

Resolução da Lista 9 - Programação não linear irrestrita

Exercício 1

$$f(x) = x^3 - 3x^2 + 11x, \quad \text{Taylor em } x = 3$$

$$f(x) = x^3 - 3x^2 + 11x$$

Para $x = 3$, temos:

$$f(3) = 3^3 - 3 \cdot 3^2 + 11 \cdot 3 = 27 - 27 + 33 = 33$$

$$\text{Derivada de primeira ordem: } \frac{\partial f}{\partial x} = 3x^2 - 6x + 11$$

Para $x = 3$, temos:

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 3 \cdot (3)^2 - 6 \cdot (3) + 11 = 27 - 18 + 11 = 20$$

$$\text{Derivada de segunda ordem: } \frac{\partial^2 f}{\partial x} = 6x - 6$$

Para $x = 3$, temos:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x} = 6 \cdot 3 - 6 = 12$$

$$\text{a) } f(x + \lambda) = f(x)|_{x=3} + \lambda \frac{\partial f}{\partial x}|_{x=3}$$

$$f(x + \lambda) = 33 + 20\lambda$$

$$\text{b) } f(x + \lambda) = f(x)|_{x=3} + \lambda \frac{\partial f}{\partial x}|_{x=3} + \frac{1}{2} \lambda^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x}|_{x=3}$$

$$f(x + \lambda) = 33 + 20\lambda + \frac{1}{2} \cdot 12\lambda^2$$

$$f(x + \lambda) = 33 + 20\lambda + 6\lambda^2$$

Exercício 2

$$\text{a) } \min (x_1)^2 + x_1x_2 - 6x_1 - 8x_2; \quad x = (8, -10).$$

$$(1) \quad \frac{\partial f}{\partial x_1} = 2x_1 + x_2 - 6 = 0$$

$$(2) \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} = x_1 - 8 = 0 \rightarrow x_1 - 8 = 0 \rightarrow x_1 = 8$$

Substituindo (2) em (1), temos:

$$2x_1 + x_2 - 6 = 0 \rightarrow 2 \cdot 8 + x_2 - 6 = 0 \rightarrow x_2 = -10$$

Logo, x é um ponto estacionário!

b) $\max 10(x_1)^2 + 12\ln x_2; x = (1,2)$

$$(1) \frac{\partial f}{\partial x_1} = 20x_1 = 0 \rightarrow x_1 = 0$$

$$(2) \frac{\partial f}{\partial x_2} = 12 \cdot \frac{1}{x_2} = 0 \rightarrow x_2 = \infty$$

Como $x = (1, \infty) \neq x = (1, 2)$; x não é um ponto estacionário!

Direção de busca: $\Delta x = \nabla f|_x = \begin{pmatrix} 20 \\ 6 \end{pmatrix}$

$$(1) \frac{\partial f}{\partial x_1} = 20x_1 = 0$$

Para $x_1 = 1$, temos: $20x_1 = 20$

$$(2) \frac{\partial f}{\partial x_2} = 12 \cdot \frac{1}{x_2} = 0$$

Para $x_2 = 2$, temos: $12 \cdot \frac{1}{x_2} = 6$

c) $\min x_1x_2 - 10x_1 + 4x_2, x = (-4, 10)$

$$(1) \frac{\partial f}{\partial x_1} = x_2 - 10 = 0 \rightarrow x_2 - 10 = 0 \rightarrow x_2 = 10$$

$$(2) \frac{\partial f}{\partial x_2} = x_1 + 4 = 0 \rightarrow x_1 + 4 = 0 \rightarrow x_1 = -4$$

Logo, x é um ponto estacionário!

Exercício 3

a) $f(x_1, x_2) = 3(x_1)^2 - x_1x_2 + (x_2)^2 - 11x_1; x = (2, 1)$

$$(1) \frac{\partial f}{\partial x_1} = 6x_1 - x_2 - 11 = 0$$

$$(2) \frac{\partial f}{\partial x_2} = -x_1 + 2x_2 = 0$$

De **(1)**, temos: $6x_1 - x_2 - 11 = 0 \rightarrow x_2 = 6x_1 - 11$ **(3)**

Substituindo **(3)** em **(2)**:

$$\begin{aligned} -x_1 + 2(6x_1 - 11) &= 0 \\ -x_1 + 12x_1 - 22 &= 0 \rightarrow 11x_1 = 22 \rightarrow x_1 = 2 \quad \textbf{(4)} \end{aligned}$$

Substituindo **(4)** em **(3)**:

$$\begin{aligned} x_2 &= 6x_1 - 11 \\ x_2 &= 6 \cdot 2 - 11 \rightarrow x_2 = 1 \end{aligned}$$

Logo, x é um ponto estacionário!

