

# 1. Sistemas de Equações Não Lineares

Dadas as variáveis  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , e as funções não lineares  $f_1, f_2, \dots, f_n$ , o sistema

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \\ \dots \dots \dots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) = 0 \end{cases},$$

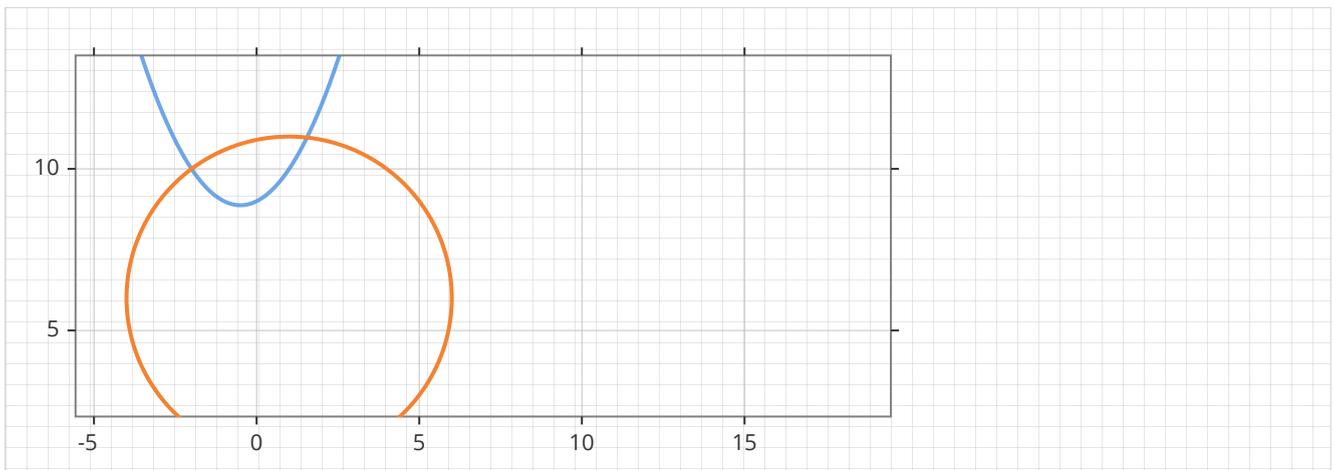
forma um sistema de equações não-lineares.

Estes sistemas, em princípio, podem não ter nenhuma solução em geral e podem ser de difícil resolução. No entanto há vários métodos numéricos para encontrar soluções aproximadas, se existirem.

Por exemplo, considere:

$$\begin{cases} -x_1(x_1 + 1) + 2x_2 = 18 \\ (x_1 - 1)^2 + (x_2 - 6)^2 = 25 \end{cases}$$

Esse sistema tem solução, é a interseção de um círculo de raio 5, com centro no ponto (1,6), com uma parábola  $x_2 = .5x_1^2 + .5x_1 + 9$ , graficamente:



Mas nem sempre podemos ter essa representação gráfica.

O procedimento de resolução fica mais simples se utilizarmos notação vetorial:

- Um vetor de variáveis:  $\vec{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n)$ ,
- Um vetor de funções:  $\vec{F} = (f_1(\vec{x}), f_2(\vec{x}), \dots, f_n(\vec{x}))$ , ou uma função vetorial:  $\vec{F}(\vec{x})$ .
- O sistema de equações então se traduz para:  
 $\vec{F}(\vec{x}) = 0$ ,  
ou em componentes:  $F_i(\vec{x}) = 0$ .

## 2. Método de Newton

Vamos aplicar o Método de Newton para resolver esta equação.

Para isso precisamos calcular a "derivada" de  $\vec{F}(\vec{x})$ , e faremos componente por componente de  $\vec{F}$ .

Cada componente  $f_i(x_1, \dots, x_n)$ , vai ter  $n$  derivadas parciais:

$\frac{\partial f_i}{\partial x_1}, \frac{\partial f_i}{\partial x_2}, \dots$  ou de forma mais sucinta, vamos arrumar as  $n$  derivadas das  $n$  componentes de  $\vec{F}$ ,

em uma matriz  $n$  por  $n$ .

As componentes sendo:

$$J_{ij} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j},$$

ou arrumando matricialmente:

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{pmatrix},$$

Essa é chamada de **Matriz Jacobiana**.

