

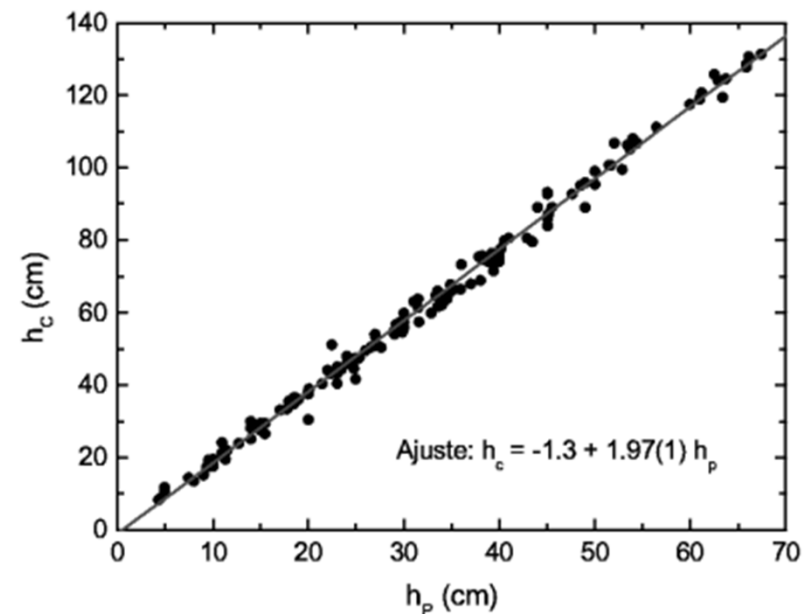
---

# Método dos Mínimos Quadrados (MMQ)

---

# Por que fazemos ajustes?

- Relação funcional que melhor descreve os dados experimentais dentro de um limite de validade.
- Representa o “comportamento médio” dos dados.



---

# Ajuste visual vs. MMQ

- Depende de quem analisa
  - É difícil de ponderar dados com incertezas diferentes
  - Não é otimizado
  - Bom para estimativas
  - Independe de quem analisa
  - A incerteza dos dados é ponderada
  - É o ajuste que mais se aproxima dos dados
  - Mais cálculos (PC)
-

# MMQ e os resíduos

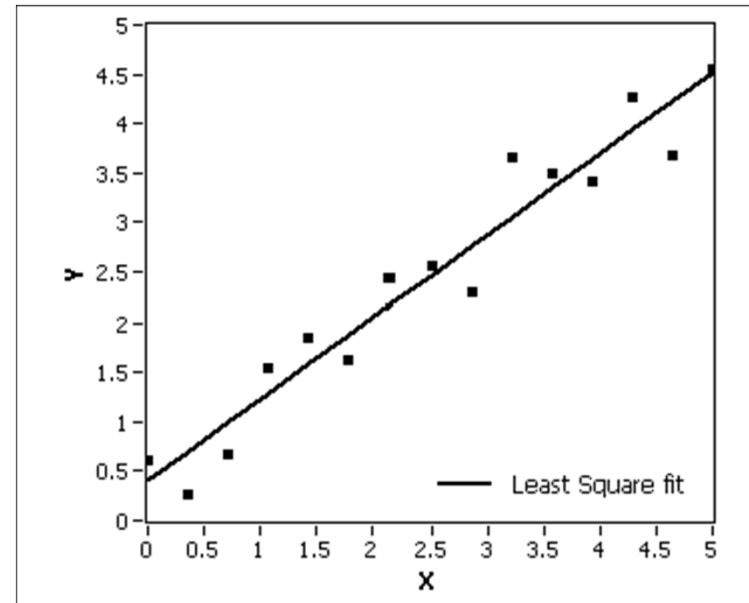
- Qual é o ajuste que mais se aproxima dos dados?
  - Menor distância entre os pontos exp. e os dados

$$a_i = y_i - f(x_i)$$

- Mas e a incerteza?

$$P_i = C_i \exp\left[-\frac{1}{2}\left(\frac{y_i - \bar{y}}{s_i}\right)^2\right]$$

$$P = P_1 P_2 \dots P_n = C \exp\left[-\frac{1}{2}\sum_{i=1}^n \left(\frac{y_i - \bar{y}}{s_i}\right)^2\right] = C e^{-\frac{1}{2}\chi^2} \quad r_i = \frac{y_i - f(x_i)}{s_i}$$



