

Supongamos que cierta variable respuesta  $Y$  depende linealmente de dos variables regresoras  $x_1$  y  $x_2$ , de manera que se satisface el modelo:

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2} + \epsilon_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

donde los errores  $\epsilon_i$  cumplen las hipótesis habituales. Se ajusta por mínimos cuadrados el modelo  $\hat{y}_i = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_{i1}$ , sin tener en cuenta la segunda variable regresora. Demuestra que el estimador  $\hat{\beta}_1$  es, en general, sesgado y determina bajo qué condiciones se anula el sesgo.

**Solución:**

$$\hat{\beta}_1 = \frac{S_{x_1 y}}{S_{x_1 x_1}} = \frac{1}{S_{x_1 x_1}} (x_{11} - \bar{x}_1, \dots, x_{n1} - \bar{x}_1) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \mathbf{B}\mathbf{y},$$

donde  $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)'$ ,

$$\mathbf{B} = \frac{1}{S_{x_1 x_1}} (\mathbf{x}_1 - \bar{x}_1 \mathbf{1}_n)' \quad \text{y} \quad \mathbf{x}_1 = \begin{pmatrix} x_{11} \\ \vdots \\ x_{n1} \end{pmatrix}.$$

Por tanto, si denotamos

$$\mathbb{X} = \begin{pmatrix} 1 & x_{11} & x_{12} \\ 1 & x_{21} & x_{22} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & x_{n1} & x_{n2} \end{pmatrix} \quad \text{y} \quad \boldsymbol{\beta} = \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix}$$

tenemos que

$$\mathbb{E}(\hat{\beta}_1) = \mathbf{B}\mathbb{E}(\mathbf{y}) = \mathbf{B}\mathbb{X}\boldsymbol{\beta} = \left(0, 1, \frac{S_{x_1 x_2}}{S_{x_1 x_1}}\right) \boldsymbol{\beta} = \beta_1 + \beta_2 \frac{S_{x_1 x_2}}{S_{x_1 x_1}}. \quad (1)$$

Observemos que  $S_{x_1 x_2}/S_{x_1 x_1}$  es el coeficiente de regresión lineal de  $x_2$  sobre  $x_1$ . Por (1),  $\hat{\beta}_1$  es insesgado si y sólo si  $\beta_2 = 0$  o si  $S_{x_1 x_2} = 0$  (es decir,  $x_1$  y  $x_2$  son incorreladas).