Vamos fazer a expansão de Taylor para  $\vec{F}(x+a)$ , e buscar o valor de  $a$  para fazer  $\vec{F} = 0$ :  
(componentes)

$$f_i(\vec{x} + \vec{a}) = f_i(\vec{x}) + \sum_{j=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_j} (x_j - a_j) + \dots = 0.$$

Ou usando a matriz Jacobiana e mantendo apenas a primeira ordem:

$$\vec{F}(\vec{x}) + J(\vec{x} - \vec{a}) = 0.$$

Multiplicando pela esquerda com a inversa da matriz Jacobiana,  $J^{-1}$ , temos então:

$$\vec{x} - \vec{a} = J^{-1}F$$

$$\vec{a} = \vec{x} - J^{-1}F$$

## 2.1. Exemplo:

Vamos calcular o ponto de interseção mais a direita do sistema dado no começo:

$$\begin{cases} -x_1(x_1 + 1) + 2x_2 - 18 = 0 \\ (x_1 - 1)^2 + (x_2 - 6)^2 - 25 = 0 \end{cases}$$

Na forma vetorial, temos:

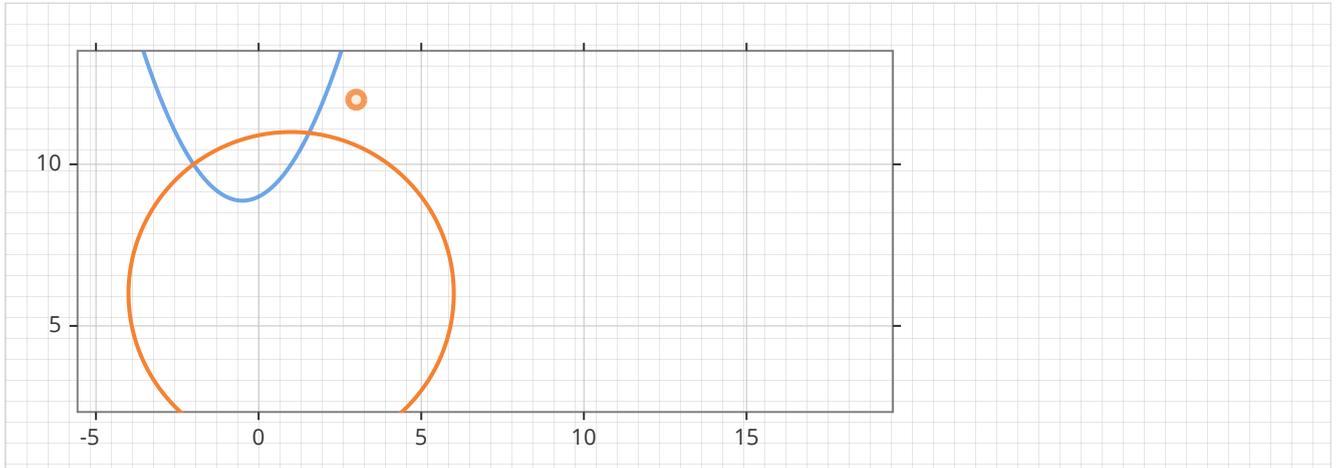
O vetor  $F$ :

$$\vec{F} = \begin{pmatrix} -x_1(x_1 + 1) + 2x_2 - 18 \\ (x_1 - 1)^2 + (x_2 - 6)^2 - 25 \end{pmatrix}$$

A matriz Jacobiana  $J$ :

$$J = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2x_1 - 1 & 2 \\ 2x_1 - 2 & 2x_2 - 12 \end{pmatrix}.$$

Vamos começar nosso processo no ponto inicial  $x_0 = (3, 12)$ .



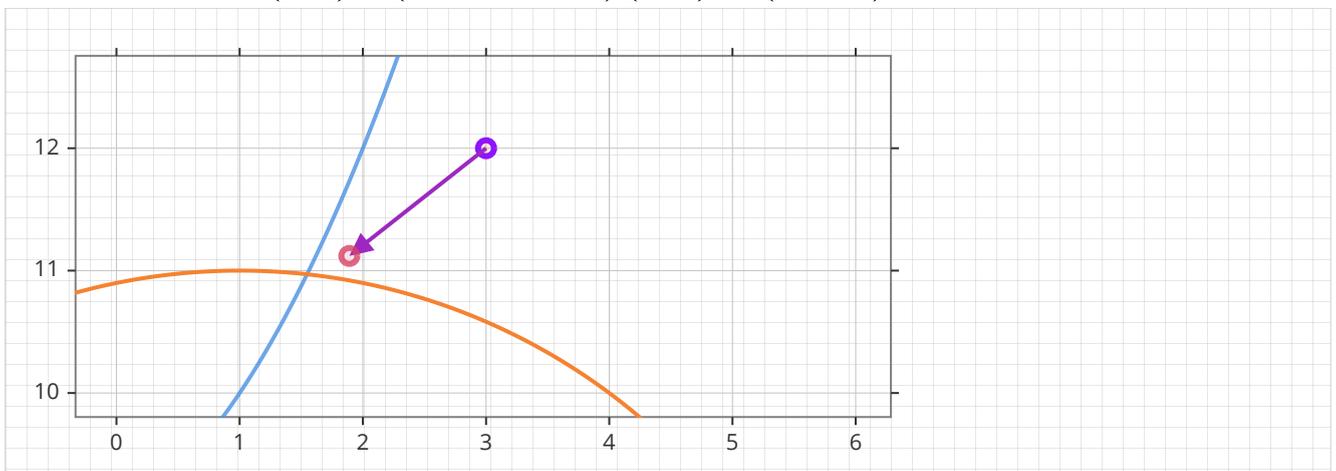
Iteração 1:

