



UNIVERSIDADE FEDERAL DE SANTA CATARINA - UFSC  
CENTRO TECNOLÓGICO - CTC  
DEPARTAMENTO DE INFORMÁTICA E ESTATÍSTICA -  
INE

**Cálculo Numérico em Computadores:**

## Capítulo 4

### Resolução de Sistemas de Equações não Lineares

Autores: Prof. Sérgio Peters  
Acad. Andréa Vergara da Silva

e-mail: [sergio.peters@ufsc.br](mailto:sergio.peters@ufsc.br)

Florianópolis, 2013.

## 4.0 - Fundamentos

No capítulo 2 abordamos a solução de  $f(x) = 0$  (uma equação com uma variável). Porém na modelagem matemática dos fenômenos físicos, via de regra, estão envolvidas mais de uma variável e mais de uma consequência (sistema de equações).

Exemplo: Sistemas de equações lineares:

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ \vdots \qquad \qquad \qquad \vdots \qquad \qquad \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases} \Rightarrow \mathbf{Ax} = \mathbf{B}$$

Definição 1- Um sistema de  $n$  equações não lineares com  $n$  incógnitas é toda expressão do tipo:

$$\begin{cases} f_1(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n) = 0 \\ f_2(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n) = 0 \\ \vdots \\ f_n(x_1, x_2, x_3, \dots, x_n) = 0 \end{cases} \Rightarrow F(X) = 0$$

onde

$$F = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \dots \\ f_n \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \dots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Exemplo:

a)

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2^3 = 3 \\ 3x_1^2 + x_2^2 = 7 \end{cases} \Rightarrow F = \begin{bmatrix} f_1(x_1, x_2) = x_1 + 2x_2^3 - 3 \\ f_2(x_1, x_2) = 3x_1^2 + x_2^2 - 7 \end{bmatrix} \quad \text{e} \quad X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

b)

$$\begin{cases} 3x_1 - \cos(x_1 x_3) = 0,5 \\ x_1^3 - x_1 x_2 x_3 = 5 \\ e^{x_1 x_2} - \ln(x_1^2 + x_2 x_3) = 0 \end{cases}$$

Definição 2 - Solução de  $F(X) = 0$  é todo vetor (=matriz coluna ou linha)

$\alpha = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]$  tal que  $F(\alpha) = 0$ .

Exemplo:

$$\begin{cases} x_1 x_2 = 1 \\ x_1^2 + x_2^2 - 4x_1 + 2x_2 = 4 \end{cases} \Rightarrow \alpha = [0,604068; 1,655442]$$

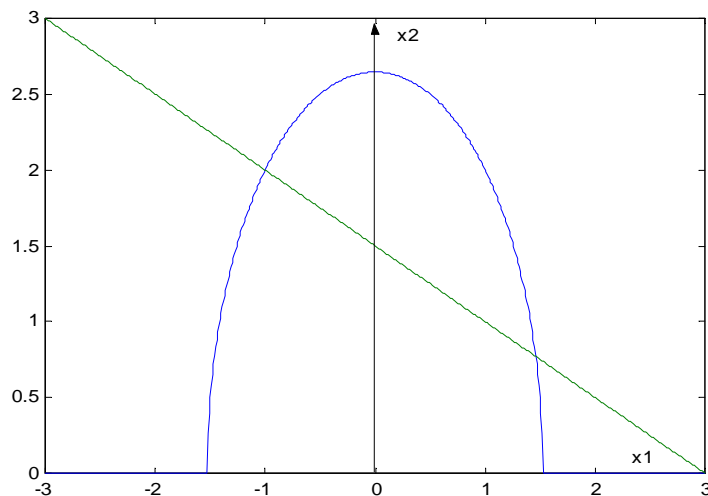
Note-se a dificuldade de se isolar  $\alpha$  já a partir do  $n = 2$  (o menor possível).

#### 4.1 - Método de Newton para $F(X) = 0$

A solução de um sistema não-linear consiste em determinar pontos no subespaço do problema que solucione o conjunto de equações. Os pontos de solução estão na intersecção das curvas que representam as equações. O processo de solução a ser visto é uma generalização do Método de Newton-Raphson para sistemas de equações não-lineares. Na solução de sistemas lineares viu-se que tem-se apenas três tipos de solução: solução única, infinitas soluções e não existe solução. No caso de sistemas não lineares o leque de respostas é maior, no qual pode-se ter de zero a infinitas soluções.

