

1. a. Considere la transformación  $\mathbf{Z} = \mathbf{H}_n \mathbf{Y}$ , con  $\mathbf{Y} \sim \mathcal{N}_n(\theta \mathbf{1}, \sigma^2 \mathbf{I})$ . De este modo,

$$\mathbf{Z} \sim \mathcal{N}_n(\theta \mathbf{H}_n \mathbf{1}, \sigma^2 \mathbf{H}_n \mathbf{H}_n^\top).$$

Como  $\mathbf{H}_n$  es matriz ortogonal tenemos que  $\mathbf{Z} \sim \mathcal{N}_n(\theta \mathbf{H}_n \mathbf{1}, \sigma^2 \mathbf{H}_n \mathbf{H}_n^\top)$ . Además

$$\mathbb{E}(\mathbf{Z}) = \theta \mathbf{H}_n \mathbf{1} = \theta \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1}^\top \\ \mathbf{A}^\top \end{pmatrix} \mathbf{1} = \theta \begin{pmatrix} \sqrt{n} \\ \mathbf{A}^\top \mathbf{1} \end{pmatrix}. \quad (1)$$

1. b. Considere la partición  $\mathbf{Z} = (Z_1, \mathbf{Z}_2^\top)^\top$ , donde

$$Z_1 = \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1}^\top \mathbf{Y} = \sqrt{n} \bar{Y}, \quad \mathbf{Z}_2 = \mathbf{A}^\top \mathbf{Y}.$$

Sabemos que  $\text{Cov}(\mathbf{Z}) = \sigma^2 \mathbf{H}_n \mathbf{H}_n^\top$ , con

$$\mathbf{H}_n \mathbf{H}_n^\top = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1}^\top \\ \mathbf{A}^\top \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1} & \mathbf{A} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} \mathbf{1}^\top \mathbf{1} & \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1}^\top \mathbf{A} \\ \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{A}^\top \mathbf{1} & \mathbf{A}^\top \mathbf{A} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_{n-1} \end{pmatrix}. \quad (2)$$

En nuestro caso podemos escribir  $\mathbf{Z} \sim \mathcal{N}_n(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  donde  $\boldsymbol{\mu}$  y  $\boldsymbol{\Sigma}$  son particionadas como en (1) y (2), respectivamente. Se desea calcular la distribución condicional de  $\mathbf{Z}_2 | Z_1$ , la cual sigue una distribución normal  $(n-1)$ -dimensional con media y covarianza condicionales dadas por

$$\boldsymbol{\mu}_{2 \cdot 1} = \boldsymbol{\mu}_2 + \boldsymbol{\Sigma}_{21} \boldsymbol{\Sigma}_{11}^{-1} (z_1 - \mu_1), \quad \boldsymbol{\Sigma}_{22 \cdot 1} = \boldsymbol{\Sigma}_{22} - \boldsymbol{\Sigma}_{21} \boldsymbol{\Sigma}_{11}^{-1} \boldsymbol{\Sigma}_{12}.$$

Desde la Ecuación (2) sigue que  $\boldsymbol{\Sigma}_{21} = \mathbf{0}$  y por tanto  $\mathbf{Z}_2 | Z_1 \stackrel{d}{=} \mathbf{Z}_2 \sim \mathcal{N}_{n-1}(\boldsymbol{\mu}_2, \boldsymbol{\Sigma}_{22})$ . Es decir,  $\sqrt{n} \bar{Y}$  y  $\mathbf{Z}_2 = \mathbf{A}^\top \mathbf{Y}$  son independientes.

*Observación:* Por la ortogonalidad de  $\mathbf{H}_n$  tenemos también que

$$\mathbf{H}_n^\top \mathbf{H}_n = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1} & \mathbf{A} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbf{1}^\top \\ \mathbf{A}^\top \end{pmatrix} = \frac{1}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^\top + \mathbf{A} \mathbf{A}^\top = \mathbf{I}_n,$$

es decir  $\mathbf{A} \mathbf{A}^\top = \mathbf{I}_n - \frac{1}{n} \mathbf{1} \mathbf{1}^\top$  que corresponde a la matriz de centrado de orden  $n$  y el resultado anterior es una forma alternativa para mostrar que  $\bar{Y}$  y  $S^2$  son independientes.

