

Cálculo Numérico Computacional



Aula 14

Ajuste de Curva pelo Método dos Mínimos Quadrados Caso discreto, contínuo e não linear

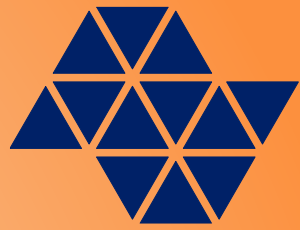
Cálculo Numérico Computacional



Agenda:

1. Considerações iniciais;
2. Caso discreto;
3. Exemplo;
4. Caso contínuo;
5. Exemplo;
6. Caso não linear;
7. Exemplo;
8. Exercícios.

Cálculo Numérico Computacional



1. Considerações iniciais

- Vimos que uma forma de se trabalhar com uma função definida por uma tabela de valores é a interpolação polinomial;
- Porém, quando se quer trabalhar fora do intervalo tabelado (extrapolação), tem-se um problema de aproximação;
- Além disso, a interpolação não é aconselhável porque os valores tabelados são resultados de algum experimento ou pesquisa, que normalmente contém erros inerentes e imprevisíveis.

Cálculo Numérico Computacional



- Assim, é necessário ajustar a essas funções tabeladas uma função que seja uma **boa aproximação** para os valores, e que permita a extrapolação com alguma margem de segurança;
- Vamos assim considerar uma aproximação pelos mínimos quadrados em sua forma discreta inicialmente;

2. Caso discreto

- Dados $(n + 1)$ pares de valores $(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$ de uma função $y = f(x)$;

Cálculo Numérico Computacional



- Desejamos determinar os coeficientes a_0, a_1, \dots, a_n do polinômio de grau m ($m < n$), tal que:

$$p_m = a_m \times x^m + a_{m-1} \times x^{m-1} + \dots + a_1 \times x + a_0$$

- Esse polinômio deve minimizar a função $S(a_0, a_1, \dots, a_n)$, onde:

$$S(a_0, a_1, \dots, a_n) = \sum_{j=0}^n [f(x_j) - a_0 - a_1 \times x_j - \dots - a_m \times x_j^m]^2$$

- Por esse motivo, essa minimização é conhecida pelo **Método dos Mínimos Quadrados** ou **Quadrados Mínimos**.

Cálculo Numérico Computacional



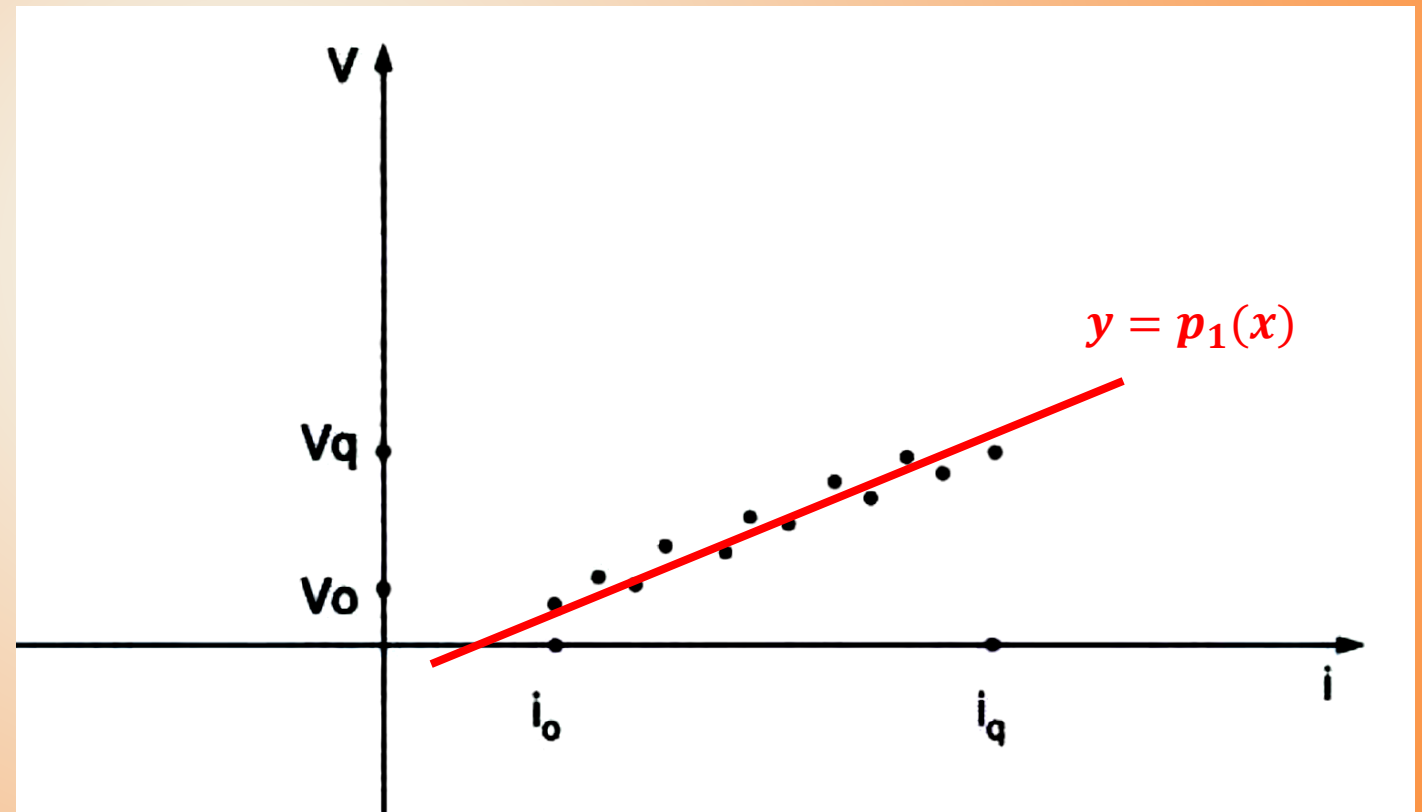
- Podemos mostrar que o mínimo de S é obtido através da solução do sistema linear:

$$\left\{ \begin{array}{l} (n+1) \times a_0 + a_1 \times \sum_{j=0}^n x_j + a_2 \times \sum_{j=0}^n x_j^2 + \cdots + a_m \times \sum_{j=0}^n x_j^m = \sum_{j=0}^n f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^n x_j + a_1 \times \sum_{j=0}^n x_j^2 + a_2 \times \sum_{j=0}^n x_j^3 + \cdots + a_m \times \sum_{j=0}^n x_j^{m+1} = \sum_{j=0}^n x_j \times f(x_j) \\ \vdots \\ a_0 \times \sum_{j=0}^n x_j^m + a_1 \times \sum_{j=0}^n x_j^{m+1} + a_2 \times \sum_{j=0}^n x_j^{m+2} + \cdots + a_m \times \sum_{j=0}^n x_j^{2m} = \sum_{j=0}^n x_j^m \times f(x_j) \end{array} \right.$$

