Mínimos Quadrados Ponderados

 $\tilde{\beta} = \arg\min_{\beta} \sum_{i=1}^{N} \omega_{i} (y_{i} - x_{i}\beta)^{2}$ ou na forma matricial: $\tilde{\beta} = \arg\min_{\beta} (y - x_{\beta})^{T} W(y - x_{\beta})$ onde $[W]_{ii} = \omega_{i} \text{ (matriz diagonal)}$

$$\widetilde{\beta} = (X^{\mathsf{T}} \mathsf{W} \mathsf{X})^{-1} \mathsf{X}^{\mathsf{T}} \mathsf{W} \mathsf{Y}$$

pg. 97 e 98 $\omega(x_i, x_0) = e^{\frac{(x_i - x_0)^2}{2}}$

(núcleo de uma densidade gaussiana) 9/3/2021

Mínimos Quadrados Não Lineares

o modelo: Y = f(x) + E $f(x) \neq \beta_0 + \beta_1 \pi$ $E \sim Normal(0, o^2)$

exemple: f(n) = so esix

 $\hat{\beta} = \arg\min_{\beta} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \beta_0 e^{\beta_0 x_i})^2$

Solução: vamos assumir $f(\beta) = f(x, \beta)$ e aplicar uma expansão em Série de Taylor de primeira ordem:

 $f(\beta) = f(\beta^{(0)}) + f'(\beta^{(0)}) \cdot (\beta - \beta^{(0)})$

$$f(x_i, \beta) = f(x_i, \beta^{(6)}) + J_i^{(6)} (\beta - \beta^{(6)})$$

$$J_i^{(6)} = \left[\frac{\partial f_i}{\partial \beta_1} \Big|_{\beta^{(6)}} : i - \text{ésima linha}\right]$$

na forma matricial: Conhecido
$$f = f(\beta^{(0)}) + J^{(0)}(\beta - \beta^{(0)})$$
Conhecido

$$\hat{\beta} = \arg \min_{\beta} ||Y - f||^2 = \arg \min_{\beta} ||Y - f^{(6)} - J^{(6)}(\beta - \beta^{(6)})||^2$$

$$||Y - f^{(6)} + J^{(6)} + J^{(6)}$$

$$||Y - f(0) + J(0)g(0) - J(0)g||^2 = ||Z(0) - J(0)g||^2$$

$$\hat{\beta} = \text{arg min}_{\beta} \left(Z^{(0)} - J^{(0)} \beta \right)^{T} \left(Z^{(0)} - J^{(0)} \beta \right)$$

$$\text{Jembrar:} (Y - X\beta)^{T} (Y - X\beta) \xrightarrow{\text{Solveage}} \hat{\beta} = (X^{T}X)^{-1}X^{T}Y$$

então, a solução é:

$$\hat{\beta} = ([J^{(0)}]^{\mathsf{T}}[J^{(0)}])^{-1}[J^{(0)}]^{\mathsf{T}} Z^{(0)}$$

daqui cria-se um processo iterativo...

$$f(x) = \beta_0 e^{\beta_1 x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial \beta_0} = e^{\beta_0 x} e^{\beta_0 x} = \frac{\partial f}{\partial \beta_0} = \beta_0 e^{\beta_0 x} \cdot x$$

Próximos passos:

Seria possível?

$$\tilde{\beta} = \underset{\text{sujeito } \alpha}{\text{arg min}} \sum_{i=1}^{n} (y_i - f(x_i))^2$$

3