# MMQ e os resíduos

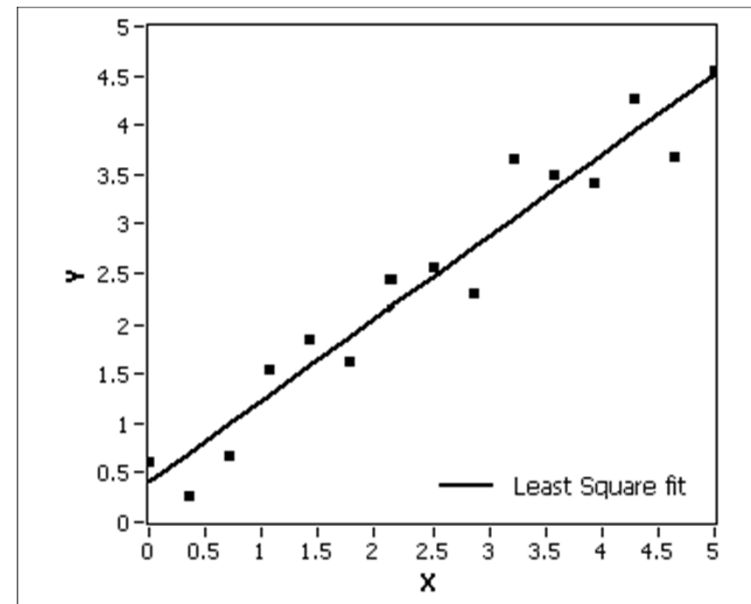
- Vários pontos, como fazer?

$$\sum_i r_i = \sum_i \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} = 0$$

↙ ?

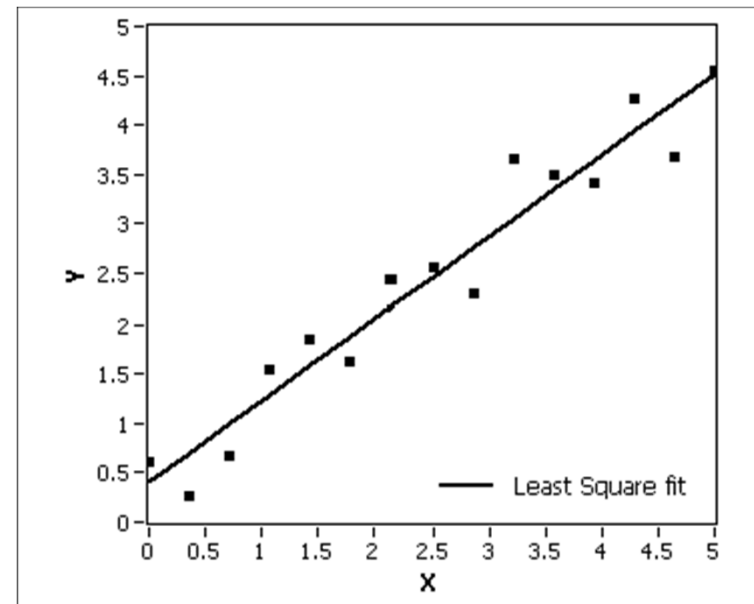
- E se tiver com pontos acima e abaixo da reta?

$$\sum_i (r_i)^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} \right)^2 = \chi^2$$



# MMQ e os resíduos

- Qual então é a melhor reta?
  - Lembrando o que foi discutido quanto as distâncias!!

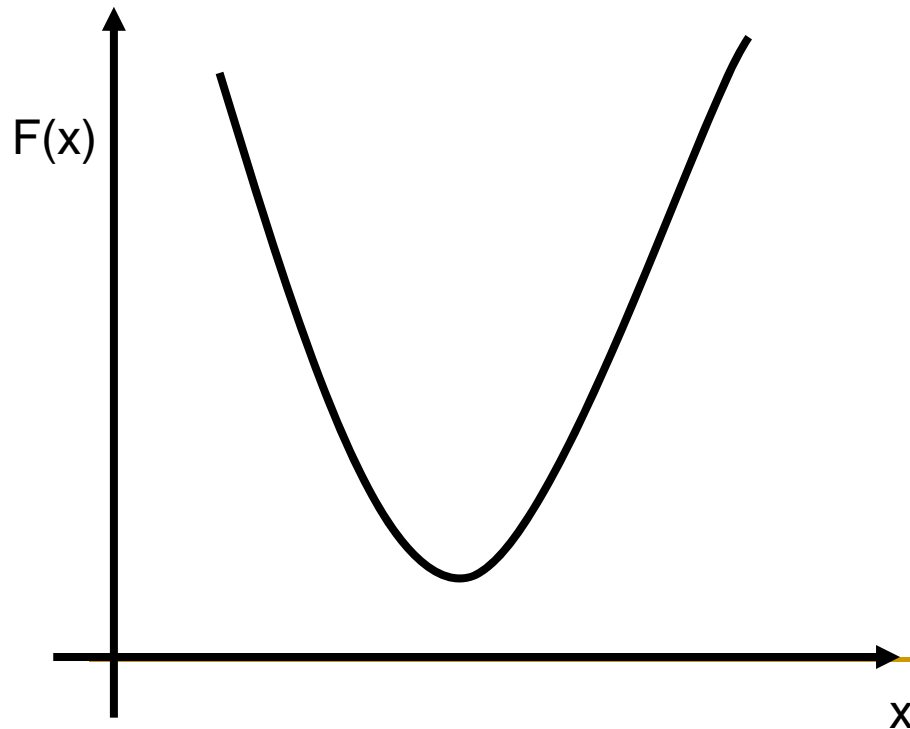


$$\chi^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} \right)^2 \longrightarrow \text{Mínimo}$$