Cálculo Numérico Computacional



- Ao conjunto de equações lineares anteriormente mostradas, damos o nome de **equações normais**.
- Graficamente, temos:
- Qual reta, passando pela origem, melhor se ajusta ao diagrama ao lado?
- **Minimização.**



Cálculo Numérico Computacional



3. Exemplo

Obter, pelo Método dos Mínimos Quadrados, a melhor aproximação para os elementos dados por meio de um polinômio do primeiro grau.

x	1	2	3	4	5	6	7
$f(x)$	4	3	6	7	11	11	13

Cálculo Numérico Computacional



Solução:

Neste caso, temos $n + 1 = 7$. Desejamos determinar $p_1(x) = a_0 + a_1 \times x$. Assim, devemos resolver o sistema linear:

$$\begin{cases} (n + 1) \times a_0 + a_1 \times \sum_{j=0}^6 x_j = \sum_{j=0}^6 f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^6 x_j + a_1 \times \sum_{j=0}^6 x_j^2 = \sum_{j=0}^6 x_j \times f(x_j) \end{cases}$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\begin{cases} 7 \times a_0 + 28 \times a_1 = 55 \\ 28 \times a_0 + 140 \times a_1 = 268 \end{cases}$$

Resolvendo:

$$a_0 = 1, \quad a_1 = 12/7$$

Dessa forma:

$$p_1(x) = 1 + \frac{12}{7} \times x$$

Cálculo Numérico Computacional



Outro exemplo:

2. Ajuste os dados abaixo pelo método dos quadrados mínimos utilizando:

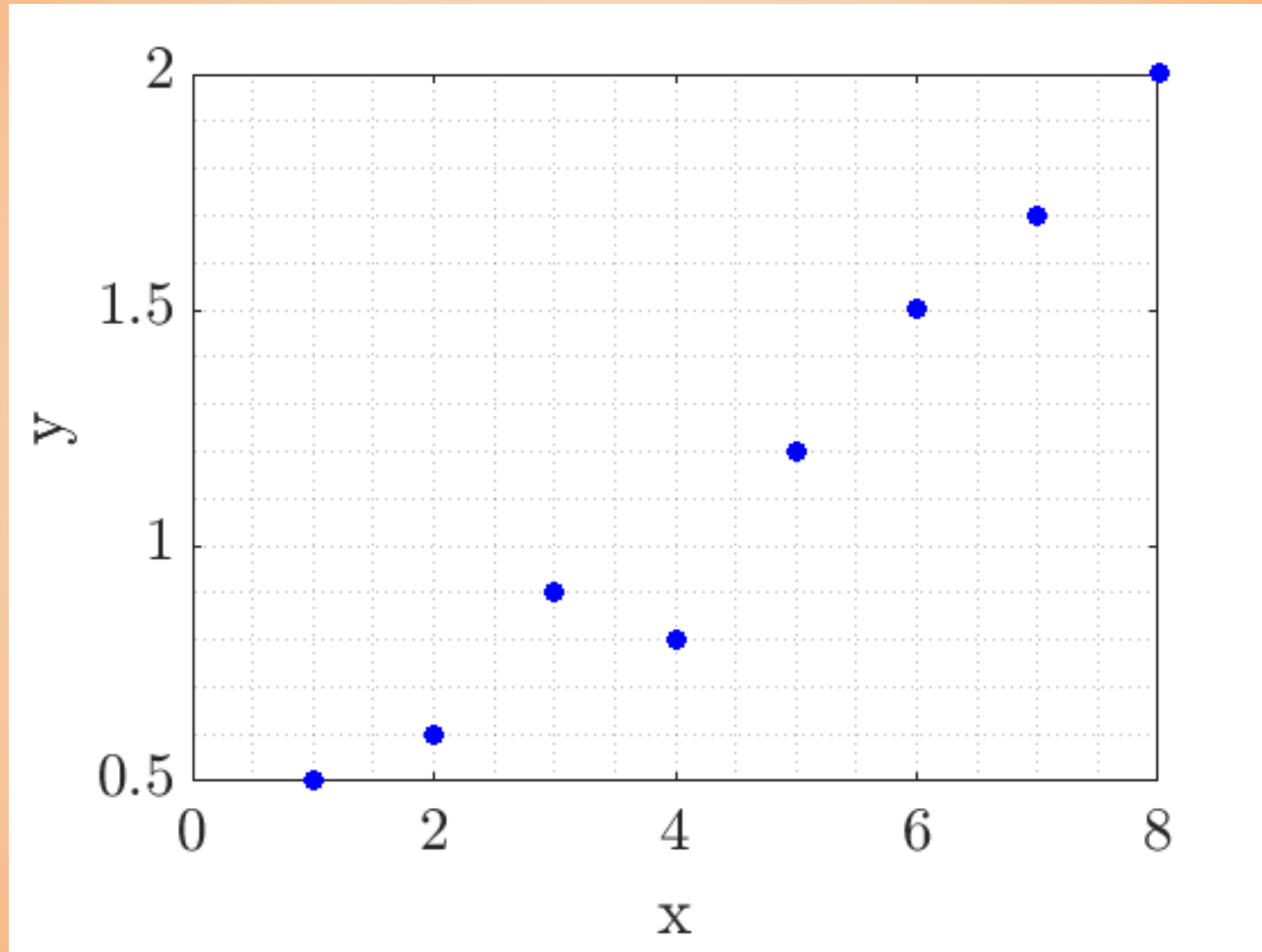
a) uma reta

b) uma parábola do tipo $ax^2 + bx + c$.

