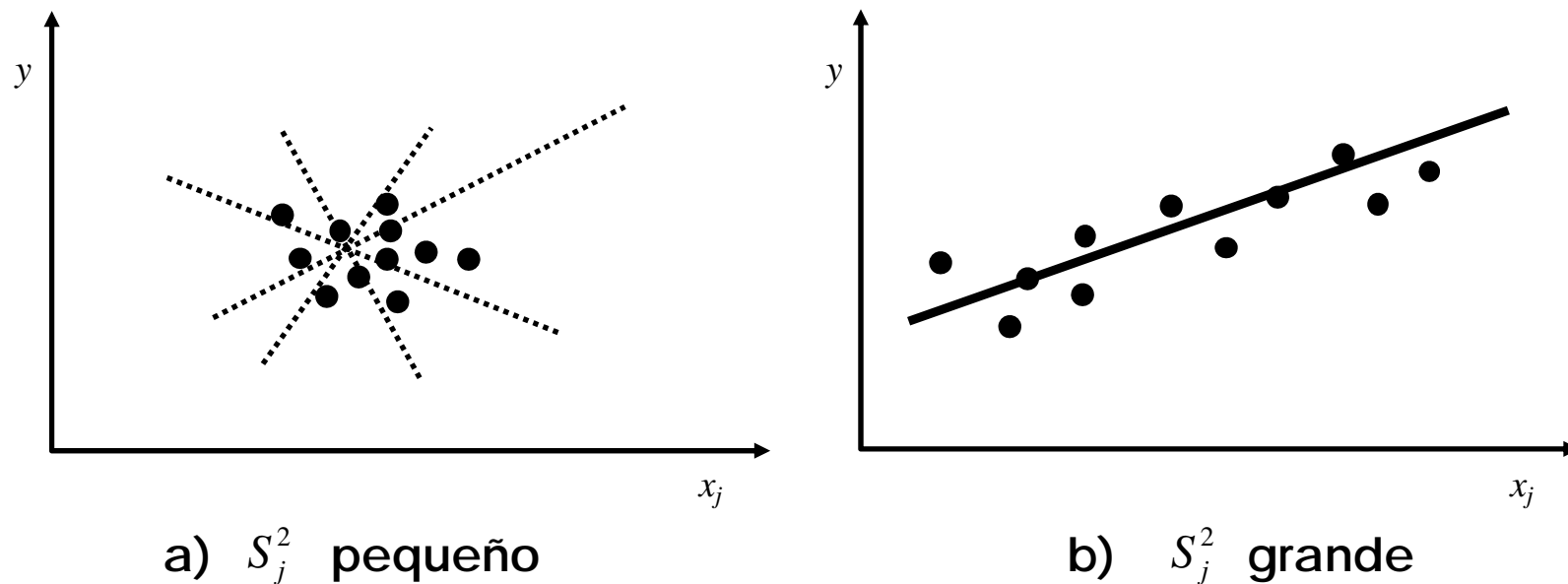


FIGURA 3.2. Influencia de S_j^2 sobre el estimador de la varianza.

3.4 Más sobre formas funcionales

Ejemplo 3.5 Salarios y años de antigüedad en la empresa (fichero ceosal2)

$$\widehat{\ln(\text{salary}_i)} = 6.246 + 0.0006 \text{profits}_i + 0.0440 \text{ceoten}_i - 0.0012 \text{ceoten}_i^2$$

(0.086) (0.0001) (0.0156) (0.00052)

$$R^2 = 0.1976 \quad n = 177$$

Efecto marginal de *ceoten* sobre *salary* expresado en porcentaje:

$$\widehat{me}_{\text{salary/ceoten}} \% = 4.40 - 2 \times 0.12 \text{ceoten}$$

Ejemplo 3.6 Efecto marginal en una función de costes (fichero costfunc)

$$\widehat{\text{cost}_i} = 29.16 + 2.316 \text{output}_i - 0.0914 \text{output}_i^2 + 0.0013 \text{output}_i^3$$

(1.602) (0.2167) (0.0081) (0.000086)

$$R^2 = 0.9984 \quad n = 11$$

Coste marginal:

$$\widehat{\text{marcost}_i} = 2.316 - 2 \times 0.0914 \text{output}_i + 3 \times 0.0013 \text{output}_i^2$$

3.5 Bondad del ajuste y selección de regresores

Ejemplo 3.7 Selección del mejor modelo (fichero demand)

Modelos alternativos:

$$1) \quad \text{dairy} = \beta_1 + \beta_2 \text{inc} + u$$

$$2) \quad \text{dairy} = \beta_1 + \beta_2 \ln(\text{inc}) + u$$

$$3) \quad \text{dairy} = \beta_1 + \beta_2 \text{inc} + \beta_3 \text{punder5} + u$$

$$4) \quad \text{dairy} = \beta_2 \text{inc} + \beta_3 \text{punder5} + u$$

$$5) \quad \text{dairy} = \beta_1 + \beta_2 \text{inc} + \beta_3 \text{hhsz} + u$$

$$6) \quad \ln(\text{dairy}) = \beta_1 + \beta_2 \text{inc} + u$$

$$7) \quad \ln(\text{dairy}) = \beta_1 + \beta_2 \text{inc} + \beta_3 \text{punder5} + u$$

$$8) \quad \ln(\text{dairy}) = \beta_2 \text{inc} + \beta_3 \text{punder5} + u$$

$$n = 40 \quad \overline{\ln(\text{dairy})} = 2.3719$$

AIC corregido del modelo 6)

$$AIC_C = AIC + 2\overline{\ln(Y)} = 0.2794 + 2 \times 2.3719 = 5.0232$$

3.5 Más información sobre la bondad del ajuste y la selección de regresores

CUADRO 3.1. Medidas de bondad de ajuste de ocho modelos.

Número de modelo	1	2	3	4	5	6	7	8
Regresando	<i>dairy</i>	<i>dairy</i>	<i>dairy</i>	<i>dairy</i>	<i>dairy</i>	<i>ln(dairy)</i>	<i>ln(dairy)</i>	<i>ln(dairy)</i>
Regresores	<i>intercept</i> <i>inc</i>	<i>intercept</i> <i>ln(inc)</i>	<i>intercept</i> <i>inc</i> <i>punder5</i>	<i>inc</i> <i>punder5</i>	<i>intercept</i> <i>inc</i> <i>househsize</i>	<i>intercept</i> <i>inc</i>	<i>intercept</i> <i>inc</i> <i>punder5</i>	<i>inc</i> <i>punder5</i>
R-cuadrado	0.4584	0.4567	0.5599	0.5531	0.4598	0.4978	0.5986	-0.6813
R-cuadrado ajustado	0.4441	0.4424	0.5361	0.5413	0.4306	0.4846	0.5769	-0.7255
Criterio de información de Akaike	52.374	52.404	50.798	50.452	52.847	0.2794	0.1052	14.877
Criterio de Schwarz	53.219	53.249	52.065	51.296	54.113	0.3638	0.2319	15.721
Criterio de información de Akaike corregido						50232	48490	62314
Criterio de Schwarz corregido						51076	49756	63159