

Capítulo_11

Thursday, November 19, 2020

3:36 PM

11.1

3. Mostrar que $y = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$ passa por (\bar{x}, \bar{y})

$$\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 \bar{x} = (\bar{y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}) + \hat{\beta}_1 \bar{x} = \bar{y}$$

Logo a equação é satisfeita.

11.2

2. Lembre que $E[Y|x] = \beta_0 + \beta_1 x$

$$\hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\begin{aligned} \text{Vemos que } \sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{y})(x_i - \bar{x}) &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) Y_i - \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \bar{y} \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) Y_i - \bar{y} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) Y_i - \bar{y} (-n\bar{x} + \sum_{i=1}^n x_i) = 0 \end{aligned}$$

$$\text{Logo } E[\hat{\beta}_1] = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) E[Y_i]}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = E[E[Y_i|x_i]] = E[\beta_0 + \beta_1 x_i] = \beta_0 + \beta_1 \bar{x}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(\beta_0 + \beta_1 x_i)}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \beta_0 + \beta_1 \sum_{i=1}^n x_i (x_i - \bar{x})}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n x_i (x_i - \bar{x}) &= \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x} \sum_{i=1}^n x_i \\ &= \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\bar{x} \sum_{i=1}^n x_i + \bar{x} \sum_{i=1}^n x_i \\ &= \sum_{i=1}^n x_i^2 - \sum_{i=1}^n 2\bar{x} x_i + \sum_{i=1}^n \bar{x}^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} 3. E[\hat{\beta}_0] &= E[\bar{Y}_n] - E[\hat{\beta}_1 \cdot \bar{x}] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\beta_0 + \beta_1 x_i) - \beta_1 \cdot \bar{x} \\ &= \beta_0 + \beta_1 \bar{x} - \beta_1 \bar{x} \\ &= \beta_0 \end{aligned}$$

6. Suponha $\bar{x} = 0$. Pelo Teorema 11.2.2, $\text{Cov}(\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1) = 0$. Precisamos provar que $(\hat{\beta}_0, \hat{\beta}_1)$ é uma distribuição normal variada e nesse caso, o Teorema 11.3.2 faz o trabalho. Pelo Teorema 5.10.3, $\hat{\beta}_0$ e $\hat{\beta}_1$ são independentes.

$(X_1, X_2) \sim \text{Normal bivariada, denotada por}$
 $N(\mu_1, \mu_2, \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \rho\sigma_1\sigma_2 \\ \rho\sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{bmatrix})$

Onde $\rho = \text{correlação}(X_1, X_2)$. Se $\rho = 0 \Rightarrow X_1$ e X_2 são independentes.

↳ Isso só acontece com a normal