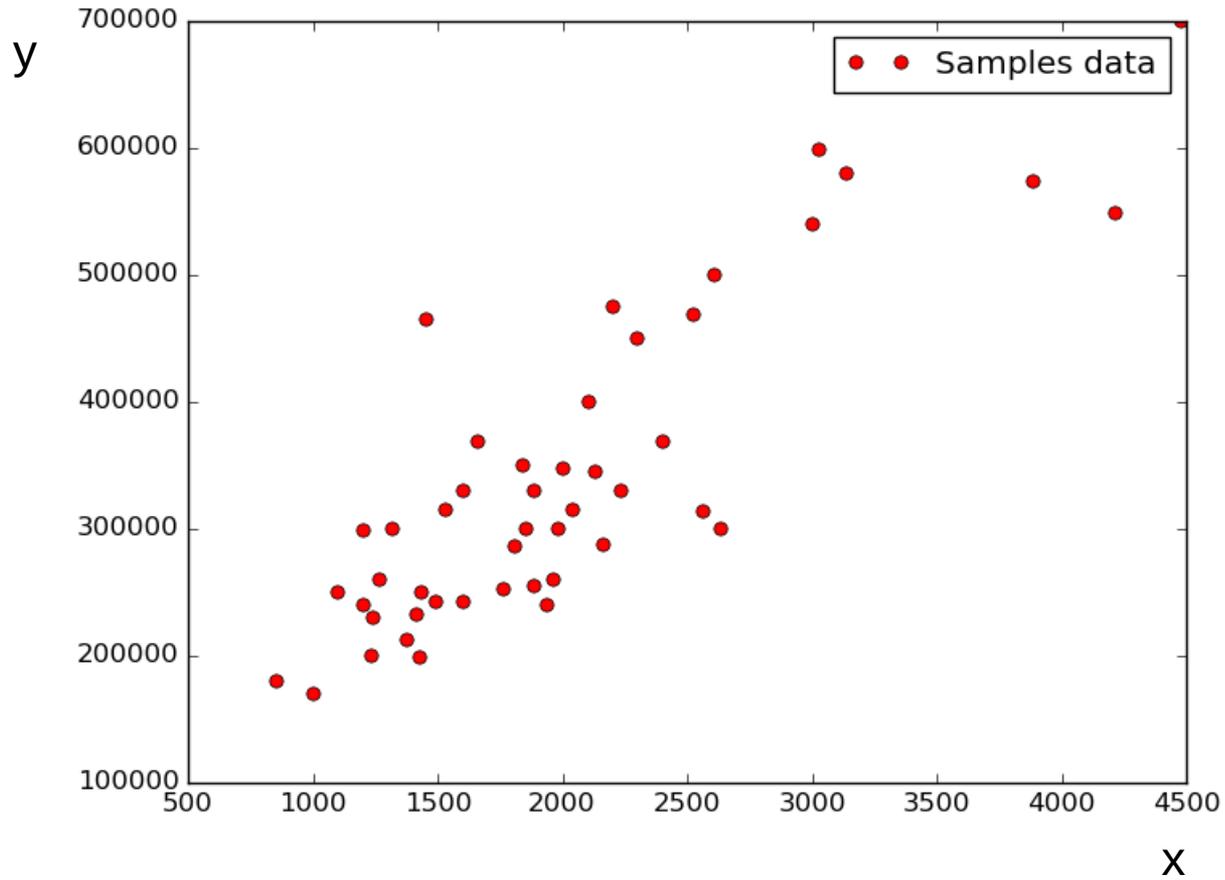


# Regressão Linear

Método dos Mínimos  
Quadrados

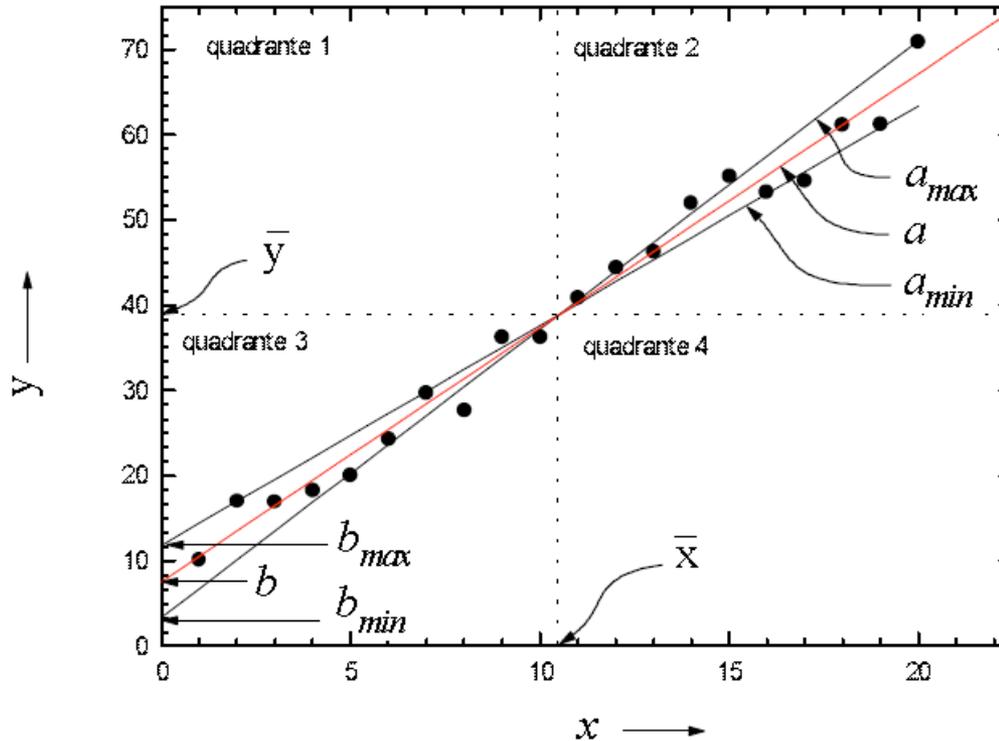
- Carl Friedrich Gauss (1809)
- Adrien M. Legendre (1805)
  
- Dados astronômicos e navegação:
- Como tratar medidas astronômicas obtidas nas mesmas condições ?