Trace as duas curvas no gráfico de dispersão dos dados. Como você compararia as duas curvas com relação aos dados?

x	1	2	3	4	5	6	7	8
y	0.5	0.6	0.9	0.8	1.2	1.5	1.7	2.0

Cálculo Numérico Computacional



Cálculo Numérico Computacional



Solução:

Neste caso, temos $n + 1 = 8$. Desejamos determinar $p_1(x) = a_0 + a_1 \times x$. Assim, devemos resolver o sistema linear:

$$\left\{ \begin{array}{l} (n + 1) \times a_0 + a_1 \times \sum_{j=0}^7 x_j = \sum_{j=0}^7 f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^7 x_j + a_1 \times \sum_{j=0}^7 x_j^2 = \sum_{j=0}^7 x_j \times f(x_j) \end{array} \right.$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\begin{cases} 8 \times a_0 + 36 \times a_1 = 9.2 \\ 36 \times a_0 + 204 \times a_1 = 50.5 \end{cases}$$

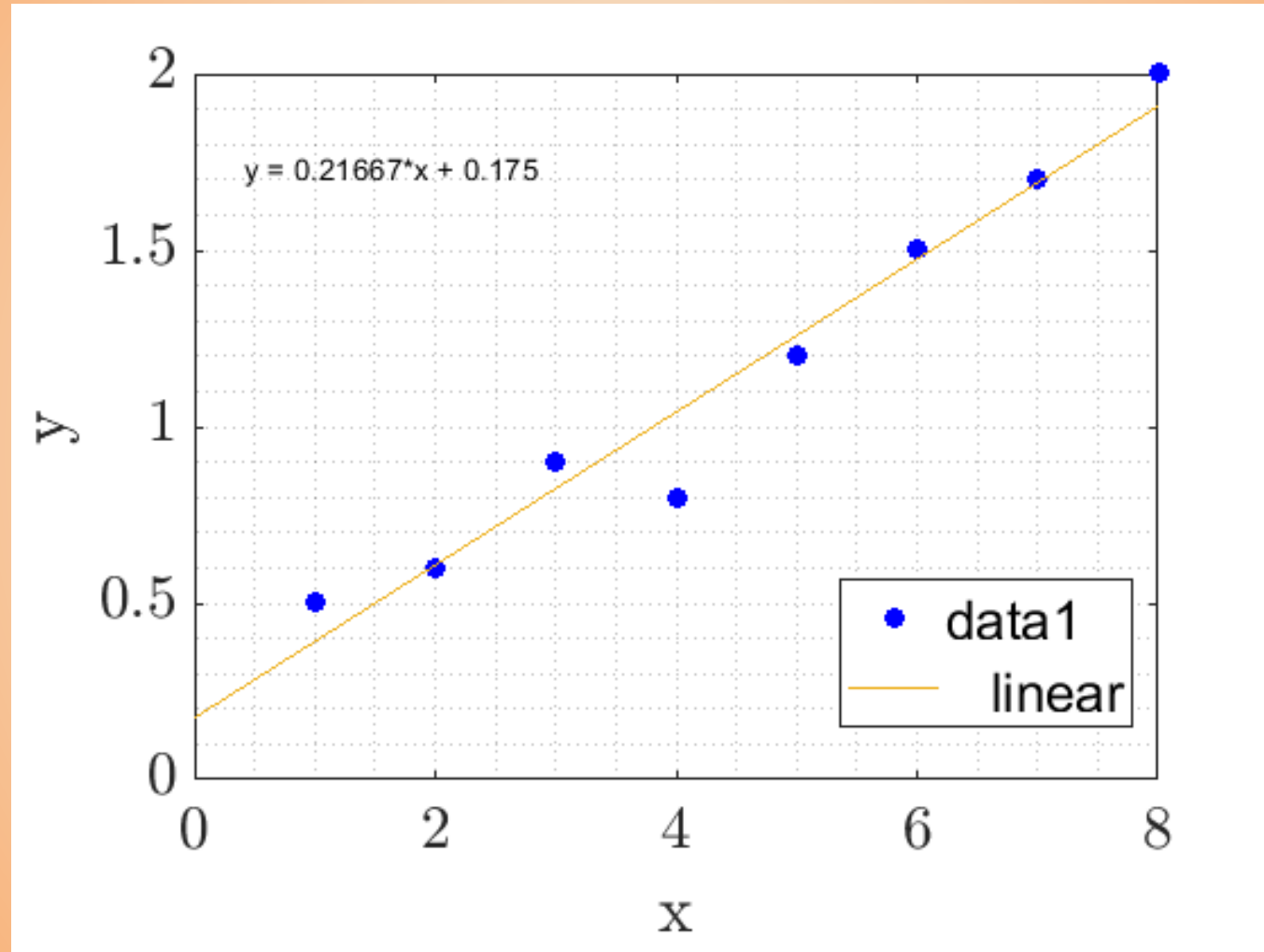
Resolvendo:

$$a_0 = 0.175, \quad a_1 = 0.21667$$

Dessa forma:

$$p_1(x) = 0.175 + 0.21667 \times x$$

Cálculo Numérico Computacional



Cálculo Numérico Computacional



Agora, desejamos determinar $p_2(x) = a_0 + a_1 \times x + a_2 \times x^2$. Assim, devemos resolver o sistema linear:

$$\left\{ \begin{array}{l} (n+1) \times a_0 + a_1 \times \sum_{j=0}^7 x_j + a_2 \times \sum_{j=0}^7 x_j^2 = \sum_{j=0}^7 f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^7 x_j + a_1 \times \sum_{j=0}^7 x_j^2 + a_2 \times \sum_{j=0}^7 x_j^3 = \sum_{j=0}^7 x_j \times f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^7 x_j^2 + a_1 \times \sum_{j=0}^7 x_j^3 + a_2 \times \sum_{j=0}^7 x_j^4 = \sum_{j=0}^7 x_j^2 \times f(x_j) \end{array} \right.$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\begin{cases} 8 \times a_0 + 36 \times a_1 + 204 \times a_2 = 9.2 \\ 36 \times a_0 + 204 \times a_1 + 1296 \times a_2 = 50.5 \\ 204 \times a_0 + 1296 \times a_1 + 8772 \times a_2 = 319.1 \end{cases}$$