Calculando a Hessiana:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = 6; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = 2; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = -1; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = -1$$

$$H = \begin{bmatrix} 6 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\det[H] = 6 > 0$$

$$\det[H] = 11 > 0$$

Temos uma matriz Hessiana positiva definida.

Mínimo local definitivamente.

b) $f(x_1, x_2) = -(x_1)^2 - 6x_1x_2 + 9(x_2)^2 - 11x_1; \quad x = (-3, 1)$

(1) $\frac{\partial f}{\partial x_1} = -2x_1 - 6x_2 = 0$

(2) $\frac{\partial f}{\partial x_2} = -6x_1 - 18x_2 = 0$

Substituindo $x = (-3, 1)$, em **(1)** e **(2)**, temos:

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = -(2 \cdot -3) - (6 \cdot 1) = 0 \rightarrow 0 = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = -(6 \cdot -3) - (18 \cdot 1) = 0 \rightarrow 0 = 0$$

Logo, x é um ponto estacionário!

Calculando a Hessiana:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = -2; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = -18; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = -6; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = -6$$

$$H = \begin{bmatrix} -2 & -6 \\ -6 & -18 \end{bmatrix} \det[-2] = -2 < 0$$

$$\det[H] = 36 - 36 = 0$$

Temos uma matriz Hessiana semi-negativa definida. Possivelmente é um máximo local.

Exercício 4

a) $f(x_1, x_2) = \ln(x_1)^2 + 20\ln(x_2) - 11x_1, \quad \forall x_1, x_2 > 0$

Derivada de primeira ordem: $\frac{\partial f}{\partial x_1} = \frac{1}{x_1}; \quad \frac{\partial f}{\partial x_2} = \frac{1}{x_2}$

Derivada de segunda ordem: $\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2} = -\frac{1}{x_1^2}; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2} = -\frac{1}{x_2^2}$

Calculando a Hessiana:

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2} = 0; \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1} = 0$$

$$H = \begin{bmatrix} -\frac{1}{x_1^2} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{x_2^2} \end{bmatrix}$$

Temos uma matriz Hessiana semi-negativa definida. A função é côncava.

b) $f(x) = x \sen x, \quad x \in [0, 2\pi]$

Derivada de primeira ordem: $\frac{\partial f}{\partial x} = x \cos x + \sen x$

Derivada de segunda ordem: $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = -x \sen x + \cos x - \cos x = -x \sen x \begin{cases} \leq 0 & x \in [0, \pi] \\ \geq 0 & x \in [\pi, 2\pi] \end{cases}$

Função nem é côncava, nem é convexa!

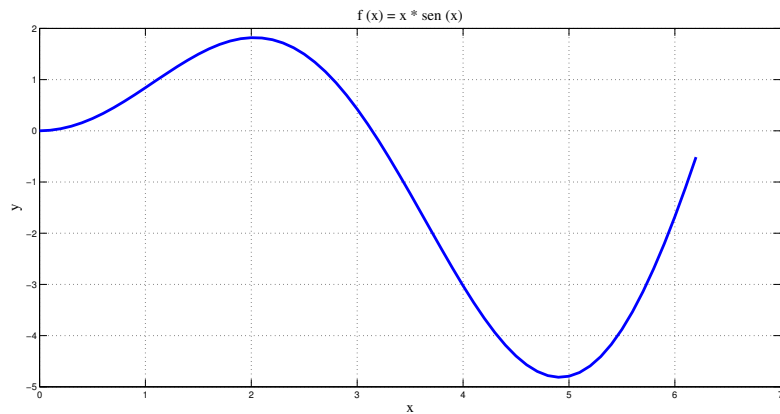


Figura 1: $f(x) = x * \text{sen}(x)$

Exercício 5

a)