Para exemplificar, seja o sistema de equações não lineares composto de duas equações:

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 - 3 = 0 \\ 3x_1^2 + x_2^2 - 7 = 0 \end{cases}$$



Como pode ser observado na figura, tem-se dois pontos de intersecção. Estes dois pontos pertencentes ao subespaço  $\mathbb{R}^2$ ,  $\underline{x} = [1,461538 \ 0,769230]^T$  e  $\underline{x} = [-1 \ 2]^T$ , e ambos são soluções do mesmo sistema.

Seja o sistema de equações não-lineares:

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

O vetor de incógnitas  $[x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]^T$  pode ser representado de forma vetorial (sublinhada),  $\underline{x} = [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n]^T$ , o vetor de valores iniciais das incógnitas por  $\underline{x}^{(0)} = [x_1^{(0)} \ x_2^{(0)} \ \dots \ x_n^{(0)}]^T$  e o vetor incremento de cada incógnita, diferença entre  $\underline{x}$  e  $\underline{x}^{(0)}$ , dado por  $\Delta \underline{x}_i = [\Delta x_1 \ \Delta x_2 \ \dots \ \Delta x_n]^T$ .

Analogamente ao método de Newton-Raphson, utiliza-se da expansão em Série de Taylor vetorial da funções  $f_i(x_1, x_2, \dots, x_n) \ \forall i$  em torno do ponto inicial  $\underline{x}^{(0)} = [x_1^{(0)} \ x_2^{(0)} \ \dots \ x_n^{(0)}]^T$ .

onde:

$$\begin{aligned} f_1(x_1, x_2, \dots, x_n) &= f_1(\underline{x}^{(0)}) + \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \cdot (x_1 - x_1^{(0)}) + \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \cdot (x_2 - x_2^{(0)}) + \dots + \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \cdot (x_n - x_n^{(0)}) + \dots = 0 \\ f_2(x_1, x_2, \dots, x_n) &= f_2(\underline{x}^{(0)}) + \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \cdot (x_1 - x_1^{(0)}) + \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \cdot (x_2 - x_2^{(0)}) + \dots + \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \cdot (x_n - x_n^{(0)}) + \dots = 0 \\ &\vdots \\ f_n(x_1, x_2, \dots, x_n) &= f_n(\underline{x}^{(0)}) + \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \cdot (x_1 - x_1^{(0)}) + \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \cdot (x_2 - x_2^{(0)}) + \dots + \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \cdot (x_n - x_n^{(0)}) + \dots = 0 \end{aligned}$$

Fazendo  $\Delta x_i = x_i - x_i^{(0)}$ , desprezando os termos de ordem superior e isolando dos termos  $\Delta x_i$ :

$$\begin{cases} \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \Delta x_1 + \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \Delta x_2 + \dots + \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \Delta x_n = -f_1(\underline{x}^{(0)}) \\ \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \Delta x_1 + \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \Delta x_2 + \dots + \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \Delta x_n = -f_2(\underline{x}^{(0)}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} \Delta x_1 + \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \Delta x_2 + \dots + \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \Delta x_n = -f_n(\underline{x}^{(0)}) \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \\ \vdots \\ \Delta x_n \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} f_1(\underline{x}^{(0)}) \\ f_2(\underline{x}^{(0)}) \\ \vdots \\ f_n(\underline{x}^{(0)}) \end{bmatrix}$$

onde

$$J(\underline{x}^{(0)}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_n(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

é chamada de matriz Jacobiana, calculada no ponto inicial  $\underline{x}^{(0)} = [x_1^{(0)} \ x_2^{(0)} \ \dots \ x_n^{(0)}]^T$ .

Resolvendo o sistema linearizado acima, determinamos os valores de uma aproximação para cada  $\Delta x_i$  e consequentemente os novos valores das incógnitas  $x_i = x_i^{(0)} + \Delta x_i$ , que foram calculados baseados nos valores iniciais  $\underline{x}^{(0)} = [x_1^{(0)} \ x_2^{(0)} \ \dots \ x_n^{(0)}]^T$ , ou seja uma iteração baseada em  $\underline{x}^{(0)}$ , que precisa ser repetida para  $\underline{x}^{(0)} = \underline{x}$  (atualização dos valores iniciais).

Observe que em cada iteração do Método de Newton para sistemas de equações não lineares, resolve-se um sistema de equações lineares.

Exemplo 1: Resolver  $\begin{cases} e^{x_1} + x_2 = 1 \\ x_1^2 + x_2^2 = 4 \end{cases}$  por Newton com  $X^0 = \begin{bmatrix} +1 \\ -1 \end{bmatrix}$  com 3 iterações.