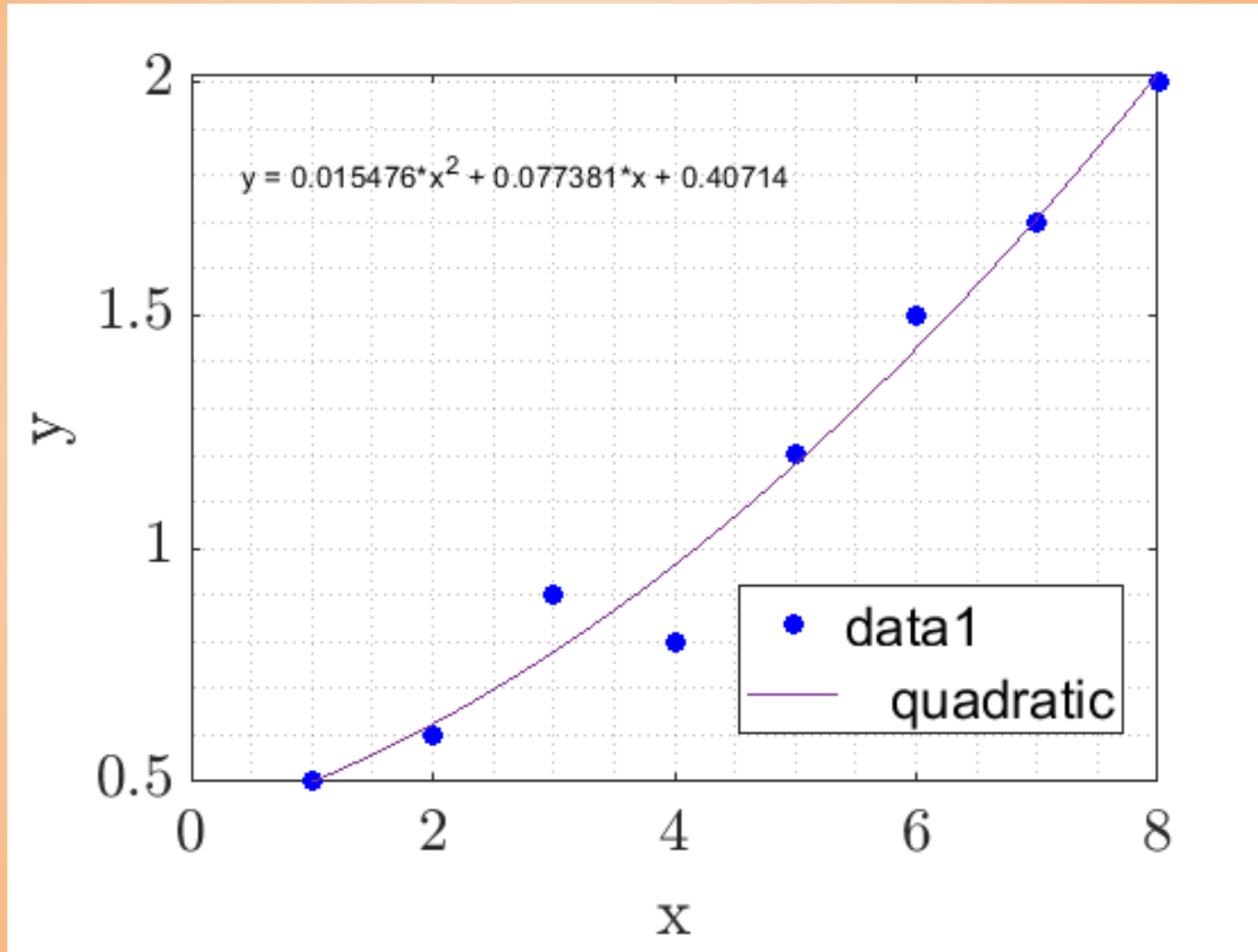
Resolvendo:

$$a_0 = 0.40714, \quad a_1 = 0.077381, \quad a_2 = 0.015476$$

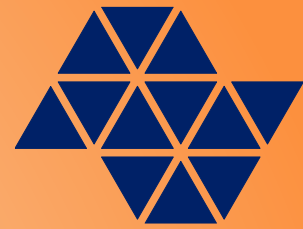
Dessa forma:

$$p_2(x) = 0.40714 + 0.077381 \times x + 0.015476 \times x^2$$

Cálculo Numérico Computacional



Cálculo Numérico Computacional



A comparação pode ser feita através do cálculo de $\sum_{k=1}^8 d_k^2$: para a reta,

$$\sum_{k=1}^8 d_k^2 = 0.08833 \text{ e, para a parábola, } \sum_{k=1}^8 d_k^2 = 0.04809.$$

Como o menor valor para a soma dos quadrados dos desvios foi para a parábola, o melhor ajuste para os dados, entre as duas possibilidades, é a parábola.

Cálculo Numérico Computacional



4. Caso contínuo

- Dada uma função $f(x)$ contínua em $[a, b]$ e escolhidas as funções $g_1(x), g_2(x), \dots, g_n(x)$ todas contínuas em $[a, b]$. Desejamos determinar n constantes $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ de modo que a função $\varphi(x) = \alpha_1 \times g_1(x) + \alpha_2 \times g_2(x) + \dots + \alpha_n \times g_n(x)$ se aproxime ao máximo de $f(x)$ no intervalo $[a, b]$;
- O método dos Mínimos Quadrados determina o mínimo da função

$$F(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n) = \int_a^b [f(x) - \varphi(x)]^2 \times dx$$

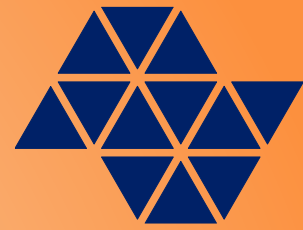
Cálculo Numérico Computacional



- Para o caso particular de duas funções $g_1(x)$ e $g_2(x)$, o ponto mínimo de $F(\alpha_1, \alpha_2)$ é obtido como a solução única do sistema linear:

$$\begin{cases} \left[\int_a^b g_1^2(x) \times dx \right] \times \alpha_1 + \left[\int_a^b g_1(x) \times g_2(x) \times dx \right] \times \alpha_2 = \int_a^b f(x) \times g_1(x) \times dx \\ \left[\int_a^b g_1(x) \times g_2(x) \times dx \right] \times \alpha_1 + \left[\int_a^b g_2^2(x) \times dx \right] \times \alpha_2 = \int_a^b f(x) \times g_2(x) \times dx \end{cases}$$

Cálculo Numérico Computacional



5. Exemplo

- Usando o método dos Mínimos Quadrados, aproximar $f(x) = 4 \times x^3$ por um polinômio de 1º grau, uma reta, no intervalo $[a, b] = [0, 1]$.
- **SOLUÇÃO:** Neste caso, $f(x) = 4 \times x^3$, $a = 0$, $b = 1$;
- Desejamos determinar $\varphi(x) = \alpha_1 \times g_1(x) + \alpha_2 \times g_2(x)$, onde $g_1(x) = 1$ e $g_2(x) = x$.

Cálculo Numérico Computacional



- Cálculo das integrais:

$$\int_0^1 1^2 \times dx = 1, \quad \int_0^1 1 \times x \times dx = \frac{1}{2}, \quad \int_0^1 4 \times x^3 \times 1 \times dx = 1$$

$$\int_0^1 x^2 \times dx = \frac{1}{3}, \quad \int_0^1 4 \times x^3 \times x \times dx = \frac{4}{5}$$



Cálculo Numérico Computacional

- Temos, assim, o seguinte sistema linear:

$$\begin{cases} 1 \times \alpha_1 + \frac{1}{2} \times \alpha_2 = 1 \\ \frac{1}{2} \times \alpha_1 + \frac{1}{3} \times \alpha_2 = \frac{4}{5} \end{cases}$$

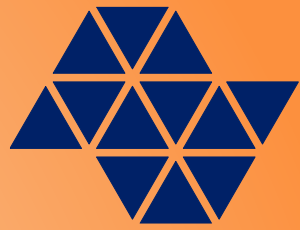
Resolvendo:

$$\alpha_1 = -\frac{4}{5}, \quad \alpha_2 = \frac{18}{5}$$

Portanto:

$$\varphi(x) = -\frac{4}{5} + \frac{18}{5} \times x$$

Cálculo Numérico Computacional



6. Caso não linear

- Em alguns casos, as funções escolhidas poderão ser não lineares nos parâmetros;
- Por exemplo, se ao diagrama de dispersão de uma determinada função se ajustar uma exponencial do tipo $f(x) \approx \varphi(x) = \alpha_1 \times e^{-\alpha_2 \times x}$, sendo α_1 e α_2 positivos;
- Para a aplicação do método dos Mínimos Quadrados, é necessário uma linearização através de uma conveniente mudança de variáveis.

