Modelos no paramétricos y de regresión/Estadística II Semestre 2018-1

Tarea 5

Fecha de entrega: 9 de octubre

Sean y un vector de dimensión n, X una matriz de dimensión $(p+1) \times n$ de rango completo (por columnas) y β un vector de dimensión p+1.

Notación:

- \mathbf{I}_n : matriz identidad de dimensión n.
- $\mathbf{1}_n$: vector de unos de dimensión n.
- \mathbf{J}_n : matriz de unos de dimensión $n \times n$.
- 1. Mostrar que

$$(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})'(\mathbf{y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta}) = \mathbf{y}'\mathbf{y}' - 2\mathbf{y}'\mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\beta}'\mathbf{X}'\mathbf{X}\boldsymbol{\beta}.$$

2. Si $\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'\mathbf{y}$ y $\hat{y} = \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}}$, mostrar que

$$(\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}})'(\mathbf{y} - \mathbf{X}\hat{\boldsymbol{\beta}}) = \mathbf{y}'\mathbf{y}' - \hat{\mathbf{y}}'\hat{\mathbf{y}}.$$

3. Si C es una matriz de dimensión $(p+1) \times n$ tal que $\mathbf{CX} = \mathbf{0}$, mostrar que

$$((\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}' + \mathbf{C})'((\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}' + \mathbf{C}) = (\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1} + \mathbf{C}\mathbf{C}'.$$

- 4. Mostrar que las matrices $\mathbf{H} = \mathbf{X}(\mathbf{X}'\mathbf{X})^{-1}\mathbf{X}'$ e $\mathbf{I} \mathbf{H}$ son simétricas e idempotentes, de rangos p+1 y n-p-1, respectivamente.
- 5. Mostar que X'(I H) = 0 y $(X'X)^{-1}X'(I H) = 0$.
- 6. Justificar a partir de X'(I H) = 0 que la suma de los residuos es 0, es decir,

$$\sum_{i=1}^{n} e_i = 0$$

donde e_i es la *i*-ésima componente del vector $\mathbf{e} = \mathbf{y} - \hat{\mathbf{y}}$.

Hint: Expresar la suma de los residuos como función de $\mathbf{a}'\mathbf{e}$, para algún vector \mathbf{a} , ¿qué relación tienen tal vector \mathbf{a} y \mathbf{X} .

- 7. Mostrar que $\hat{\sigma}_{MCO}^2$ es insesgado y calcular su varianza. Calcular el ECM (error cuadrático medio de $\hat{\sigma}_{MCO}^2$. Según el ECM, ¿qué estimador es mejor?
- 8. La suma de cuadrados de regresión de define como

$$SC_{reg} = \sum_{i=1}^{n} (\hat{y}_i - \bar{y}_n)^2$$

donde \hat{y}_i es la *i*-ésima componente del vector $\hat{\mathbf{y}}$ y $\bar{y}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i$. Mostrar que

$$SC_{reg} = \mathbf{y}'(\mathbf{H} - \frac{1}{n}\mathbf{J})\mathbf{y}.$$

9. Mostrar que $\mathbf{H} - \frac{1}{n}\mathbf{J}$ es simétrica e idempotente de rango p. Además mostrar que

$$(\mathbf{I} - \mathbf{H})(\mathbf{H} - \frac{1}{n}\mathbf{J}).$$

- ★ Opcional: bajo los supuestos del modelo RLS y con los resultados sobre distribuciones de formas cuadráticas vistos en clase, justificar las siguientes afirmaciones.
 - $SC_{TC}/\sigma^2 = \mathbf{Y}'(\mathbf{I} \frac{1}{n}\mathbf{J})\mathbf{Y}/\sigma^2 \sim \chi_{n-1,\lambda}^{*2}$, calcular el parámetro de no centralidad.
 - $SC_{reg}/\sigma^2 = \mathbf{Y}'(\mathbf{H} \frac{1}{n}\mathbf{J})\mathbf{Y}/\sigma^2 \sim \chi_{n-1,\lambda}^{*2}$, calcular el parámetro de no centralidad.
 - $SC_{reg} \perp SC_{error}$.