

1. Sean  $\mathbf{H} = \mathbf{X}(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top$  y  $\mathbf{H}_1 = \mathbf{X}_1(\mathbf{X}_1^\top \mathbf{X}_1)^{-1} \mathbf{X}_1^\top$ . Así,

$$Q = \frac{1}{\sigma^2} \{ \mathbf{Y}^\top (\mathbf{I} - \mathbf{H}_1) \mathbf{Y} - \mathbf{Y}^\top (\mathbf{I} - \mathbf{H}) \mathbf{Y} \} = \frac{1}{\sigma^2} \mathbf{Y}^\top (\mathbf{H} - \mathbf{H}_1) \mathbf{Y}.$$

Para mostrar que  $Q$  sigue una distribución chi-cuadrado basta notar que  $\mathbf{H} - \mathbf{H}_1$  es idempotente. En efecto,

$$(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1)(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1) = \mathbf{H}^2 - \mathbf{H}\mathbf{H}_1 - \mathbf{H}_1\mathbf{H} + \mathbf{H}_1^2.$$

Ahora

$$\mathbf{H}\mathbf{H}_1 = \mathbf{X}(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \mathbf{X}_1(\mathbf{X}_1^\top \mathbf{X}_1)^{-1} \mathbf{X}_1^\top = \mathbf{X}_1(\mathbf{X}_1^\top \mathbf{X}_1)^{-1} \mathbf{X}_1^\top = \mathbf{H}_1,$$

y análogamente  $\mathbf{H}_1\mathbf{H} = \mathbf{H}_1$ . Además,  $\mathbf{H}^2 = \mathbf{H}$  y  $\mathbf{H}_1^2 = \mathbf{H}_1$ . De este modo,

$$(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1)^2 = \mathbf{H} - \mathbf{H}_1 - \mathbf{H}_1 + \mathbf{H}_1 = \mathbf{H} - \mathbf{H}_1.$$

Es decir,  $Q \sim \chi^2(r, \lambda)$  con

$$r = \text{rg}(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1) = \text{tr}(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1) = \text{tr} \mathbf{H} - \text{tr} \mathbf{H}_1 = p - p_1 = p_2,$$

y

$$\lambda = \frac{1}{2} \beta_1^\top \mathbf{X}_1^\top (\mathbf{H} - \mathbf{H}_1) \mathbf{X}_1 \beta_1 = \frac{1}{2} \beta_1^\top \mathbf{X}_1^\top (\mathbf{H} \mathbf{X}_1 - \mathbf{H}_1 \mathbf{X}_1) \beta_1 = 0,$$

pues  $\mathbf{H} \mathbf{X}_1 = \mathbf{X}_1$  y  $\mathbf{H}_1 \mathbf{X}_1 = \mathbf{X}_1$ .

Además,  $Q$  y  $Q_2/\sigma^2$  son independientes, pues

$$(\mathbf{H} - \mathbf{H}_1)(\mathbf{I} - \mathbf{H}) = \mathbf{H} - \mathbf{H}_1 - \mathbf{H}^2 + \mathbf{H}_1\mathbf{H} = \mathbf{H} - \mathbf{H} - \mathbf{H}_1 + \mathbf{H}_1 = \mathbf{0}.$$

**2.a.** En nuestro caso,

$$\mathbf{X} = \begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 & 1 & \dots & 1 & 1 \\ -1 & \dots & -1 & 0 & \dots & 0 & k \end{pmatrix}^\top = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_k^\top & \mathbf{1}_l^\top & 1 \\ -\mathbf{1}_k^\top & \mathbf{0} & k \end{pmatrix}^\top.$$

**2.b.** Tenemos,

$$\mathbf{X}^\top \mathbf{X} = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_k^\top & \mathbf{1}_l^\top & 1 \\ -\mathbf{1}_k^\top & \mathbf{0} & k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{1}_k & -\mathbf{1}_k \\ \mathbf{1}_l & \mathbf{0} \\ 1 & k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n & -k + k \\ -k + k & k + k^2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n & 0 \\ 0 & k(k + 1) \end{pmatrix},$$

mientras que

$$\mathbf{X}^\top \mathbf{Y} = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_k^\top & \mathbf{1}_l^\top & 1 \\ -\mathbf{1}_k^\top & \mathbf{0} & k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \mathbf{Y}_1 \\ \mathbf{Y}_2 \\ Y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mathbf{1}_k^\top \mathbf{Y}_1 + \mathbf{1}_l^\top \mathbf{Y}_2 + Y_n \\ kY_n - \mathbf{1}_k^\top \mathbf{Y}_1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} n\bar{Y} \\ kY_n - \sum_{i=1}^k Y_i \end{pmatrix},$$

donde  $\mathbf{Y}_1 = (Y_1, \dots, Y_k)^\top$  y  $\mathbf{Y}_2 = (Y_{k+1}, \dots, Y_{k+l})^\top$ . Además,

$$\bar{Y} = \frac{1}{n}(\mathbf{1}_k^\top \mathbf{Y}_1 + \mathbf{1}_l^\top \mathbf{Y}_2 + Y_n), \quad \bar{Y}_1 = \frac{1}{k} \mathbf{1}_k^\top \mathbf{Y}_1 = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k Y_i.$$

Por otro lado,

$$(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} & 0 \\ 0 & \frac{1}{k(k+1)} \end{pmatrix}.$$

De este modo,

$$\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \mathbf{Y} = \begin{pmatrix} \bar{Y} \\ (Y_n - \bar{Y}_1)/(k+1) \end{pmatrix}.$$

Es decir,  $\hat{\beta}_1 = \bar{Y}$  y  $\hat{\beta}_2 = (Y_n - \bar{Y}_1)/(k+1)$ .

**2.c.** Sabemos que

$$\hat{\boldsymbol{\beta}} \sim \mathcal{N}_2(\boldsymbol{\beta}, \sigma^2(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1}),$$

como  $\text{Cov}(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2) = 0$ , sigue la independencia entre  $\hat{\beta}_1$  y  $\hat{\beta}_2$ .