# Regressão Linear

Disciplina: Modelos Estatísticos

Professora: Jéssica Assunção

# O que temos em comum nos exemplos?







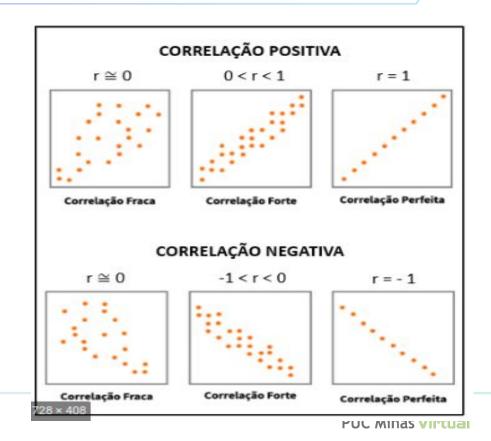
Variável independente (x)	Variável dependente (y)
O tamanho da tela de um monitor	Preço do monitor
Número de visitantes em um web site	Quantidade de vendas no web site

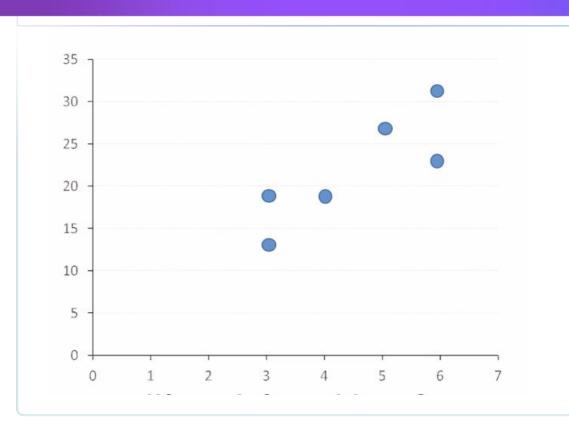
Uma variável independente x explica a variação em outra variável, que é chamada de variável dependente y.

Este relacionamento existe em apenas uma direção:

variável independente (x) -> variável dependente (y)

A análise de correlação nos permite medir a força e direção de um relacionamento linear entre duas variáveis.



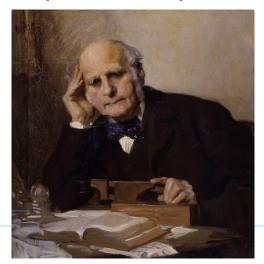


Número de bolos vendidos (y)
13
31
19
27
23
19

A correlação, isto é, a ligação entre dois eventos, não implica necessariamente uma relação de causalidade, ou seja, que um dos eventos tenha causado a ocorrência do outro.

- Regressão Linear Simples e Múltipla
- Regressão Logística Binária
- Regressão Logística Multinomial
- Regressão Poisson
- Regressão Binomial
- Regressão Ridge
- Regressão Lasso
- Regressão ElasticNet

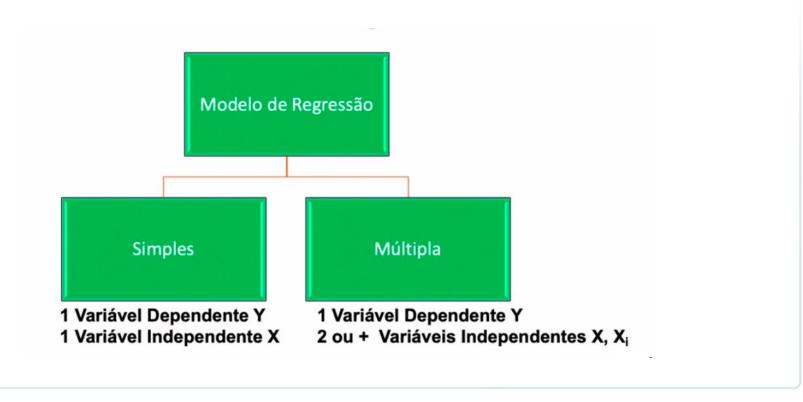
A análise de regressão é uma metodologia estatística que utiliza a relação entre duas ou mais variáveis quantitativas de tal forma que uma variável possa ser predita a partir de outra.