2. Primeramente, note que

$$\begin{pmatrix} \mathbf{Y} \\ \mathbf{g} \end{pmatrix} \sim \mathcal{N}_{n+q} \left( \begin{pmatrix} \mathbf{X} \\ \mathbf{G} \end{pmatrix} \boldsymbol{\beta}, \sigma^2 \begin{pmatrix} \mathbf{I} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \boldsymbol{\Omega} \end{pmatrix} \right).$$

es decir  $\mathbf{Y}$  y  $\mathbf{g}$  son independientes. Ahora,

$$\mathbb{E}(\hat{\boldsymbol{\beta}}) = \mathbb{E}(\mathbf{b}) + (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{G}^\top (\boldsymbol{\Omega} + \mathbf{G} (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{G}^\top)^{-1} \mathbb{E}(\mathbf{g} - \mathbf{G} \mathbf{b}).$$

Sabemos que

$$\begin{aligned} E(\mathbf{b}) &= (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top E(\mathbf{Y}) = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \mathbf{X} \boldsymbol{\beta} = \boldsymbol{\beta} \\ E(\mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}) &= E(\mathbf{g}) - \mathbf{G} E(\mathbf{b}) = \mathbf{G}\boldsymbol{\beta} - \mathbf{G}\boldsymbol{\beta} = \mathbf{0}. \end{aligned}$$

De este modo,  $E(\hat{\boldsymbol{\beta}}) = \boldsymbol{\beta}$  y  $\hat{\boldsymbol{\beta}}$  es un estimador insesgado. Por otro lado, note que

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\mathbf{b}, \mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}) &= \text{Cov}(\mathbf{b}, \mathbf{g}) - \text{Cov}(\mathbf{b}, \mathbf{G}\mathbf{b}) = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \text{Cov}(\mathbf{Y}, \mathbf{g}) - \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top \\ &= -\text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top, \end{aligned}$$

mientras que

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}) &= \text{Cov}(\mathbf{g}) + \text{Cov}(\mathbf{G}\mathbf{b}) - 2 \text{Cov}(\mathbf{g}, \mathbf{G}\mathbf{b}) \\ &= \text{Cov}(\mathbf{g}) + \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top - 2 \text{Cov}(\mathbf{g}, \mathbf{G}\mathbf{b}) \\ &= \text{Cov}(\mathbf{g}) + \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top. \end{aligned}$$

Considere  $\mathbf{M} = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{G}^\top (\boldsymbol{\Omega} + \mathbf{G}(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{G}^\top)^{-1}$ , de este modo

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\mathbf{b} + \mathbf{M}(\mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b})) &= \text{Cov}(\mathbf{b}) + \text{Cov}(\mathbf{b}, \mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}) \mathbf{M}^\top + \mathbf{M} \text{Cov}(\mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}, \mathbf{b}) \\ &\quad + \mathbf{M} \text{Cov}(\mathbf{g} - \mathbf{G}\mathbf{b}) \mathbf{M}^\top \\ &= \text{Cov}(\mathbf{b}) - \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top - \mathbf{M} \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) + \mathbf{M} \text{Cov}(\mathbf{g}) \mathbf{M}^\top \\ &\quad + \mathbf{M} \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top. \end{aligned}$$

Además,

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\mathbf{b}) - \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top - \mathbf{M} \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) + \mathbf{M} \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top \\ &= \text{Cov}(\mathbf{b}) (\mathbf{I} - \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top) - \mathbf{M} \mathbf{G} \text{Cov}(\mathbf{b}) (\mathbf{I} - \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top) \\ &= (\mathbf{I} - \mathbf{M} \mathbf{G}) \text{Cov}(\mathbf{b}) (\mathbf{I} - \mathbf{G}^\top \mathbf{M}^\top). \end{aligned}$$

