

## Derivadas da função de custo Erro Médio Quadrático (MSE)

1. A Função de custo:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \text{loss}(y_i, \hat{y}_i)^2$$

2. A derivada em relação ao  $\beta$ :

$$\frac{\partial J}{\partial \beta} = ?$$

(1) Expandindo a função de perda:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (\mathbf{y}_i - \hat{\mathbf{y}}_i)^2$$

(2) Expandindo o cálculo da predição:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m (y_i - (\vec{x}_i \beta + \alpha))^2$$

(3) Distribuindo o expoente:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [\mathbf{y}_i^2 - 2\mathbf{y}_i (\vec{x}_i \beta + \alpha) + (-\vec{x}_i \beta - \alpha)^2]$$

(4) Distributiva no segundo termo e no expoente do terceiro:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y_i^2 - 2\mathbf{y}_i \vec{x}_i \beta - 2\mathbf{y}_i \alpha + ((-\vec{x}_i \beta)^2 + 2\vec{x}_i \beta \alpha + (-\alpha^2))]$$

(5) Calculando derivadas parciais para cada elemento. Lembrem que elementos onde não aparece  $\beta$  são considerados constantes, logo

suas derivadas são 0, onde há  $\beta$  a derivada torna-se 1, e onde há  $\beta^2$  a derivada torna-se  $2\beta$ :

$$\frac{\partial J}{\partial \beta} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y_i^2 - 2\vec{x}_i y_i - 2y_i \alpha + 2\vec{x}_i^2 \beta + 2\vec{x}_i \alpha - \alpha^2]$$

(6) Reorganizando os termos por fator comum (colocando  $-2\vec{x}_i$  em evidência):

$$\begin{aligned} \frac{\partial J}{\partial \beta} &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-2\vec{x}_i (y_i - \vec{x}_i \beta - \alpha)] \\ &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-2\vec{x}_i (y_i - (\vec{x}_i \beta + \alpha))] \end{aligned}$$

3. A derivada em relação ao  $\alpha$ :

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha} = ?$$

(1) Partindo da função J já com a distributiva aplicada:

$$J = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y_i^2 - 2y_i \vec{x}_i \beta - 2y_i \alpha + ((-\vec{x}_i \beta)^2 + 2\vec{x}_i \beta \alpha + (-\alpha^2))]$$

(2) Calculando derivadas parciais para cada elemento. Lembrem que elementos onde não aparece  $\alpha$  são considerados constantes, logo suas derivadas são 0, onde há  $\alpha$  a derivada torna-se 1, e onde há  $\alpha^2$  a derivada torna-se  $2\alpha$ :

$$\frac{\partial J}{\partial \alpha} = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [y_i^2 - 2y_i \vec{x}_i \beta - 2y_i + ((-\vec{x}_i \beta)^2 + 2\vec{x}_i \beta + 2\alpha^1)]$$

(3) Reorganizando os termos por fator comum (colocando  $-2$  em evidência):

$$\begin{aligned} \frac{\partial J}{\partial \alpha} &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-2(y_i - \vec{x}_i \beta - \alpha)] \\ &= \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m [-2(y_i - (\vec{x}_i \beta + \alpha))] \end{aligned}$$