# Regressão Linear Múltipla (Parte 2)





### Implementando a Regressão Linear Múltipla na prática

#### Notação sem vetorização

Modelo:

$$f_{w_1,w_2,\cdots,w_n,b}(x_1,x_2,\cdots,x_n) = w_1x_1 + w_2x_2 + \cdots + w_nx_n + b$$

Parâmetros:

$$w_1, w_2, \cdots, w_n$$
 e b

Função custo:

$$J(w_1, w_2, \cdots, w_n, b)$$

Método do Gradiente consiste em repetir até convergir:

$$w_j = w_j - \alpha \frac{d}{dw_j} J(w_1, w_2, \cdots, w_n, b)$$

$$b = b - \alpha \frac{d}{db} J(w_1, w_2, \cdots, w_n, b)$$

## Implementando a Regressão Linear Múltipla na prática

#### Notação com vetorização

Modelo:

$$f_{\overrightarrow{w},b}(\overrightarrow{x}) = \overrightarrow{w} \cdot \overrightarrow{x} + b$$

Parâmetros:

$$\overrightarrow{w}$$
 e  $b$ 

Função custo:

$$J(\overrightarrow{w}, b)$$

Método do Gradiente consiste em repetir até convergir:

$$w_j = w_j - \alpha \frac{d}{dw_j} J(\overrightarrow{w}, b)$$

$$b = b - \alpha \frac{d}{db} J(\overrightarrow{w}, b)$$

#### Perguntas:

- $\bullet \ \ \text{Agora que temos } n \text{ características, quanto vale } \ \frac{d}{dw_j} J(\overrightarrow{w},b) \text{ para cada } w_j?$
- Agora que temos n características, quanto vale  $\frac{d}{db}J(\overrightarrow{w},b)$ ?

## Implementando a Regressão Linear Múltipla na prática

É possível mostrar que

$$\frac{d}{dw_{j}}J(\overrightarrow{w},b) = \frac{1}{m}\sum_{i=1}^{m}\left(f_{\overrightarrow{w},b}\left(\overrightarrow{x}^{(i)}\right) - y^{(i)}\right)\overrightarrow{x}_{j}^{(i)}$$

$$\frac{d}{db}J(\overrightarrow{w},b) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \left( f_{\overrightarrow{w},b} \left( \overrightarrow{x}^{(i)} \right) - y^{(i)} \right)$$

#### Portanto, o Método do Gradiente aplicado ao contexto de Regressão Linear múltipla consiste em...

Repetir até convergir:

$$w_{1} = w_{1} - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \left( f_{\overrightarrow{w},b} \left( \overrightarrow{x}^{(i)} \right) - y^{(i)} \right) \overrightarrow{x}_{1}^{(i)}$$

.

$$w_n = w_n - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m \left( f_{\overrightarrow{w},b} \left( \overrightarrow{x}^{(i)} \right) - y^{(i)} \right) \overrightarrow{x}_n^{(i)}$$

$$b = b - \alpha \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} \left( f_{\overrightarrow{w}, b} \left( \overrightarrow{x}^{(i)} \right) - y^{(i)} \right)$$

#### Observação:

Lembrar que devemos sempre fazer a atualização simultânea dos parâmetros.

### De olho no código!

Vamos agora ver como implementar na prática o Método do Gradiente para Regressão linear Múltipla

Nome do arquivo que trabalharemos agora:

codigo - Regressao Linear Multipla.ipynb

### Atividade de aula

#### Parte 1

Rode todo o "codigo 2 - Regressao Linear Multipla.ipynb" sem fazer qualquer tipo de alteração. Certifique-se de que você o compreendeu.

#### Parte 2

- 1 Quais foram os valores obtidos para  $\overrightarrow{w}$  e b?
- Esses valores são os melhores possíveis?
- O que pode estar acontecendo?
- 4 Rode novamente o Método do Gradiente inicializando  $\overrightarrow{w}$  e b num local mais próximo do ótimo. Quais foram os valores agora obtidos para  $\overrightarrow{w}$  e b?