Solução:

$$\text{Temos } F(X) = \begin{cases} f_1(x_1, x_2) = e^{x_1} + x_2 - 1 \\ f_2(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 - 4 \end{cases}$$

$$J(\underline{x}^{(0)}) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow J(X) = \begin{bmatrix} e^{x_1} & \mathbf{1} \\ 2x_1 & 2x_2 \end{bmatrix} \text{ para } \mathbf{X} = \mathbf{X}^0 = \begin{bmatrix} x_1^0 \\ x_2^0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} +1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

Aplicando o sistema de equações linearizado para duas equações temos:

$$\begin{bmatrix} \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2(\underline{x}^{(0)})}{\partial x_2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} f_1(\underline{x}^{(0)}) \\ f_2(\underline{x}^{(0)}) \end{bmatrix}$$

1ª iteração:

$$\begin{bmatrix} e^1 & \mathbf{1} \\ 2 & -2 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} e-2 \\ -2 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \Delta x_1 = 0,0758 \\ \Delta x_2 = -0,9242 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{x}_1 = 1,0758 \\ \mathbf{x}_2 = -1,9242 \end{cases}$$

$$\text{Erro total} = \sum |\Delta x_i| = 0,9999$$

2ª iteração:

$$\begin{bmatrix} 2,933 & \mathbf{1} \\ 2,152 & -3,848 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 0,0080 \\ -0,8600 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \Delta x_1 = -0,06629 \\ \Delta x_2 = 0,1864 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \mathbf{x}_1^2 = 1,0095 \\ \mathbf{x}_2^2 = -1,7378 \end{cases}$$

$$\text{Erro total} = \sum |\Delta x_i| = 0,2527$$

3ª iteração:

$$\begin{cases} x_1^3 = 1,0042 \\ x_2^3 = -1,7297 \end{cases}$$

$$\text{Erro total} = \sum |\Delta x_i| = 0,013474$$

$$\text{Solução Exata} \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 1 \\ x_2 = 1 - e \end{cases}$$

Exemplo 2: Resolver o sistema de equações não-lineares utilizando o Método de Newton para um vetor inicial  $\underline{x}^{(0)} = [0,5 \quad 0,5 \quad 0,5]^T$ .

$$x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 1 = 0$$

$$2x_1^2 + x_2^2 - 4x_3 = 0$$

$$3x_1^2 - 4x_2 + x_3^2 = 0$$

O processo iterativo, em notação vetorial, é dado por:

$$J(\underline{x}^{(k)})\underline{\Delta x}^{(k)} = -F(\underline{x}^{(k)})$$

A matriz Jacobiana  $J(\underline{x}^{(k)})$  é dada por:

$$J(\underline{x}^{(k)}) = \begin{bmatrix} 2x_1^{(k)} & 2x_2^{(k)} & 2x_3^{(k)} \\ 4x_1^{(k)} & 2x_2^{(k)} & -4 \\ 6x_1^{(k)} & -4 & 2x_3^{(k)} \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(0)} = [0,5 \quad 0,5 \quad 0,5]^T$ , tem-se:

$$J(\underline{x}^{(0)}) = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -4 \\ 3 & -4 & 1 \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(0)} = [0,5 \quad 0,5 \quad 0,5]^T$ ,  $F(\underline{x}^{(0)})$  é calculado por:

$$0,5^2 + 0,5^2 + 0,5^2 - 1 = -0,25$$

$$2 \times 0,5^2 + 0,5^2 - 4 \times 0,5 = -1,25$$

$$3 \times 0,5^2 - 4 \times 0,5 + 0,5^2 = -1,00$$

$$F(\underline{x}^{(0)}) = [-0,25 \quad -1,25 \quad -1,00]^T$$

Tem-se o sistema linear:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & -4 \\ 3 & -4 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1^{(0)} \\ \Delta x_2^{(0)} \\ \Delta x_3^{(0)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,25 \\ 1,25 \\ 1,00 \end{bmatrix}$$