Cálculo Numérico Computacional



- Por exemplo:

$$y \approx \alpha_1 \times e^{-\alpha_2 \times x} \rightarrow z = \ln(y) \approx \ln(\alpha_1) - \alpha_2 \times x$$

- Se $a_1 = \ln(\alpha_1)$ e $a_2 = -\alpha_2$, segue que $\ln(y) \approx a_1 - a_2 \times x = \varphi(x)$, que é um problema linear nos parâmetros a_1 e a_2 ;
- Os parâmetros obtidos não são ótimos dentro do critério dos quadrados mínimos, porque estamos ajustando o problema linearizado por quadrados mínimos e não o problema original.

Cálculo Numérico Computacional

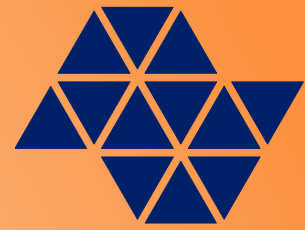


7. Exemplo

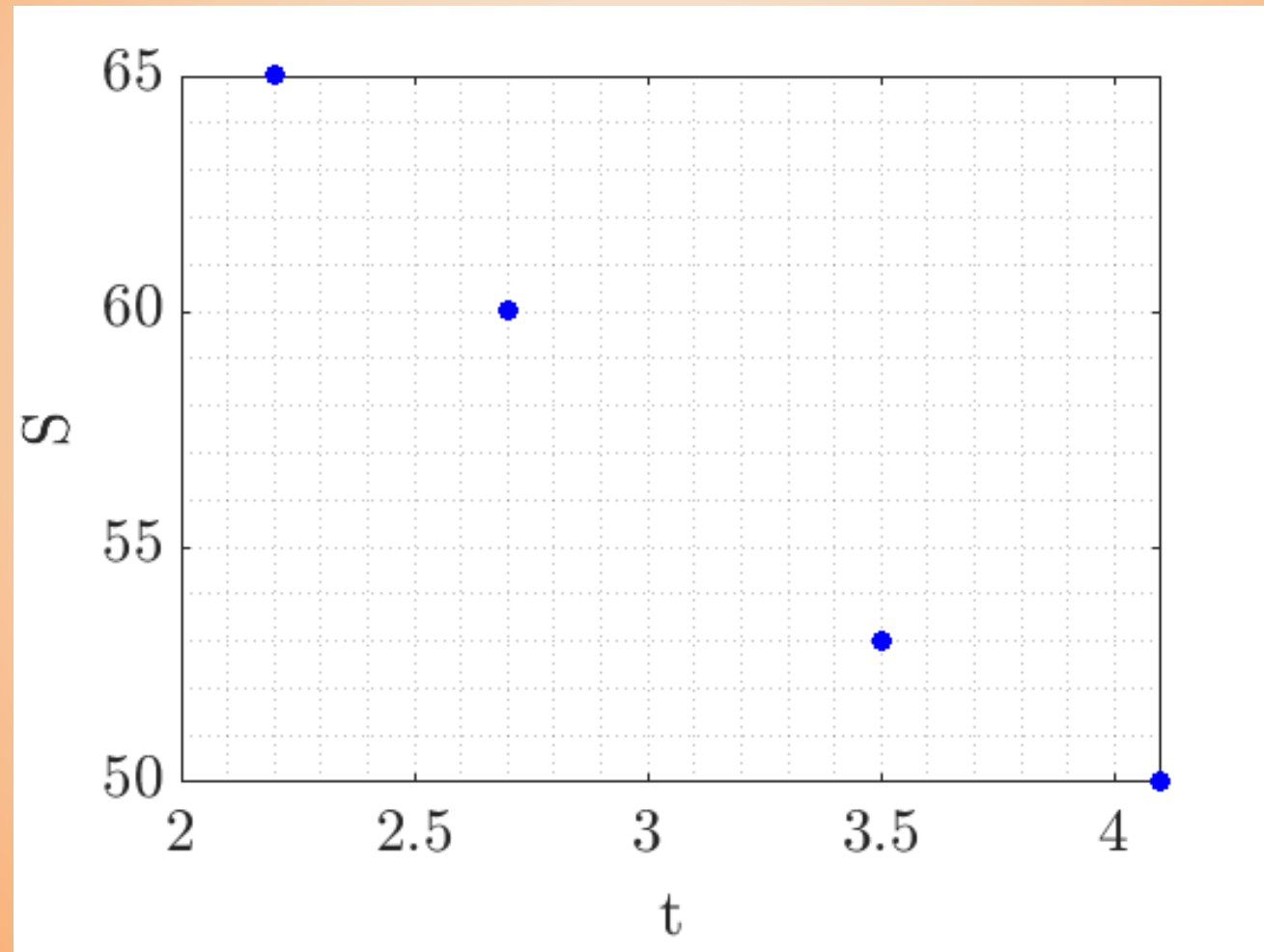
- Suponha a situação onde desejamos determinar a função exponencial da forma $S = q \times t^p$, que melhor se ajusta aos dados tabelados por:

<i>t</i>	2.2	2.7	3.5	4.1
<i>S</i>	65	60	53	50

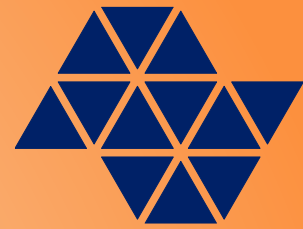
Cálculo Numérico Computacional



- Diagrama de dispersão



Cálculo Numérico Computacional



- Como $S = q \times t^p$, então:

$$\log(S) = \log(q \times t^p)$$

$$\log(s) = \log(q) + p \times \log(t)$$

- Vamos considerar agora as mudanças de variável:

$$y = \log(S), \quad a_0 = \log(q), \quad a_1 = p, \quad x = \log(t)$$

- Temos assim o polinômio de 1º grau $y = a_0 + a_1 \times x$, o qual pode ser determinado pelo método dos Mínimos Quadrados.

