

1. Considere el modelo de regresión

$$y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \dots + \beta_p x_p + \varepsilon,$$

y los estimadores obtenidos por mínimos cuadrados escritos en forma matricial

$$\hat{\beta} = (X^t X)^{-1} X^t y$$

- Usando la matriz proyección  $H$  y sus propiedades, encuentre  $V(\hat{y})$ , donde  $\hat{y} = X \hat{\beta}$

$$V(\hat{y}) = (V X \hat{\beta}) = V(Hy)$$

$$= H V(y) H^t = H \sigma^2 I H^t = H \sigma^2 I H$$

← propiedades de  $H$

propiedades de la varianza

$$= \sigma^2 H H = \sigma^2 H \leftarrow \text{pues } H \text{ es idempotente}$$

propiedades del escalar por la identidad

• Encuentre  $\sum_{i=1}^n V(\hat{y}_i)$

Notemos que

por lo de arriba

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n V(\hat{y}_i) &= \text{tr}(V(\hat{y})) \stackrel{\text{por lo de arriba}}{=} \text{tr}(\sigma^2 H) = \sigma^2 \text{tr}(H) \\ &= \sigma^2 (p+1) = \sigma^2 p + \sigma^2 \end{aligned}$$



2. Considere el modelo de regresión siguiente

$$y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \beta_2 \left( \frac{3}{9} x_i^2 - 2 \right) + \varepsilon_i, \quad i=1,2,3.$$

donde  $x_1=0$ ,  $x_2=3$ ,  $x_3=-3$

I Defina la matriz diseño  $X$  asociada a este modelo.  
Calcule  $X^t X$  y su inversa.

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \left(\frac{3}{9}\right)0^2 - 2 \\ 1 & 3 & \left(\frac{3}{9}\right)3^2 - 2 \\ 1 & -3 & \left(\frac{3}{9}\right)(-3)^2 - 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 1 & 3 & 1 \\ 1 & -3 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow X^t = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -0 & 3 & -3 \\ -2 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$X^t X = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 \\ 0 & 18 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix} \Rightarrow (X^t X)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{18} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{6} \end{pmatrix}$$



II Dé las expresiones de los estimadores por mínimos cuadrados ordinarios de  $\beta_0$ ,  $\beta_1$  y  $\beta_2$ :  $\hat{\beta}_0$ ,  $\hat{\beta}_1$  y  $\hat{\beta}_2$ .

$$\hat{\beta} = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_0 \\ \hat{\beta}_1 \\ \hat{\beta}_2 \end{pmatrix} = (X^t X)^{-1} X^t y = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 & 0 \\ 0 & \frac{1}{18} & 0 \\ 0 & 0 & \frac{1}{6} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & -3 \\ -2 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{6} & -\frac{1}{6} \\ -\frac{1}{3} & \frac{1}{6} & \frac{1}{6} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{y_1 + y_2 + y_3}{3} \\ \frac{y_2 - y_3}{6} \\ \frac{-2y_1 + y_2 + y_3}{6} \end{pmatrix}$$

$$\hat{\beta}_0 = \frac{y_1 + y_2 + y_3}{3}$$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{y_2 - y_3}{6}$$

$$\hat{\beta}_2 = \frac{-2y_1 + y_2 + y_3}{6}$$

III Muestre que los estimadores por mínimos cuadrados ordinarios del modelo cuando se supone  $\beta_2 = 0$  no se alteran, es decir, que  $\hat{\beta}_0^* = \hat{\beta}_0$  y  $\hat{\beta}_1^* = \hat{\beta}_1$ .

$$y_i = \beta_0^* + \beta_1^* x_i + \varepsilon_i \quad i=1, 2, 3.$$

$$X = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 3 \\ 1 & -3 \end{pmatrix} \Rightarrow X^t = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & -3 \end{pmatrix}$$

$$X^t X = \begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 18 \end{pmatrix} \quad (X^t X)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & \frac{1}{18} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}^* = \begin{pmatrix} \hat{\beta}_0^* \\ \hat{\beta}_1^* \end{pmatrix} = (X^t X)^{-1} X^t y = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 \\ 0 & \frac{1}{18} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 3 & -3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$



$$= \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{6} & -\frac{1}{6} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{y_1 + y_2 + y_3}{3} \\ \frac{y_2 - y_3}{6} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \hat{\beta}_0^* = \frac{y_1 + y_2 + y_3}{3} = \hat{\beta}_0$$

$$y \quad \hat{\beta}_1^* = \frac{y_2 - y_3}{6} = \hat{\beta}_1$$