Resultando em  $\underline{\Delta x}^{(0)} = [0,375 \quad 0 \quad -0,125]^T$ . Os novos valores do vetor  $\underline{x}$  são dados por:

$$\underline{x}^{(1)} = \underline{x}^{(0)} + \underline{\Delta x}^{(0)} = \begin{bmatrix} 0,5 \\ 0,5 \\ 0,5 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0,375 \\ 0 \\ -0,125 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,875 \\ 0,5 \\ 0,375 \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(1)} = [0,875 \quad 0,5 \quad 0,375]^T$ , tem-se:

$$J(\underline{x}^{(1)}) = \begin{bmatrix} 1,7500 & 1,0000 & 0,7500 \\ 3,5000 & 1,0000 & -4,0000 \\ 5,2500 & -4,0000 & 0,7500 \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(1)} = [0,875 \quad 0,5 \quad 0,375]^T$ ,  $F(\underline{x}^{(1)})$  é calculado por:

$$0,875^2 + 0,5^2 + 0,375^2 - 1 = 0,1563$$

$$2 \times 0,875^2 + 0,5^2 - 4 \times 0,375 = 0,2813$$

$$3 \times 0,875^2 - 4 \times 0,5 + 0,375^2 = 0,4375$$

$$F(\underline{x}^{(1)}) = [0,1563 \quad 0,2813 \quad 0,4375]^T$$

Tem-se o sistema linear:

$$\begin{bmatrix} 1,7500 & 1,0000 & 0,7500 \\ 3,5000 & 1,0000 & -4,0000 \\ 5,2500 & -4,0000 & 0,7500 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1^{(1)} \\ \Delta x_2^{(1)} \\ \Delta x_3^{(1)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,1563 \\ 0,2813 \\ 0,4375 \end{bmatrix}$$

Resultando em  $\underline{\Delta x}^{(1)} = [-0,00852 \quad -0,0034 \quad -0,0051]^T$ . Os novos valores do vetor  $\underline{x}$  são dados por:

$$\underline{x}^{(2)} = \underline{x}^{(1)} + \underline{\Delta x}^{(1)} = \begin{bmatrix} 0,875 \\ 0,5 \\ 0,375 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -0,00852 \\ -0,0034 \\ -0,0051 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,7898 \\ 0,4966 \\ 0,3699 \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(2)} = [0,7898 \quad 0,4966 \quad 0,3699]^T$ , tem-se:



$$J(\underline{x}^{(2)}) = \begin{bmatrix} 1,5796 & 0,9932 & 0,7399 \\ 3,1593 & 0,9932 & -4,000 \\ 4,7389 & -4,0000 & 0,7399 \end{bmatrix}$$

Para  $\underline{x}^{(2)} = [0,7898 \quad 0,4966 \quad 0,3699]^T$ ,  $F(\underline{x}^{(2)})$  é calculado por:

$$0,7898^2 + 0,4966^2 + 0,3699^2 - 1 = 0,0073$$

$$2 \times 0,7898^2 + 0,4966^2 - 4 \times 0,3699 = 0,0145$$

$$3 \times 0,7898^2 - 4 \times 0,4966 + 0,3699^2 = 0,0218$$

$$F(\underline{x}^{(2)}) = [0,0073 \quad 0,0145 \quad 0,0218]^T$$

Tem-se o sistema linear:

$$\begin{bmatrix} 1,5796 & 0,9932 & 0,7399 \\ 3,1593 & 0,9932 & -4,000 \\ 4,7389 & -4,0000 & 0,7399 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Delta x_1^{(2)} \\ \Delta x_2^{(2)} \\ \Delta x_3^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0,0073 \\ -0,0145 \\ -0,0218 \end{bmatrix}$$

Resultando em  $\underline{\Delta x}^{(2)} = [-0,0046 \quad 0,0000 \quad 0,0000]^T$ . Os novos valores do vetor  $\underline{x}$  são dados por:

$$\underline{x}^{(3)} = \underline{x}^{(2)} + \underline{\Delta x}^{(2)} = \begin{bmatrix} 0,7898 \\ 0,4966 \\ 0,3659 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -0,0046 \\ 0,0000 \\ 0,0000 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,7852 \\ 0,4966 \\ 0,3699 \end{bmatrix}$$

Seguindo o mesmo procedimento, chega-se a:

$$\underline{x}^{(4)} = \begin{bmatrix} 0,7852 \\ 0,4966 \\ 0,3699 \end{bmatrix}$$

O processo convergiu para **Erro máximo = Max |  $\underline{\Delta x}$  | < 5.10<sup>-4</sup>** em quatro iterações.

#### 4.2. Considerações:

Além da necessidade do  $X^0$ , o maior problema do Newton em  $F(X) = 0$  é a necessidade de se calcular as  $n^2$  derivadas parciais para uso na Jacobiana  $J(X)$ , que são  $n^2$  funções.