A interpretação moderna da regressão é diferente - ocupa-se do estudo da dependência de uma variável dependente, em relação a uma ou mais variáveis independentes, com o objetivo de estimar e/ou prever a média (da população) ou valor médio de uma variável em termos dos valores conhecidos ou fixos das variáveis independentes.







Fórmula para a equação que descreve uma linha reta através de um par ordenado:

$$\hat{y} = a + bx$$

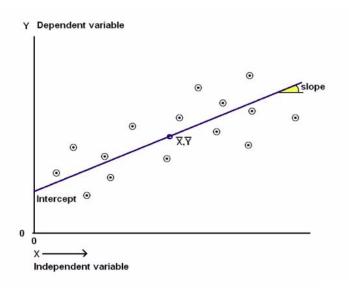
#### Onde:

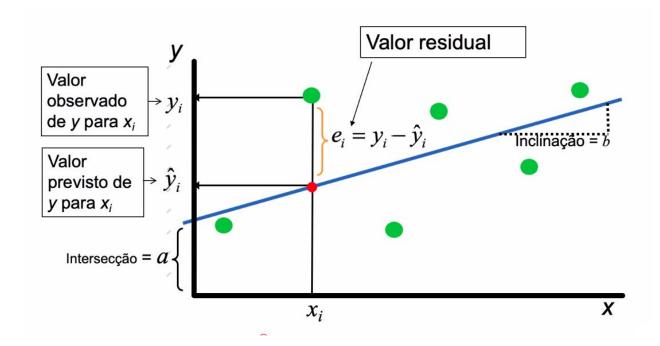
 $\hat{\mathcal{Y}}$  = valor previsto de y dado um valor para x

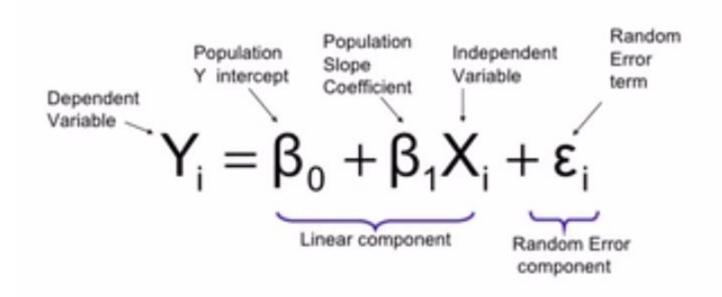
x = variável independente

a = ponto onde a linha intercepta o eixo y

b = inclinação da linha reta

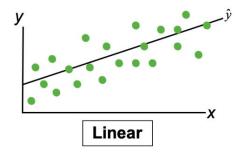


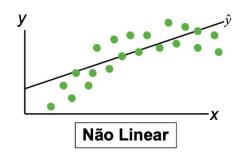




### Premissas da Regressão Linear

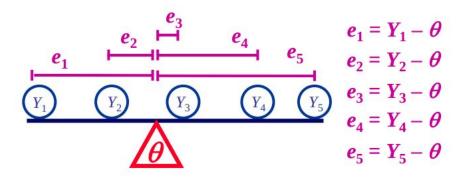
 O relacionamento entre as variáveis independentes e a variável dependente devem ser linear.