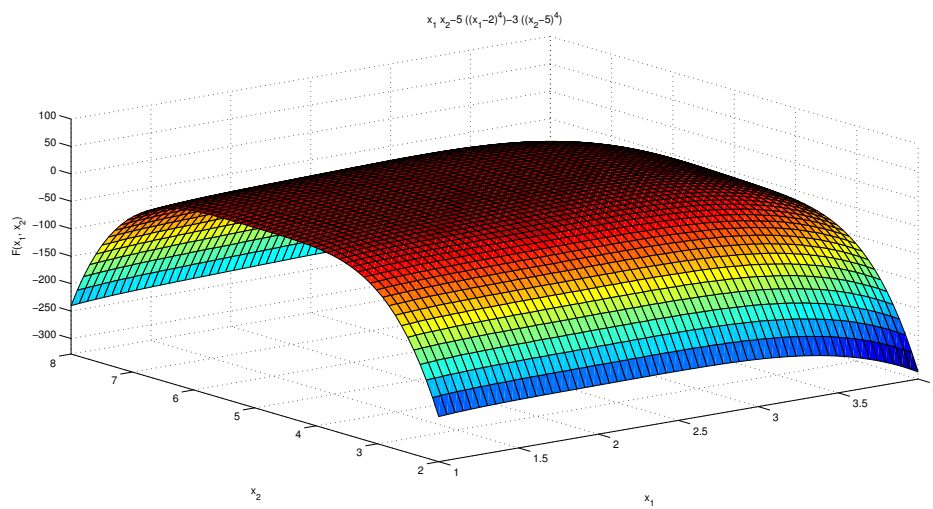


Figura 2: Função para $x_1 \in [1,4]$ e $x_2 \in [2,8]$

b) Derivada de primeira ordem:

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = x_2 - 20(x_1 - 2)^3$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = x_1 - 12(x_2 - 5)^3$$

Determinando a direção de busca, $x_0 = (1,3)$

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = 3 - 20(1 - 2)^3 = 3 - 20(-1)^3 = 23$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = 1 - 12(3 - 5)^3 = 1 - 12(-2)^3 = 97$$

c)

$$\max_{\lambda > 0} f(x^0 + \lambda \cdot \nabla f(x^0)) = 0$$

$$\max_{\lambda > 0} f((1 + 23\lambda) \cdot (3 + 97\lambda) - 5((1 + 23\lambda) - 2)^4 - 3((3 + 97\lambda) - 5)^4)$$