Cálculo Numérico Computacional



- Devemos utilizar os dados:

$x = \log(t)$	0.3424	0.4314	0.5441	0.6128
$y = \log(S)$	1.8129	1.7782	1.7243	1.6990

- E resolver o seguinte sistema linear:

$$\left\{ \begin{array}{l} (n+1) \times a_0 + a_1 \times \sum_{j=0}^3 x_j = \sum_{j=0}^3 f(x_j) \\ a_0 \times \sum_{j=0}^3 x_j + a_1 \times \sum_{j=0}^3 x_j^2 = \sum_{j=0}^3 x_j \times f(x_j) \end{array} \right.$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\begin{cases} 4 \times a_0 + 1.9307 \times a_1 = 7.0144 \\ 1.9307 \times a_0 + 0.9748 \times a_1 = 3.3671 \end{cases}$$

Resolvendo:

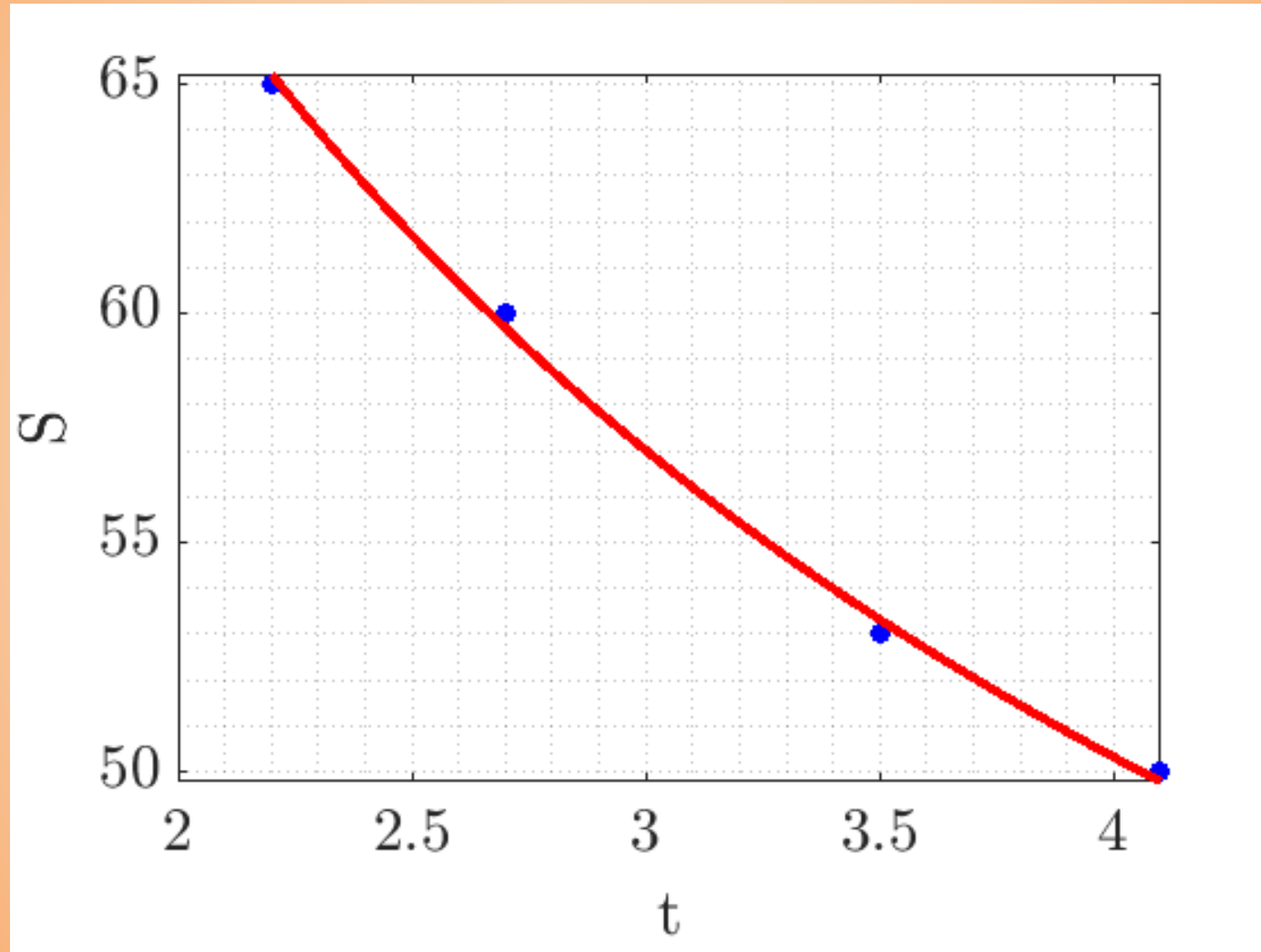
$$a_0 = 1.963, \quad a_1 = -0.434$$

Dessa forma:

$$10^{a_0} = q \rightarrow q = 91,83$$
$$p = -0.434$$

Assim: $S = 91.83 \times t^{-0.434}$

Cálculo Numérico Computacional





Cálculo Numérico Computacional

- OUTRAS FUNÇÕES:

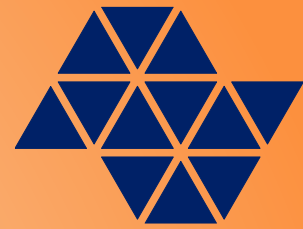
(a) $S = A \times e^{c \times t}$, sendo A e c constantes a serem determinadas.

t	t_0	t_1	\dots	t_n
S	S_0	S_1	\dots	S_n

Como $S = A \times e^{c \times t}$:

$$\ln(S) = \ln(A \times e^{c \times t})$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\ln(S) = \ln(A \times e^{c \times t})$$

$$\ln(S) = \ln(A) + c \times t$$

Assim:

$$y = \ln(S), \quad a_0 = \ln(A), \quad a_1 = c, \quad x = t$$

Construímos uma nova tabela:

$x = t$	t_0	t_1	...	t_n
$y = \ln(S)$	$\ln(S_0)$	$\ln(S_1)$...	$\ln(S_n)$

Cálculo Numérico Computacional



(b) $S = \frac{1}{p+q \times t}$, sendo p e q constantes a serem determinadas.

t	t_0	t_1	...	t_n
S	S_0	S_1	...	S_n

Mudança de variável: $y = \frac{1}{s} = p + q \times t$

Assim: $a_0 = p$, $a_1 = q$, $x = t$. Nova tabela:

