



ECONOMETRÍA 1: PRÁCTICA DIRIGIDA 5

Curso: Econometría 1
Profesor: Gabriel Rodríguez (gabriel.rodriguez@pucp.edu.pe)
Jefe de práctica: Patricia Lengua Lafosse (patricia.lengua@pucp.pe)

1. Suponga que el verdadero modelo que deseamos estimar es:

$$Y = X_1\beta_1 + \epsilon \quad (\text{Modelo Correcto}) \quad (1)$$

Sin embargo, al hacer la estimación incluimos erróneamente un grupo de variables X_2 que no son relevantes, por tanto estimamos el siguiente modelo incorrecto:

$$Y = X_1\beta_1 + X_2\beta_2 + \epsilon \quad (\text{Modelo Incorrecto}) \quad (2)$$

- (a) Muestre que el estimador MCO de β_1 en el modelo incorrecto es insesgado.
- (b) Muestre que la varianza de $\hat{\beta}_1$ del modelo incorrecto es mayor que la varianza de $\hat{\beta}_1$ del modelo correcto.
- (c) Plantee la hipótesis de relevancia del estimador de la variable X_2 utilizando la prueba F .

2. Suponga que se estima el siguiente modelo por MCO:

$$Y_t = \beta_1 + \beta_2 X_t + \epsilon_t \quad (\text{Modelo Incorrecto}) \quad (3)$$

Sin embargo, el verdadero valor de la constante es cero. Esto es:

$$Y_t = \beta_2 X_t + \epsilon_t \quad (\text{Modelo Correcto}) \quad (4)$$

Compare las varianzas de la pendiente estimada por MCO del modelo sin el término constante con la varianza de la pendiente estimada del modelo que tiene en cuenta una término constante irrelevante.

3. Considere el siguiente modelo:

$$\ln(\text{salario}_i) = \beta_0 + \beta_1 \text{educ}_i + \epsilon_i$$

donde: *salario* es el salario percibido por el individuo i y *educ* es el número de años de educación del individuo i . Se tienen los siguientes datos para una muestra de 5 individuos:

<i>salario</i>	<i>educ</i>
562	6
650	10
769	15
808	18
825	19

ln salario
6,33
6,47
6,64
6,69
6,71

- (a) Encuentre el R^2 y R^2 ajustado.
- (b) Encuentre el criterio de información de Akaike.
- (c) Encuentre el criterio de Schwartz.

Practica Dirigida 5

$$\begin{cases} \text{Modelo Correcto:} & Y = X_1 \beta_1 + e \\ \text{Modelo Incorrecto:} & Y_1 = X_1 \beta_1 + X_2 \beta_2 + e \end{cases}$$

$$X = [X_1 : X_2] \quad \beta = \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \end{bmatrix} \quad Y = X\beta + e$$

Sabemos que: $\hat{\beta}_{MCO} = (X'X)^{-1} X'Y \rightsquigarrow (X'X) \hat{\beta} = X'Y$

$$\Rightarrow X'X = \begin{bmatrix} X_1' \\ X_2' \end{bmatrix} [X_1 : X_2] = \begin{bmatrix} X_1'X_1 & X_1'X_2 \\ X_2'X_1 & X_2'X_2 \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow X_1'X_1 \hat{\beta}_1 + X_1'X_2 \hat{\beta}_2 = X_1'Y \quad \dots (a)$$

$$X_2'X_1 \hat{\beta}_1 + X_2'X_2 \hat{\beta}_2 = X_2'Y \quad \dots (b)$$

De (b): $X_2'X_2 \hat{\beta}_2 = X_2'Y - X_2'X_1 \hat{\beta}_1 \rightsquigarrow \hat{\beta}_2 = (X_2'X_2)^{-1} (X_2'Y - X_2'X_1 \hat{\beta}_1)$