$$x_0 = \begin{pmatrix} 3 \\ 12 \end{pmatrix},$$

$$F(x_0) = \begin{pmatrix} -6 \\ 15 \end{pmatrix},$$

$$J(x_0) = \begin{pmatrix} -7 & 2 \\ 4 & 12 \end{pmatrix}, \quad J^{-1}(x_0) = \begin{pmatrix} -0.13 & 0.022 \\ 0.044 & 0.076 \end{pmatrix}$$

$$x_1 = x_0 - J^{-1}F \rightarrow \begin{pmatrix} 3 \\ 12 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -0.13 & 0.022 \\ 0.044 & 0.076 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -6 \\ 15 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.89 \\ 11.12 \end{pmatrix}$$



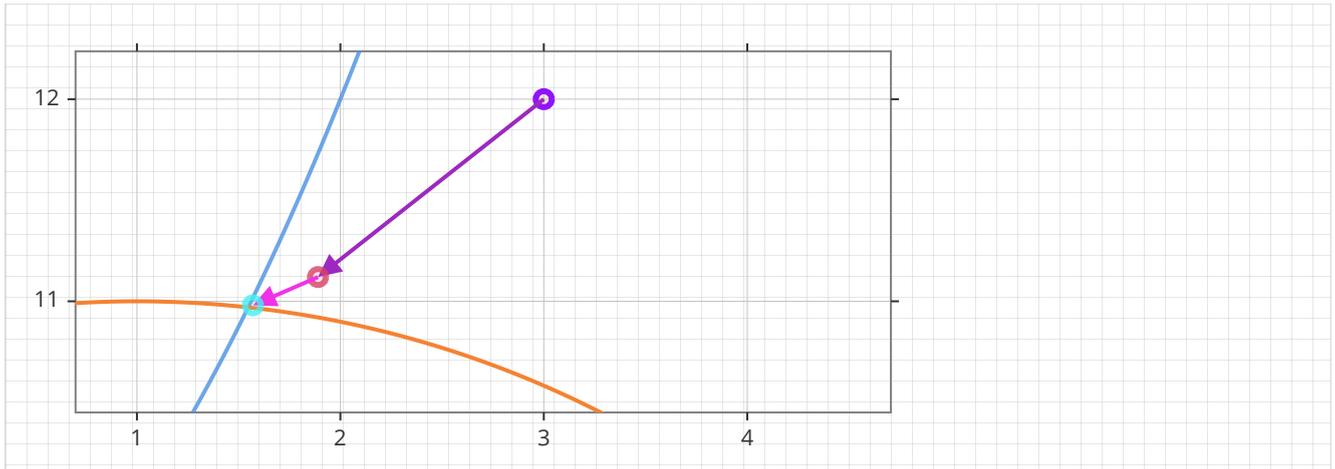
Iteração 2:

$$x_1 = \begin{pmatrix} 1.89 \\ 11.12 \end{pmatrix},$$

$$F(x_0) = \begin{pmatrix} -1.22 \\ 2.00 \end{pmatrix},$$

$$J(x_0) = \begin{pmatrix} -4.78 & 2 \\ 1.78 & 10.24 \end{pmatrix}, J^{-1}(x_0) = \begin{pmatrix} -0.195 & 0.0381 \\ 0.0339 & 0.091 \end{pmatrix}$$

$$x_2 = x_1 - J^{-1}F \rightarrow \begin{pmatrix} 1.89 \\ 11.12 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} -0.195 & 0.0381 \\ 0.0339 & 0.091 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1.22 \\ 2.00 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1.57 \\ 10.98 \end{pmatrix},$$