## Situação real



<https://www.altoros.com/blog/using-linear-regression-in-tensor-flow/>

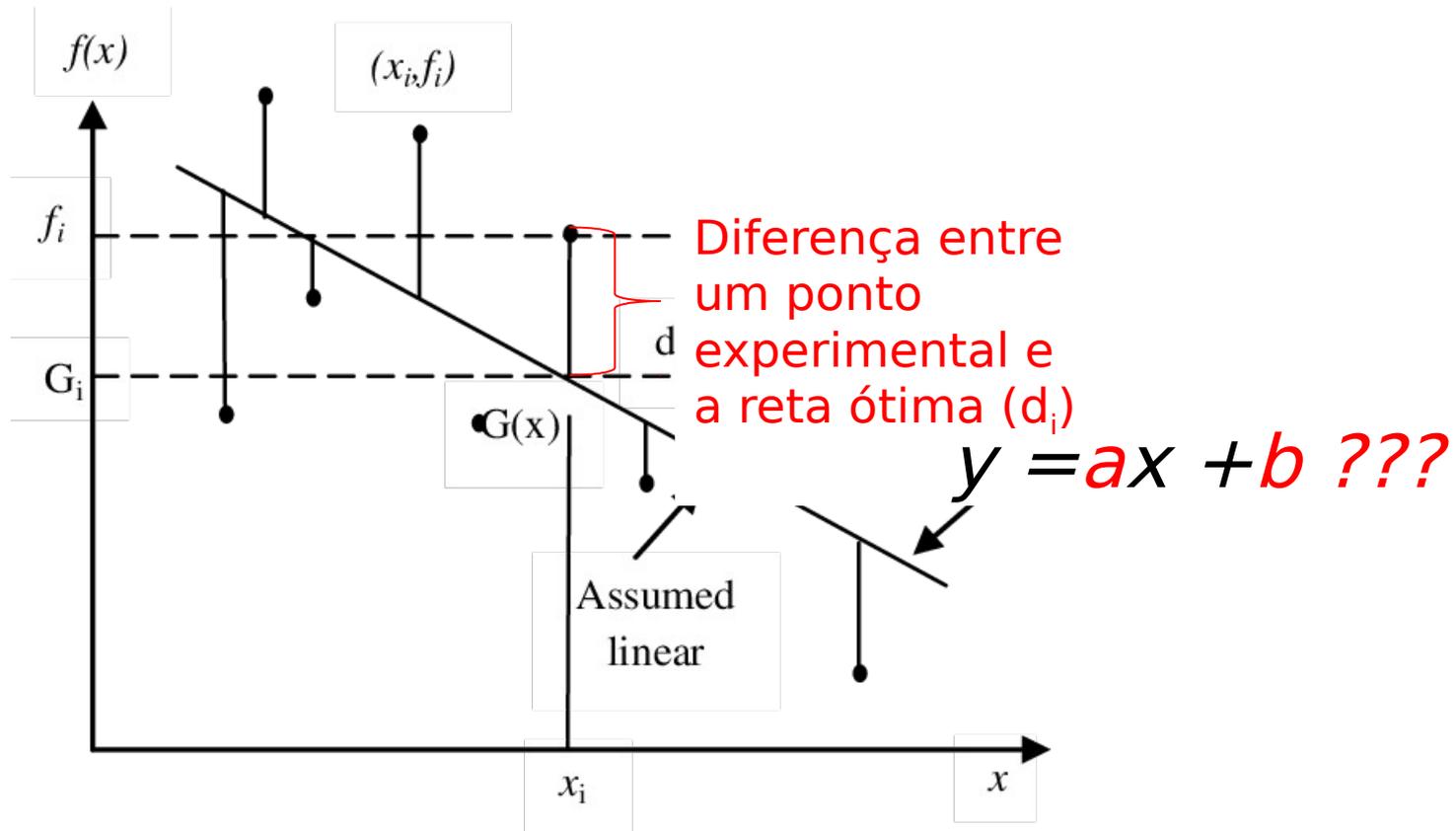
# Qual é a melhor reta?



Fonte: Guia para Física Experimental  
Caderno de Laboratório, Gráficos e Erros  
Instituto de Física, Unicamp

Pergunta:

Qual o valor de **a** e **b** para se obter a melhor reta que descreve os dados?



[https://www.researchgate.net/figure/Graphical-interpretation-of-the-least-squares-method\\_fig1\\_284367690](https://www.researchgate.net/figure/Graphical-interpretation-of-the-least-squares-method_fig1_284367690)

$$d_i = y_i - (ax_i + b)$$

**Erros ou resíduos**  $d_i = y_i - (ax_i + b) = e_i$

**Vamos somar os erros:**  $\sum_{i=1}^n e_i = \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b)) = \text{Soma erros}$

 **Problema!**

Termos positivos e negativos se cancelam!