Reemplazo en (a):

$$X_1'X_1 \hat{\beta}_1 + X_1'X_2 [(X_2'X_2)^{-1} (X_2'Y - X_2'X_1 \hat{\beta}_1)] = X_1'Y$$

$$X_1'X_1 \hat{\beta}_1 + X_1'X_2 (X_2'X_2)^{-1} X_2'Y - X_1'X_2 (X_2'X_2)^{-1} X_2'X_1 \hat{\beta}_1 = X_1'Y$$

$$X_1' [I - X_2 (X_2'X_2)^{-1} X_2'] X_1 \hat{\beta}_1 = X_1' [I - X_2 (X_2'X_2)^{-1} X_2'] Y$$

$$X_1' M_2 X_1 \hat{\beta}_1 = X_1' M_2 Y$$

$$\hat{\beta}_1 = (X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 Y)$$

a) Insesgamiento del modelo incorrecto.

$$\hat{\beta}_1 = (X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 (X_1 \beta_1 + e))$$

$$\hat{\beta}_1 = (X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 X_1) \beta_1 + (X_1' M_2 X_1)^{-1} X_1' M_2 e$$

$$\hat{\beta}_1 = \beta_1 + (X_1' M_2 X_1)^{-1} X_1' M_2 e$$

$$E(\hat{\beta}_1) = E[\beta_1 + (X_1' M_2 X_1)^{-1} X_1' M_2 e]$$

$$E(\hat{\beta}_1) = \beta_1 \rightsquigarrow \text{insesgado}$$

b) Eficiencia en el modelo correcto:

$$\Rightarrow \hat{\beta}_{\text{correcto}} = (X'X)^{-1} (X'Y) \quad \text{var}(\hat{\beta}_{\text{correcto}}) = \sigma^2 (X'X)^{-1} \quad (i)$$

$$o) \hat{\beta}_1 = (X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 Y)$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = E[(\underbrace{\hat{\beta}_1}_{\beta_1} - E(\hat{\beta}_1))(\hat{\beta}_1 - E(\hat{\beta}_1))']$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = E\left[\left\{(X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 \epsilon)\right\} \left\{(X_1' M_2 X_1)^{-1} (X_1' M_2 \epsilon)\right\}'\right]$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = E\left[(X_1' M_2 X_1)^{-1} X_1' M_2 \epsilon \cdot \epsilon' M_2' X_1 (X_1' M_2' X_1)^{-1}\right]$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = (X_1' M_2 X_1)^{-1} X_1' M_2 \cdot E(\epsilon \epsilon') M_2' X_1 (X_1' M_2 X_1)^{-1}$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = \sigma^2 I (X_1' M_2 X_1)^{-1} \cdot X_1' M_2 M_2' X_1 \cdot (X_1' M_2 X_1)^{-1}$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_1) = \sigma^2 (X_1' M_2 X_1)^{-1} \quad (u)$$

$$(A^{-1})' = (A')^{-1}$$

Comparando varianzas: (mismas dimensiones en matrices)

* Nota: fc cuadrática $X'AX$

→ Si A es definida positiva $X'AX > 0 \quad \forall X \neq 0$

→ Si A es d negativa $X'AX < 0 \quad \forall X \neq 0$

$$\Rightarrow X_1' X_1 - X_1' M_2 X_1 = X_1' [I - M_2] X_1 = X_1' [I - (I - X_2 (X_2' X_2)^{-1} X_2')] X_1$$

$$= X_1' [X_2 (X_2' X_2)^{-1} X_2'] X_1 > 0$$

forma cuadrática definida positiva. ✓

$$\theta^2 A^{-1} < \theta^2 B^{-1}$$

$$\theta^2 / A < \theta^2 / B$$

$$A > B$$

c) Plantear hipótesis de relevancia de X_2

$H_0: \beta_2 = 0$ } k_2 restricciones.