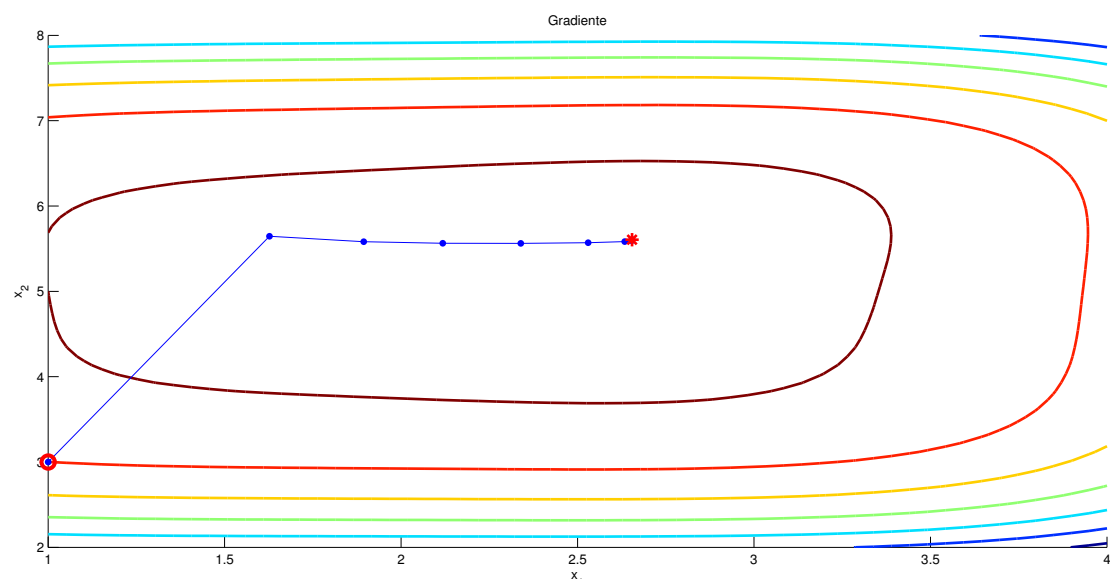


Figura 3: Busca unidimensional pelo método do gradiente

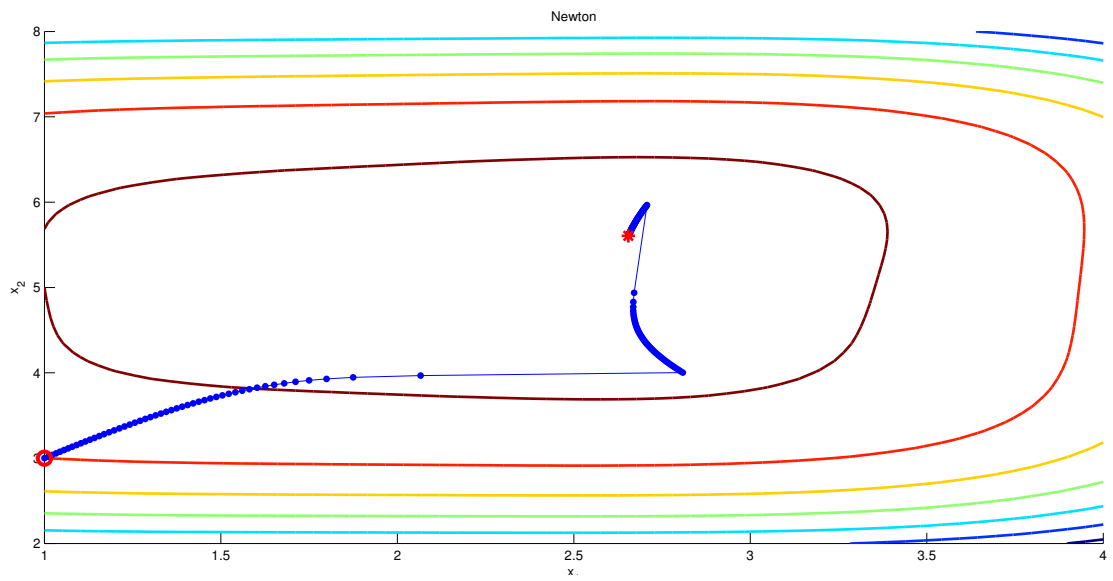


Figura 4: Busca unidimensional pelo método de Newton

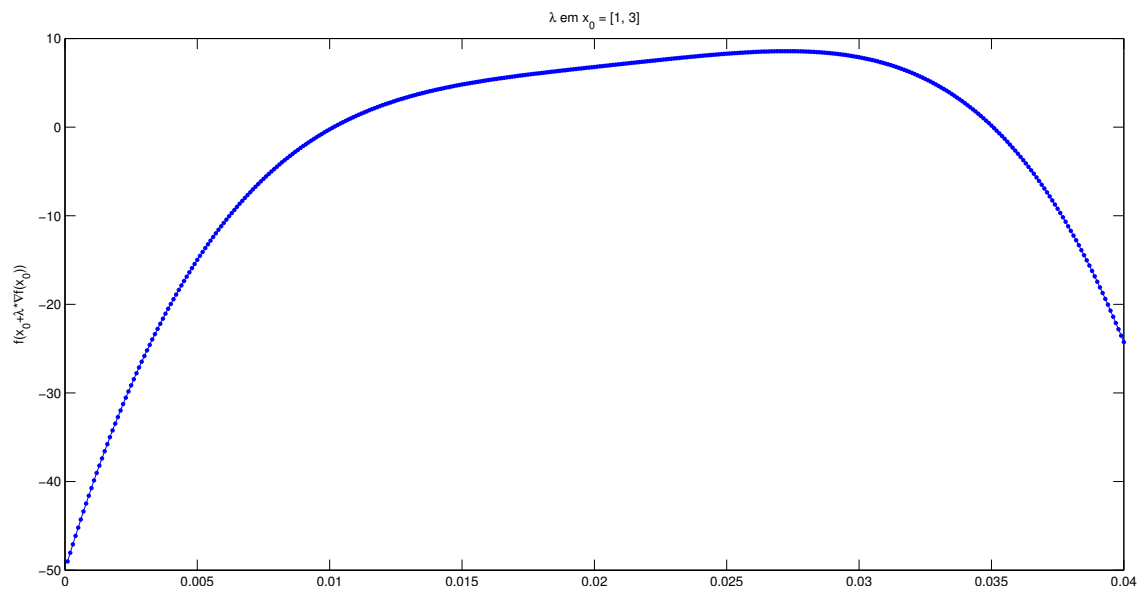