A alternativa mais simples para se contornar o problema consiste em se simular as  $n^2$  derivadas parciais  $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$  através do próprio computador, via aproximações numéricas das derivadas:

⇒ Por definição sabemos que:

$$f'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h} \Rightarrow f'(x) \cong \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

⇒ Por extensão:

$$\frac{\partial f_i}{\partial x_j}(x_1, \dots, x_n) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f_i(x_1, x_2, \dots, x_j + h, \dots, x_n) - f_i(x_1, x_2, \dots, x_n)}{h}$$

Utilizando um valor inicial pequeno para  $h$ , temos:

$$\frac{\partial f_i}{\partial x_j} \cong \frac{f_i(x_1, x_2, \dots, x_j + h, \dots, x_n) - f_i(x_1, x_2, \dots, x_n)}{h}$$

$$J(X) = \begin{bmatrix} \frac{f_1(x_1 + h, \dots) - f_1(x_1, \dots, x_n)}{h} & \frac{f_1(x_1, x_2 + h, \dots) - f_1(x_1, \dots, x_n)}{h} & \frac{f_1(x_1, x_2, \dots, x_n + h) - f_1(x_1, \dots, x_n)}{h} \\ \frac{f_2(x_1 + h, \dots) - f_2(x_1, \dots, x_n)}{h} & \dots & \frac{f_2(\dots, x_n + h) - f_2}{h} \\ \vdots & & \\ \frac{f_n(x_1 + h, \dots) - f_n(x_1, \dots, x_n)}{h} & \dots & \frac{f_n(\dots, x_n + h) - f_n}{h} \end{bmatrix}$$

Custo Computacional =  $2.n^2$  cálculos das funções originais, mas sem necessidade de se deduzir cada derivada parcial. É necessário estabelecer um  $h$  inicial que pode ser atualizado por  $\Delta x_i$  para cada variável  $i$ .

Exemplo 3: Resolva o sistema não linear  $\begin{cases} x_1 x_2 = 1 \\ x_1 - e^{x_2} = 0 \end{cases}$  pelo método de Newton,

utilizando uma aproximação numérica para a matriz Jacobiana, com

$$X^0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, h = 0,1 \text{ (incremento inicial) e erro } \varepsilon \leq 10^{-5}$$

Solução:  $\begin{cases} f_1(x_1, x_2) = x_1 x_2 - 1 \\ f_2(x_1, x_2) = x_1 - e^{x_2} \end{cases}$  e  $X^0 = \begin{bmatrix} x_1^0 \\ x_2^0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

1ª iteração:

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 0 \\ 1,718 \end{bmatrix}$$

Achando  $a_{11}$ ,  $a_{12}$ ,  $a_{21}$ ,  $a_{22}$  numericamente:

$$a_{11} = \frac{\partial f_1}{\partial x_1} \cong \frac{f_1(x_1^0 + h, x_2^0) - f_1(x_1^0, x_2^0)}{h} = \frac{(1,1 * 1 - 1) - 0}{0,1} = 1$$

$$a_{12} = \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \cong \frac{f_1(x_1^0, x_2^0 + h) - f_1(x_1^0, x_2^0)}{h} \cong \frac{(1 * 1,1 - 1) - 0}{0,1} = 1$$

$$a_{21} = \frac{\partial f_2}{\partial x_1} \cong \frac{f_2(x_1^0 + h, x_2^0) - f_2(x_1^0, x_2^0)}{h} = \frac{(1,1 - e^1) - (1 - e^1)}{0,1} = 1$$

$$a_{22} = \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \cong \frac{f_2(x_1^0, x_2^0 + h) - f_2(x_1^0, x_2^0)}{h} = \frac{(1 - e^{1,1}) - (1 - e^1)}{0,1} = -2,859$$

Assim teremos:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -2,859 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 0 \\ 1,718 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \Delta x_1 = 0,445 \\ \Delta x_2 = -0,445 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1^1 = 1,445 \\ x_2^1 = 0,555 \end{cases}$$

2ª iteração:

$$X^0 = \begin{bmatrix} x_1^1 \\ x_2^1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1,445 \\ 0,555 \end{bmatrix} \text{ e } h = \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,445 \\ -0,445 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0,555 & 0,151 \\ 1 & -1,931 \end{bmatrix} * \begin{bmatrix} \Delta x_1 \\ \Delta x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0,198 \\ 0,287 \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \Delta x_1 = 0,348 \\ \Delta x_2 = 0,0316 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_1^2 = 1,793 \\ x_2^2 = 0,587 \end{cases}$$

Repetimos este processo iterativo até que na sexta iteração teremos:

$$\begin{cases} x_1^6 = 1,76322 \\ x_2^6 = 0,56714 \end{cases} \cong \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{bmatrix}$$