# Soma Quadrática dos Erros

$$\sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - (ax_i + b))^2 = SQ_{erros}$$

**Como obter a melhor reta?**

**Minimizar  $SQ_{erros}$**

Variáveis:  **$a$**  e  **$b$**

$$\frac{\partial SQ_e}{\partial a} = 0$$

$$\frac{\partial SQ_e}{\partial b} = 0$$

Resolvendo essas derivadas, chegamos em:

$$\hat{a} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i y_i) - n \bar{x} \bar{y}}{\sum_{i=1}^n (x_i^2) - n \cdot \bar{x}^2}$$

$$\hat{b} = \bar{y} - \hat{a} \cdot \bar{x}$$

- Encontramos **a** e **b**, então:
- **$Y = ax + b$**
- **Encontramos a reta ótima!**
  
- **Será necessário encontrar as incertezas de a e b.**

Além disso, temos:

Parâmetro	Estimador quando $\beta = 0$	Estimador quando $\beta \neq 0$
$\alpha$ : coeficiente angular (inclinação)	$a = \Sigma x_i y_i / \Sigma x_i^2$	$a = \Sigma (x_i - \bar{x}) y_i / \Sigma (x_i - \bar{x})^2$
$\beta$ : coeficiente linear	$b = 0$	$b = \bar{y} - a\bar{x}$
$\sigma^2$ : variância dos $y_i$	$S^2 = \Sigma (y_i - ax_i)^2 / (N - 1)$	$S^2 = \Sigma (y_i - ax_i - b)^2 / (N - 2)$
$\Delta a$ : erro padrão do estimador da inclinação	$\Delta a = S / \sqrt{\Sigma x_i^2}$	$\Delta a = S / \sqrt{\Sigma (x_i - \bar{x})^2}$
$\Delta b$ : erro padrão do estimador do coeficiente linear	$\Delta b = 0$	$\Delta b = S \sqrt{\frac{1}{N} + \frac{\bar{x}^2}{\Sigma (x_i - \bar{x})^2}}$
$\Delta y_o$ : erro padrão do estimador de um ponto da reta para $x = x_o$	$\Delta y_o = S x_o / \sqrt{\Sigma x_i^2}$	$\Delta y_o = S \sqrt{\frac{1}{N} + \frac{(x_o - \bar{x})^2}{\Sigma (x_i - \bar{x})^2}}$

**Fonte: Guia para Física Experimental  
Caderno de Laboratório, Gráficos e Erros  
Instituto de Física, Unicamp**

# Coeficiente de correlação de Pearson

$$\rho = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) \cdot (y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \cdot \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}}$$

$$\rho > 0.9$$

Correlação linear forte entre x e y

$$\rho < -0.9$$

Anticorrelação linear forte entre x e y

$$\rho \sim 0$$

Baixa correlação entre x e y

# Sugestão:

$i$	$x_i$	$y_i$	$x_i - \bar{x}$	$x_i^2$	$(x_i - \bar{x})y_i$	$(x_i - \bar{x})^2$
1	X1=1	Y1=3	1 - 5			
2	X2=2	Y3=6	2 - 5			
...	...	...				
$\Sigma$						
médias	$\bar{x} = 5$					

Encontre a melhor reta que ajusta os dados abaixo:

x	y
1	5
2,0	7,5
3,0	9,0
4,5	12,0
5,0	13,0

**Resposta:**

$$Y = 1,95x + 3,25$$

Parâmetro	Estimador quando $\beta = 0$	Estimador quando $\beta \neq 0$
$\alpha$ : coeficiente angular (inclinação)	$a = \Sigma x_i y_i / \Sigma x_i^2$	$a = \Sigma (x_i - \bar{x}) y_i / \Sigma (x_i - \bar{x})^2$
$\beta$ : coeficiente linear	$b = 0$	$b = \bar{y} - a\bar{x}$
$\sigma^2$ : variância dos $y_i$	$S^2 = \Sigma (y_i - ax_i)^2 / (N - 1)$	$S^2 = \Sigma (y_i - ax_i - b)^2 / (N - 2)$
$\Delta a$ : erro padrão do estimador da inclinação	$\Delta a = S / \sqrt{\Sigma x_i^2}$	$\Delta a = S / \sqrt{\Sigma (x_i - \bar{x})^2}$
$\Delta b$ : erro padrão do estimador do	$\Delta b = 0$	$\Delta b = S \sqrt{1 + \bar{x}^2}$

- Dúvidas?