Figura 5: Lambda

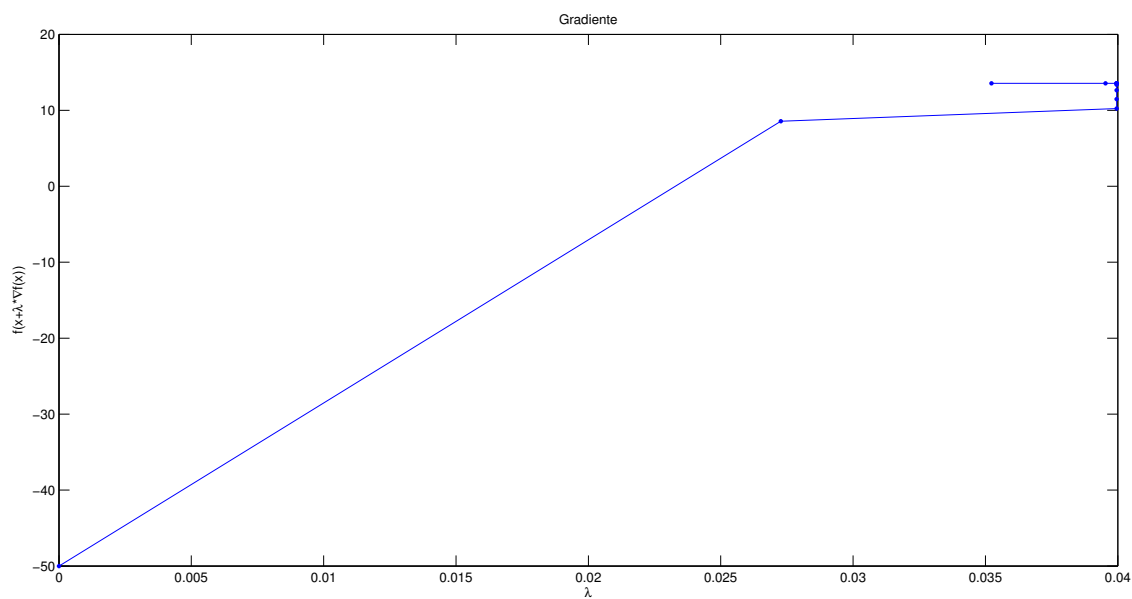


Figura 6: Lambda ótimo para cada iteração utilizando o método do gradiente

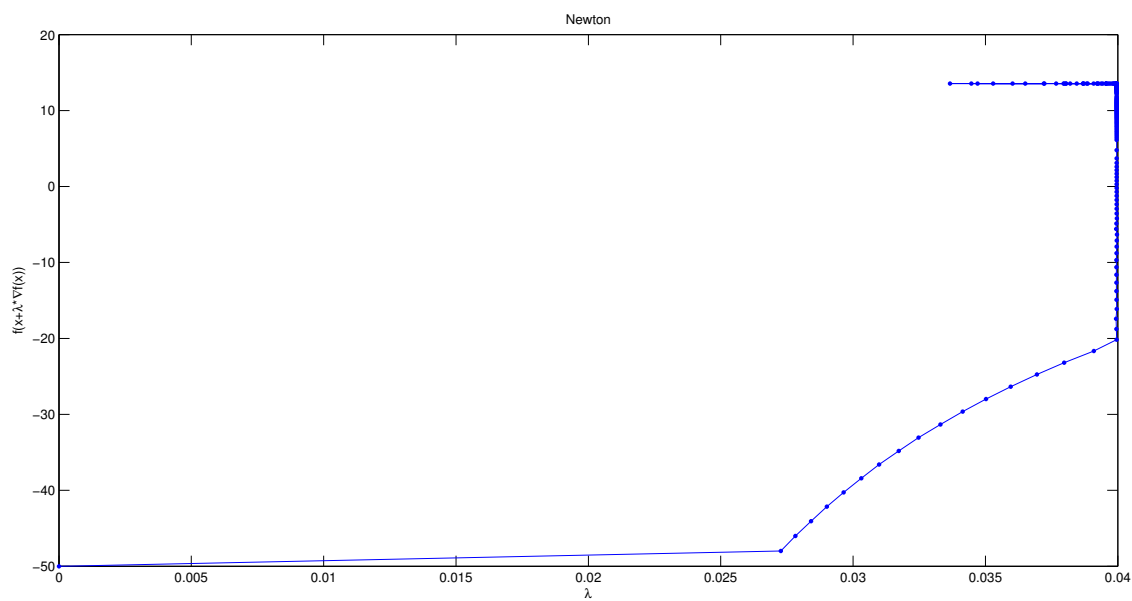


Figura 7: Lambda ótimo para cada iteração utilizando o método de Newton