# Como minimizar?

- Chi<sup>2</sup> é uma função!!!
- Como achar o mínimo de uma função?

$$\chi^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} \right)^2$$



# Caso 1: Ajuste de uma constante

$$\chi^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} \right)^2 \quad f(x_i) = a$$

- Como achar o mínimo de uma função?
  - Quais os parâmetros  $a$ ?

$$\chi^2 = \sum_i \left[ \frac{y_i - a}{s_i} \right]^2$$

Minimizando

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = \sum_i 2 \cdot \left[ \frac{y_i - a}{s_i} \right]^{(2-1)} \cdot \left( \frac{-1}{s_i} \right) = 0$$



## Caso 1: Ajuste de uma constante

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = \sum_{i=1}^N 2 \cdot \left[ \frac{y_i - a}{s_i} \right] \cdot \left( \frac{-1}{s_i} \right) = 0$$

$$\sum_i \left[ \frac{y_i - a}{s_i} \right] \cdot \frac{1}{s_i} = 0$$

$$\sum_{i=1}^N \left[ \frac{y_i}{s_i^2} \right] = a \cdot \sum_{i=1}^N \left[ \frac{1}{s_i^2} \right]$$

$$\sum_{i=1}^N \left[ \frac{y_i}{s_i} \right] \cdot \frac{1}{s_i} - \sum \left[ \frac{a}{s_i} \right] \cdot \frac{1}{s_i} = 0$$

$$a = \frac{\sum_{i=1}^N \left[ \frac{y_i}{s_i^2} \right]}{\sum_{i=1}^N \left[ \frac{1}{s_i^2} \right]}$$

**É a média ponderada!!!**

## Caso 2: Ajuste de uma Reta

- Nosso Caso!

$$f(x_i) = ax_i + b$$

$$\chi^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - f(x_i)}{s_i} \right)^2$$

- Como achar o mínimo de uma função?

- Quais os parâmetros  $a$  e  $b$  que minimizam?

$$\chi^2 = \sum_i \left( \frac{y_i - (ax_i + b)}{s_i} \right)^2$$

## Caso 2: Ajuste de uma Reta

Minimizando a ...

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = \sum_i 2 \cdot \left[ \frac{y_i - (a \cdot x_i + b)}{s_i} \right]^{(2-1)} \cdot \left( \frac{-x_i}{s_i} \right) = 0$$

$$\sum_i \left[ \frac{y_i - (a \cdot x_i + b)}{s_i} \right] \cdot \left( \frac{x_i}{s_i} \right) = 0$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{y_i x_i}{s_i^2} = a \sum_{i=1}^N \frac{x_i^2}{s_i^2} + b \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{s_i^2}$$

## Caso 2: Ajuste de uma Reta

Minimizando b...

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = \sum_i 2 \cdot \left[ \frac{y_i - (a \cdot x_i + b)}{s_i} \right]^{(2-1)} \cdot \left( \frac{-1}{s_i} \right)$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{y_i}{s_i^2} = a \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{s_i^2} + b \sum_{i=1}^N \frac{1}{s_i^2}$$

Definindo:

$$S_{qqcoisa} = \sum_{i=1}^N \frac{qqcoisa_i}{\sigma_i^2}$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{y_i x_i}{s_i^2} = a \sum_{i=1}^N \frac{x_i^2}{s_i^2} + b \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{s_i^2}$$

$$S_{yx} = a \cdot S_{x^2} + b \cdot S_x$$

$$\sum_{i=1}^N \frac{y_i}{s_i^2} = a \sum_{i=1}^N \frac{x_i}{s_i^2} + b \sum_{i=1}^N \frac{1}{s_i^2}$$

$$S_y = a \cdot S_x + b \cdot S_1$$

Sistema de duas equações e duas incógnitas:

$$\begin{cases} S_y = a \cdot S_x + b \cdot S_1 \\ S_{yx} = a \cdot S_{x^2} + b \cdot S_x \end{cases}$$

$$a = \frac{S_{yx}S_1 - S_yS_x}{\Delta} \quad b = \frac{S_yS_{x^2} - S_{yx}S_x}{\Delta}$$

Onde:  $\Delta = S_{x^2} \cdot S_1 - (S_x)^2$

Propagando as incertezas

$$s_a = \sqrt{\frac{S_1}{\Delta}} \quad s_b = \sqrt{\frac{S_{x^2}}{\Delta}}$$

Para Mais detalhes vide:  
Tratamento Estatístico de Dados em física  
Experimental, O. Helene, V. Vanin

---

$$f(x) = ax + b$$

Melhor reta que descreve o conjunto de pontos experimentais, ou seja foi ajustada uma reta aos pontos experimentais

---