

Certamen N° 1 MAT-266 Análisis de Regresión

Profesor: Felipe Osorio.

20 de diciembre de 2011

Ayudante: Claudio Henríquez.

1. (25 puntos) Considere el estadístico chi-cuadrado de Pearson, definido por

$$T = \sum_{i=1}^m \frac{(nX_i - n\mu_i)^2}{n\mu_i},$$

donde n es un entero positivo, X_1, \dots, X_m son variables aleatorias, mientras que las constantes no negativas μ_i satisfacen $\mu_1 + \dots + \mu_m = 1$. Sea $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_m)^T$, $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \dots, \mu_m)^T$ y $\boldsymbol{\Omega} = \mathbf{D} - \boldsymbol{\mu}\boldsymbol{\mu}^T$, donde $\mathbf{D} = \text{diag}(\mu_1, \dots, \mu_m)$.

- (a) ¿ $\boldsymbol{\Omega}$ es una matriz singular?
 (b) Muestre que si $\sqrt{n}(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu}) \sim \mathcal{N}_m(\mathbf{0}, \boldsymbol{\Omega})$, entonces $T \sim \chi_{m-1}^2$.
2. (25 puntos) Considere la transformación $\mathbf{Y} = \mathbf{W}\boldsymbol{\mu} + \boldsymbol{\epsilon}$ donde $\mathbf{W} = \mathbf{I}_a \otimes \mathbf{1}_n$ y $\boldsymbol{\epsilon} \sim \mathcal{N}(\mathbf{0}, \sigma^2 \mathbf{I})$. Defina las formas cuadráticas, $q_1 = \mathbf{Y}^T \mathbf{A}_1 \mathbf{Y}$ y $q_2 = \mathbf{Y}^T \mathbf{A}_2 \mathbf{Y}$, con

$$\mathbf{A}_1 = \mathbf{I}_a \otimes \mathbf{C}_n \quad \text{y} \quad \mathbf{A}_2 = \mathbf{C}_a \otimes \frac{1}{n} \mathbf{J}_n,$$

respectivamente. Aquí $\mathbf{J}_k = \mathbf{1}_k \mathbf{1}_k^T$ denota una matriz de unos de orden $k \times k$ y $\mathbf{C}_k = \mathbf{I}_k - \frac{1}{k} \mathbf{J}_k$ es la matriz de centrado de orden k .

- (a) Determine la distribución de q_1 y q_2 .
 (b) Muestre que q_1 y q_2 son mutuamente independientes.
- Sugerencia:* Recuerde que $(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B})(\mathbf{C} \otimes \mathbf{D}) = (\mathbf{AC} \otimes \mathbf{BD})$ y $\text{rg}(\mathbf{A} \otimes \mathbf{B}) = \text{rg}(\mathbf{A}) \text{rg}(\mathbf{B})$.
3. (25 puntos) Sea $\bar{x}_j = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_{ij}$ y $z_{ij} = x_{ij} - \bar{x}_j$, para todo $i = 1, \dots, n$; $j = 1, \dots, k$ y considere $\mathbf{Z} = (z_{ij})$, $\boldsymbol{\beta}_{(0)} = (\beta_1, \dots, \beta_k)^T$. De este modo, tenemos el *modelo centrado* dado por:

$$\mathbf{Y} = \gamma_0 \mathbf{1} + \mathbf{Z} \boldsymbol{\beta}_{(0)} + \boldsymbol{\epsilon} = (\mathbf{1}, \mathbf{Z}) \begin{pmatrix} \gamma_0 \\ \boldsymbol{\beta}_{(0)} \end{pmatrix} + \boldsymbol{\epsilon}.$$

Para $E(\boldsymbol{\epsilon}) = \mathbf{0}$ y $\text{Cov}(\boldsymbol{\epsilon}) = \sigma^2 \mathbf{I}$, obtenga el estimador mínimos cuadrados de γ_0 y $\boldsymbol{\beta}_{(0)}$. Calcule también la matriz de covarianza de $\hat{\boldsymbol{\theta}} = (\hat{\gamma}_0, \hat{\boldsymbol{\beta}}_{(0)}^T)^T$. ¿Son $\hat{\gamma}_0$ y $\hat{\boldsymbol{\beta}}_{(0)}$ independientes?

4. (25 puntos) Considere el modelo

$$Y_{ij} = \theta_i x_j + \epsilon_{ij}, \quad i = 1, 2; j = 1, \dots, T,$$

con $\{\epsilon_{ij}\}$ variables aleatorias independientes $\mathcal{N}(0, \sigma^2)$ y $\{x_i\}$ constantes conocidas. Obtenga el estadístico F para probar $H_0 : \theta_1 = \theta_2$.