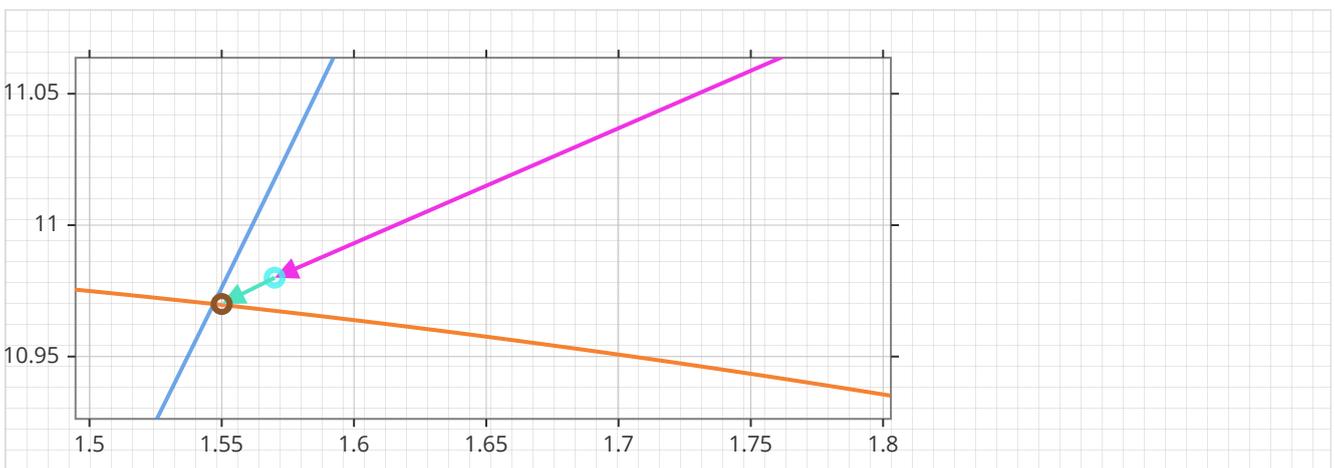
Iteração 3:

$$x_2 = \begin{pmatrix} 1.57 \\ 10.98 \end{pmatrix},$$

$$F(x_0) = \begin{pmatrix} -0.0749 \\ 0.1253 \end{pmatrix}, \text{ (estão se aproximando de zero!)}$$

$$J(x_0) = \begin{pmatrix} -4.14 & 2 \\ 1.14 & 9.96 \end{pmatrix}, \text{ (está ficando constante!)}$$

$$x_3 = x_2 - J^{-1}F = \begin{pmatrix} 1.55 \\ 10.97 \end{pmatrix}, \text{ (está ficando constante, já na 1a casa decimal).}$$



## 2.2. Cuidados

O procedimento realizado assim pode ser resumido com:

1. Escolha um ponto inicial  $\vec{x}_0$ ,
2. Calcule a matriz jacobiana  $J$ , neste ponto.
3. Resolva o sistema linear:  $J(x_0)(\vec{x}_1 - \vec{x}_0) = -\vec{F}(x_0)$ .

Quando escolher um ponto inicial é necessário checar se o Jacobiano não é singular ou próximo de singular, isso fará a solução pular para um ponto distante.

O sistema a ser resolvido pode ser resolvido usando a inversa ou eliminação gaussiana.

As vezes esquecemos o sinal de menos (-) em 3. Quando isso acontece, os seus valores de  $x_1, x_2, \dots$  vão explodir.

### 3. Algoritmo

O algoritmo do método de newton para sistemas não-lineares é assim:

Dada as funções  $f_i$ , suas derivadas  $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$  (a matrix jacobiana), e o ponto inicial  $x_0$ , e  $N$  (o número máximo de iterações permitidas)

- Para  $k = 1 : N_{max}$

- Para  $i = 1 : n$

- \* Calcule  $f_i = f_i(x_{k-1})$ ,

- \* Para  $j = 1 : n$

- Calcule o Jacobiano:  $J_{ij} = \left. \frac{\partial f_i}{\partial x_j} \right|_{x_{k-1}}$

- Resolva o sistema:  $J\vec{v} = -F$  (eliminação gaussiana ou com a inversa)

- Calcule:  $\vec{x}_k = \vec{x}_{k-1} + \vec{v}$

- Se  $\max |f_i(\vec{x}_k)| < \epsilon$ ,  $x^* = x_k$ , PARE. (critério 1)

- Se  $\max |\vec{x}_k - \vec{x}_{k-1}| < \epsilon$ ,  $x^* = x_k$ , PARE (critério 2)