$H_1: \beta_2 \neq 0$

Modelo irrestricto (incorrecto)

$$Y = \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \epsilon$$

Modelo restringido (correcto)

$$Y = \beta_1 X_1 + \epsilon$$

$$F = \frac{(SCR_R - SCR_I) / k_2}{SCR_I / (T - k)}$$

ó

$$F = \frac{(R_R^2 - R_I^2) / k_2}{(1 - R_I^2) (T - k)}$$

Modelo correcto

$$\theta^2 (X_1' X_1)^{-1}$$

Modelo incorrecto

$$\theta^2 (X_1' M_2 X_1)^{-1}$$

2. Caso particular de pregunta 1.

Modelo correcto: $Y_t = \beta_2 X_t + E_t$

Modelo incorrecto: $Y_t = \beta_1 + \beta_2 X_t + E_t$

o) Modelo con intercepto:

$$\hat{\beta} = (X'X)^{-1} X'Y \quad \leadsto \quad \begin{bmatrix} \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X} \\ \frac{\sum (x_t - \bar{x})(y_t - \bar{y})}{\sum (x_t - \bar{x})^2} \end{bmatrix}$$

$$\text{var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 (X'X)^{-1}$$

$$\text{var}(\hat{\beta}_2) = \frac{\sigma^2}{\sum (x_t - \bar{x})^2}$$

o) Modelo sin intercepto:

$$\hat{\beta} = (x'x)^{-1} (x'y)$$

$$* \hat{\beta}_2 = \frac{\sum x_t y_t}{\sum x_t^2}$$

$$\text{con } x = M^0 X \quad \wedge \quad y = M^0 Y$$

$$M^0 = I - (i'i)^{-1} i'$$

$$\text{var}(\hat{\beta}) = \sigma^2 (x'x)^{-1}$$

$$* \text{var}(\hat{\beta}_2) = \frac{\sigma^2}{\sum x_t^2}$$

o) Comparando varianzas

$$\left. \begin{array}{l} \text{Intercepto} \end{array} \right\} \frac{\sigma^2}{\sum (x_t - \bar{x})^2} > \frac{\sigma^2}{\sum x_t^2} \left\{ \begin{array}{l} \text{sin Intercepto} \end{array} \right. \quad \text{con: } \bar{x} \text{ es distinto de cero.}$$

3. Comparando Modelos:

$$R^2 = \frac{SCE}{SCT} = 1 - \frac{SCR}{SCT}$$

$$AIC = \ln \left(\frac{SCE}{T} \right) - \frac{2k}{T}$$

$$R^2_{\text{ajustado}} = 1 - \frac{(T-1) \cdot (1-R^2)}{(T-k)}$$

$$BIC = \ln \left(\frac{SCE}{T} \right) - \frac{k \ln(T)}{T}$$

$$\begin{aligned} o) SCR &= \sum (y_t - \bar{y})^2 - \hat{\beta}_1^2 \cdot \sum (x_t - \bar{x})^2 \\ SCR &= 0,1077 - (0,0295)^2 (121,2) \end{aligned}$$

$$SCR = 0,0017$$

$$o) \hat{\beta}_1 = \frac{\sum (x_t - \bar{x})(y_t - \bar{y})}{\sum (x_t - \bar{x})^2} = \frac{3,5857}{121,2} = 0,0295$$

$$\hat{\beta}_0 = \bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x} \quad \left\{ \begin{array}{l} \bar{x} = 13,6 \\ \bar{y} = 2,95 \end{array} \right. \quad \hat{\beta}_0 =$$

$$R^2 = 1 - \frac{SCL}{SCT} = 1 - \frac{0,0017}{0,1077} = 0,9841 \quad \checkmark$$

$$R^2_{ajustado} = 1 - \frac{(5-1)}{(5-2)} \cdot (1 - 0,9841) = 0,9788 \quad \checkmark$$

$$AIC = \ln \left(\frac{0,0017}{5} \right) - \frac{2(2)}{5} = -7,1865 \quad \checkmark$$

$$BIC = \ln \left(\frac{0,0017}{5} \right) - \frac{2 \ln(5)}{5} = -7,3427 \quad \checkmark$$