Finalmente,

$$\begin{aligned} \text{Cov}(\hat{\boldsymbol{\beta}}) &= (\mathbf{I} - \mathbf{M} \mathbf{G}) \text{Cov}(\mathbf{b}) (\mathbf{I} - \mathbf{M} \mathbf{G})^\top + \mathbf{M} \text{Cov}(\mathbf{g}) \mathbf{M}^\top \\ &= \sigma^2 \{ (\mathbf{I} - \mathbf{M} \mathbf{G}) (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} (\mathbf{I} - \mathbf{M} \mathbf{G})^\top + \mathbf{M} \boldsymbol{\Omega} \mathbf{M}^\top \}. \end{aligned}$$

3. Sea  $Q_1 = \mathbf{X}^\top \mathbf{A} \mathbf{X}$  y  $Q_2 = \mathbf{X}^\top \mathbf{B} \mathbf{X}$ . Se desea calcular:

$$\text{Cov}(Q_1, Q_2) = E(Q_1 Q_2) - E(Q_1) E(Q_2).$$

Es bien sabido que la esperanza de las formas cuadráticas  $Q_1$  y  $Q_2$  están dadas por

$$E(Q_1) = \text{tr}(\mathbf{A} \boldsymbol{\Sigma}) + \boldsymbol{\mu}^\top \mathbf{A} \boldsymbol{\mu}, \quad E(Q_2) = \text{tr}(\mathbf{B} \boldsymbol{\Sigma}) + \boldsymbol{\mu}^\top \mathbf{B} \boldsymbol{\mu},$$

respectivamente. Además

$$\begin{aligned} E(Q_1 Q_2) &= E(\mathbf{X}^\top \mathbf{A} \mathbf{X} \mathbf{X}^\top \mathbf{B} \mathbf{X}) = E\{\text{tr}(\mathbf{X}^\top \mathbf{A} \mathbf{X} \mathbf{X}^\top \mathbf{B} \mathbf{X})\} \\ &= E[\text{tr}\{(\mathbf{X}^\top \otimes \mathbf{X}^\top)(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B})(\mathbf{X} \otimes \mathbf{X})\}] \\ &= E[\text{tr}\{(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B})(\mathbf{X} \otimes \mathbf{X})(\mathbf{X}^\top \otimes \mathbf{X}^\top)\}] \\ &= \text{tr}[(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B}) E\{(\mathbf{X} \otimes \mathbf{X})(\mathbf{X}^\top \otimes \mathbf{X}^\top)\}] \\ &= \text{tr}\{(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B}) E(\mathbf{X} \mathbf{X}^\top \otimes \mathbf{X} \mathbf{X}^\top)\}, \end{aligned}$$

desde donde sigue el resultado.

4. Para mostrar la independencia conjunta, considere

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} + (\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B}) = \mathbf{I}_n,$$

que es matriz idempotente de rango  $n$ . Ahora, como  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$  son idempotentes y  $\mathbf{AB} = \mathbf{BA} = \mathbf{0}$ , sigue que

$$(\mathbf{A} + \mathbf{B})^2 = \mathbf{A}^2 + \mathbf{B}^2 + \mathbf{AB} + \mathbf{BA} = \mathbf{A} + \mathbf{B},$$

y

$$\begin{aligned} (\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B})^2 &= (\mathbf{I}_n - (\mathbf{A} + \mathbf{B}))^2 = \mathbf{I}_n + (\mathbf{A} + \mathbf{B})^2 - (\mathbf{A} + \mathbf{B}) - (\mathbf{A} + \mathbf{B}) \\ &= \mathbf{I}_n - (\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B}, \end{aligned}$$

es decir  $(\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B})$  es matriz idempotente, y de este modo  $\text{rg}(\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{A})$ ,  $\text{rg}(\mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{B})$  y

$$\text{rg}(\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B}) = \text{tr}(\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B}) = n - \text{tr}(\mathbf{A}) - \text{tr}(\mathbf{B}),$$

que evidentemente satisface

$$n = \text{rg}(\mathbf{A}) + \text{rg}(\mathbf{B}) + \text{rg}(\mathbf{I}_n - \mathbf{A} - \mathbf{B}).$$

Así, usando el Teorema de Cochran sigue el resultado deseado.