$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \epsilon$$

$$oldsymbol{ heta} = eta_0 + eta_1 X$$



#### 1 ° Passo) Definir Erro Quadrático Total:

$$EQT = e_1^2 + e_2^2 + e_3^2 + e_4^2 + e_5^2$$

$$EQT = (Y_1 - \theta)^2 + (Y_2 - \theta)^2 + (Y_3 - \theta)^2 + (Y_4 - \theta)^2 + (Y_5 - \theta)^2$$

$$EQT(\theta) = \sum_{i=1}^{5} (Y_i - \theta)^2$$

#### Para uma amostra de tamanho *n* teremos:

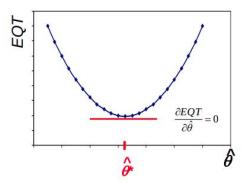
$$Y_i = \hat{\theta} + \hat{e}_i$$
  $\Longrightarrow$   $EQT = \sum_{i=1}^n \hat{e}_i^2 = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\theta})^2$ 

#### 2 ° Passo) Encontrar $\hat{\theta}$ que minimiza *EQT*:

$$\frac{dEQT}{d\hat{\theta}} = 0$$

$$\frac{dEQT}{d\hat{\theta}} = \sum_{i=1}^{n} 2(Y_i - \hat{\theta})(-1) = -2\sum_{i=1}^{n} Y_i + 2\sum_{i=1}^{n} \hat{\theta}$$

$$\frac{dEQT}{d\hat{\theta}} = -2\sum_{i=1}^{n} Y_i + 2n\hat{\theta} = 0 \quad \Longrightarrow \quad \hat{\theta} = \frac{\sum_{i=1}^{n} Y_i}{n}$$



#### Para encontrar os valores que minimizam a função EQT:

$$\frac{\partial EQT}{\partial \hat{\alpha}} = 2\sum_{i=1}^{n} [Y_i - (\hat{\alpha} + \hat{\beta}X_i)](-1) = 0 \qquad (1) \qquad \Rightarrow \qquad \hat{\alpha} = \overline{Y} - \hat{\beta}_1 \overline{X}$$

$$\frac{\partial EQT}{\partial \hat{\beta}} = 2\sum_{i=1}^{n} [Y_i - (\hat{\alpha} + \hat{\beta}X_i)](-X_i) = 0 \quad (2) \qquad \Longrightarrow \qquad \hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i Y_i - n\overline{X}\overline{Y}}{\sum_{i=1}^{n} X_i^2 - n\overline{X}^2}$$

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \epsilon$$

$$\begin{cases} \widehat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^N \left(X_i - \overline{X}\right) \left(Y_i - \overline{Y}\right)}{\sum_{i=1}^N \left(X_i - \overline{X}\right)^2} = \frac{\widehat{\mathbb{Cov}}(X, Y)}{\widehat{\mathbb{Var}}(X)} \\ \widehat{\beta}_0 = \overline{Y} - \widehat{\beta}_1 \overline{X} \end{cases}$$

# Premissas da Regressão Linear

- Sem presença de outliers na análise dos resíduos
- Homocedasticidade
- Normalmente distribuído
- Ausência de multicolinearidade e autocorrelação

$$e_i = y_i - \hat{y}_i$$

### Como avaliar o modelo?

#### Coeficiente de Determinação (R<sup>2</sup>):

Definição: Estima a proporção da variabilidade da variável dependente (Y) que é explicada pela(s) variável(eis) independente(s) do modelo de regressão.

$$R^{2} = \frac{SQ \operatorname{Re} g}{STQ} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (\hat{Y}_{i} - \overline{Y})^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (Y_{i} - \overline{Y})^{2}} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} \hat{e}_{i}^{2}}{\sum_{i=1}^{n} y_{i}^{2}} = \hat{\beta}_{1}^{2} \frac{\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}}{\sum_{i=1}^{n} y_{i}^{2}}$$

#### Escala de R<sup>2</sup>:



# Regressão Linear Múltipla

E quando possuímos mais de uma variável independente?



A solução está na Regressão Linear Múltipla

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \ldots + \beta_k X_k + E$$

### Referências Bibliográficas

- Introdução à Estatística Mário F. Triola
- Noções de Probabilidade e Estatística Marco Nascimento Magalhães
- Modelos de Regressão em R Écio Souza Diniz
- Análise de Séries Temporais Pedro A. Moretin / Clélia M. C. Toloi
- Análise e Previsões de Séries Temporais: Os modelos ARIMA Reinaldo Castro Souza / Maria Emília Camargo