$x = t$	t_0	t_1	...	t_n
$y = 1/S$	$1/S_0$	$1/S_1$...	$1/S_n$



EXERCÍCIOS

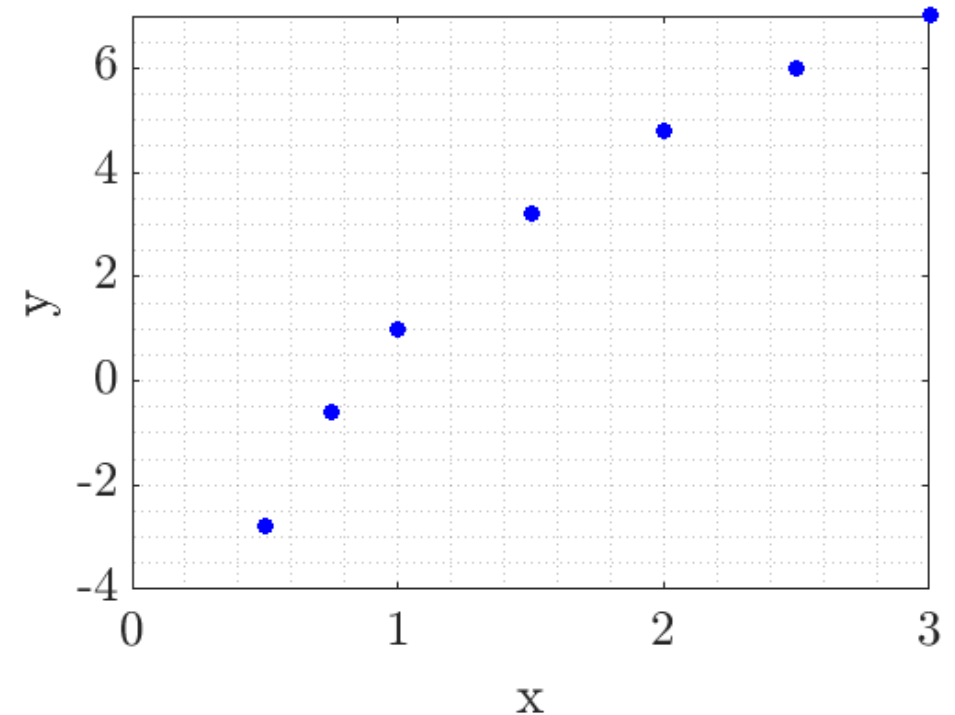
Cálculo Numérico Computacional



3. Dada a tabela abaixo, faça o gráfico de dispersão dos dados e ajuste uma curva da melhor maneira possível:

x	0.5	0.75	1	1.5	2.0	2.5	3.0
y	-2.8	-0.6	1	3.2	4.8	6.0	7.0

3. Curva de ajuste escolhida: $\varphi(x) = \alpha_1 \ln(x) + \alpha_2$. Obteve-se:
 $\varphi(x) = 5.47411 \ln(x) + 0.98935$.



Cálculo Numérico Computacional



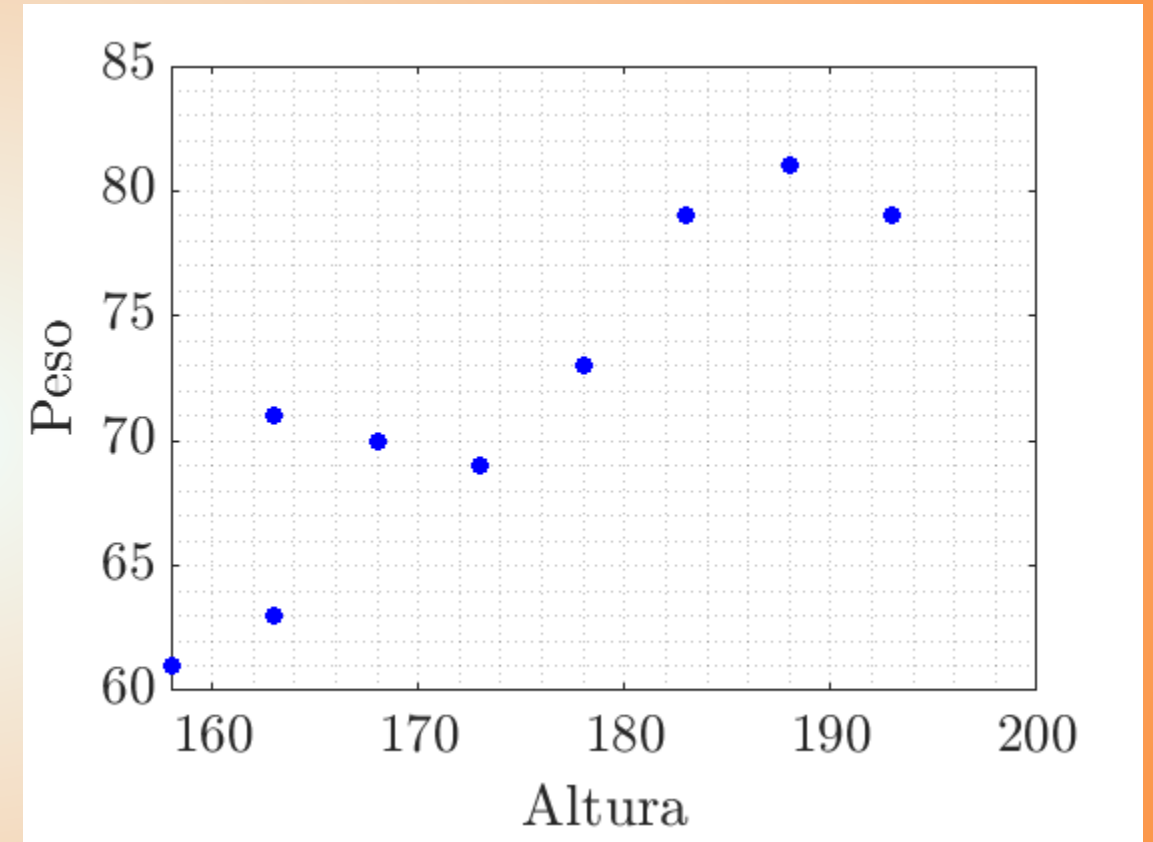
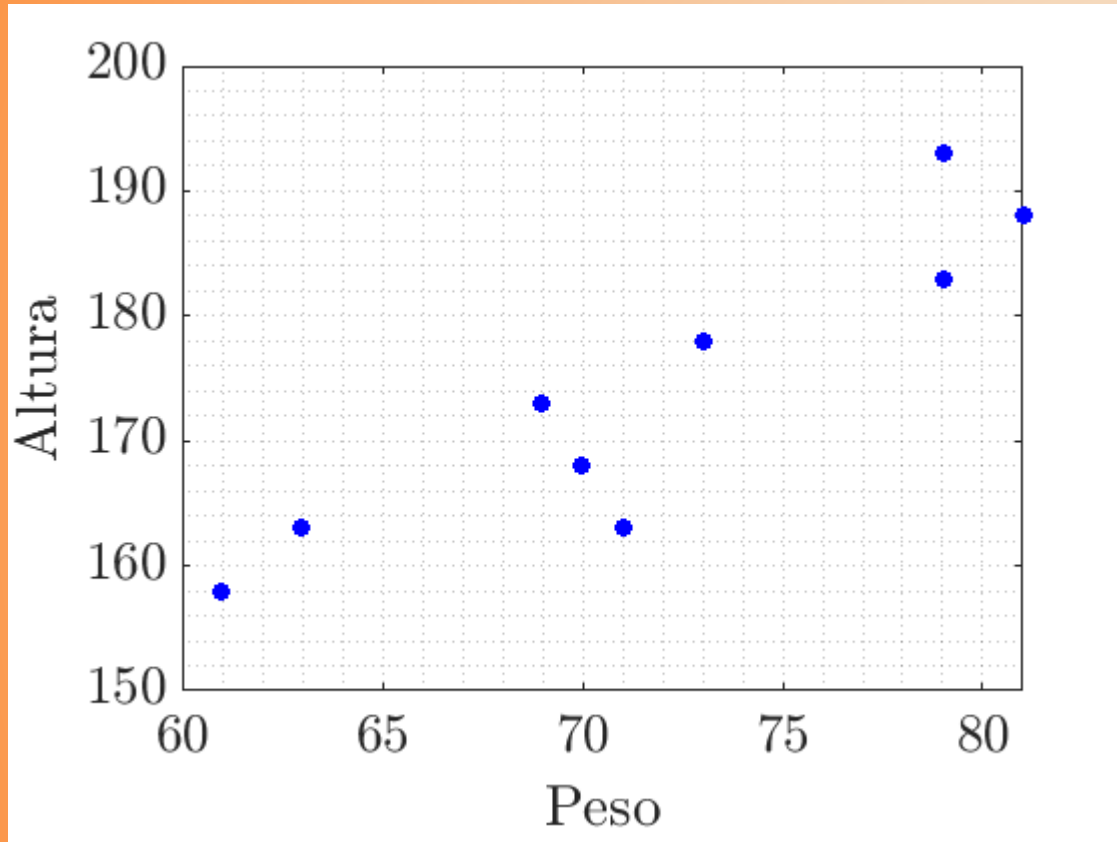
A tabela abaixo mostra as alturas e pesos de uma amostra de nove homens entre as idades de 25 a 29 anos, extraída ao acaso entre funcionários de uma grande indústria:

