

## Homework 01

### Instruções:

1. Este Homework (HW) poderá ser resolvido em duplas;
2. O HW precisará conter o(s) **nome(s) completo(s)** e a(s) **matrícula(s)** do(s) discente(s);
3. O HW deverá ser enviado via Google Classroom até as **07h51 do dia 08/04/2026** em **um único arquivo** e em **PDF** (*Portable Document Format*);
4. **Não serão considerados** Homeworks com péssima qualidade visual ou em desacordo com as instruções anteriores.

### Exercícios.

1. Sejam  $Y = \alpha + \beta X + \varepsilon$ , em que  $\alpha$  e  $\beta$  são constantes,  $\varepsilon \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  e  $X$  uma variável aleatória, com  $X$  e  $\varepsilon$  independentes. Calcule a covariância entre  $Y$  e  $X$  quando  $X$  tem distribuição:
  - (a) uniforme no intervalo  $(a, b)$ .
  - (b) normal de média  $\mu$  e variância  $\sigma^2$ .
  - (c) exponencial  $\lambda$ , em que  $\mathbb{E}(X) = 1/\lambda$ .
2. Seja o seguinte modelo de regressão normal linear simples,

$$Y_\ell = 1 + x_{\ell 2} + \varepsilon_\ell,$$

em que  $\varepsilon_\ell \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ ,  $\ell = 1, 2, \dots, n$ . A partir de uma simulação de Monte Carlo, com 5.000 réplicas, estime a covariância entre  $\mathbf{Y} = (Y_1, Y_2, \dots, Y_n)^\top$  e  $\mathbf{x}_2 = (x_{12}, x_{22}, \dots, x_{n2})^\top$ , nos seguintes cenários:

- (a)  $x_{\ell 2} \sim$  uniforme no intervalo  $(0, 1)$ .
- (b)  $x_{\ell 2} \sim$  uniforme no intervalo  $(1, 2)$ .
- (c)  $x_{\ell 2} \sim$  normal de média 0 e variância 1.

(d)  $x_{\ell 2} \sim$  exponencial 1.

Para  $\sigma^2 \in \{4, 12\}$  e  $n \in \{10, 20, 40, 80, 160\}$ . Comente os resultados obtido dentro de cada cenário e de maneira global.

**Observações:**

- i. Para um mesmo  $\sigma^2$  e  $n$ , a variável preditora  $\mathbf{x}_2$  não se altera dentro das 5.000 réplicas.
  - ii. Utilizar os três últimos dígitos da matrícula (ignorando possíveis letras) como semente aleatória.
  - iii. Em caso de utilização de um código diferente do disponibilizado pelo professor, anexá-lo.
3. A partir da forma matricial da soma de quadrados,

$$Q = (\mathbf{Y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta})^\top (\mathbf{Y} - \mathbf{X}\boldsymbol{\beta}),$$

prove que o estimador de mínimos quadrados de  $\boldsymbol{\beta}$ :

- (a) é dado por  $\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \mathbf{Y}$ ;
  - (b) é não viesado;
  - (c) e têm a menor variância entre todos os estimadores lineares não viesados.
4. Suponha que o interesse é encontrar o estimador de mínimos quadrados de  $\boldsymbol{\beta}$  no modelo de regressão linear  $\mathbf{y} = \mathbf{X}\boldsymbol{\beta} + \boldsymbol{\varepsilon}$  sujeito à restrição  $\mathbf{T}\boldsymbol{\beta} = \mathbf{c}$ . Mostre que este estimador é dado por

$$\tilde{\boldsymbol{\beta}} = \hat{\boldsymbol{\beta}} + (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{T}^\top [\mathbf{T}(\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{T}^\top]^{-1} (\mathbf{c} - \mathbf{T}\hat{\boldsymbol{\beta}}),$$

em que  $\hat{\boldsymbol{\beta}} = (\mathbf{X}^\top \mathbf{X})^{-1} \mathbf{X}^\top \mathbf{Y}$ .

5. Prove que os estimadores de máxima verossimilhança de  $\beta_1$  e  $\beta_2$ , do modelo de regressão normal linear simples,

$$Y_\ell = \beta_1 + \beta_2 x_\ell + \varepsilon_\ell,$$

em que  $\varepsilon_\ell \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$ ,  $\ell = 1, 2, \dots, n$ , podem ser escritos da seguinte forma:

$$\hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{x}, \quad \hat{\beta}_2 = \frac{\sum_{\ell=1}^n (x_\ell - \bar{x})(Y_\ell - \bar{Y})}{\sum_{\ell=1}^n (x_\ell - \bar{x})^2}.$$