Altura	183	173	168	188	158	163	193	163	178	cm
Peso	79	69	70	81	61	63	79	71	73	kg

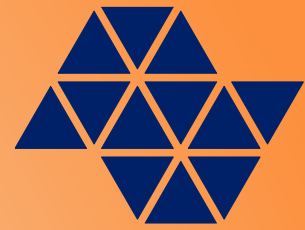
- Faça o diagrama de dispersão dos dados e observe que parece existir uma relação linear entre a altura e o peso.
- Ajuste uma reta que descreva o comportamento do peso em função da altura, isto é, $\text{peso} = f(\text{altura})$.
- Estime o peso de um funcionário com 175 cm de altura; e estime a altura de um funcionário com 80 kg.
- Ajuste agora a reta que descreve o comportamento da altura em função do peso, isto é, $\text{altura} = g(\text{peso})$.
- Resolva o item (c) com essa nova função e compare os resultados obtidos. Tente encontrar uma explicação.
- Coloque num gráfico as equações (b) e (d) e compare-as.

- $52.7570x - 20.0780$, trabalhando com as alturas em metros.
 - peso de um funcionário com 1.75 m de altura ≈ 72.2467 kg; altura de um funcionário com 80 kg ≈ 1.897 m.
 - $0.0159x + 0.6029$.
 - peso de um funcionário com 1.75 m de altura ≈ 72.14 kg; altura de um funcionário com 80 kg ≈ 1.871 m.

Cálculo Numérico Computacional



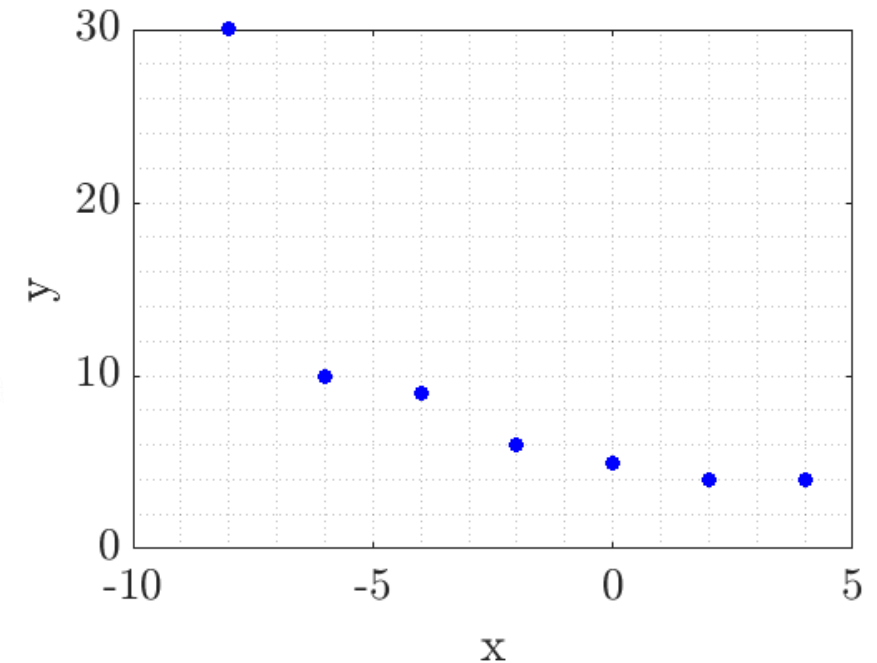
Cálculo Numérico Computacional



6. Ajuste os dados:

x	-8	-6	-4	-2	0	2	4
y	30	10	9	6	5	4	4

- a) usando a aproximação $y \approx 1/(a_0 + a_1x)$. Faça o gráfico para $1/y$ e verifique que esta aproximação é viável;
- b) idem para $y \approx ab^x$;
- c) compare os resultados (a) e (b).



6. a) $y \approx \frac{1}{0.1958 + 0.0185x}$

b) $y \approx 5.5199(0.8597)^x$

Cálculo Numérico Computacional



Próxima aula:

Aula 15

- Diferenciação numérica;
- Integração numérica: regra dos trapézios.

