Introdução ao Cálculo Numérico

Método de Newton para resolução de sistemas de equações não-lineares



•Considere um sistema de n funções nãolineares f_1, \dots, f_n a n variáveis,

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

ou, em notação vetorial, $F(X) = \mathbf{0}$, onde $X = (x_1, ..., x_n)^T$ e $F: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$.

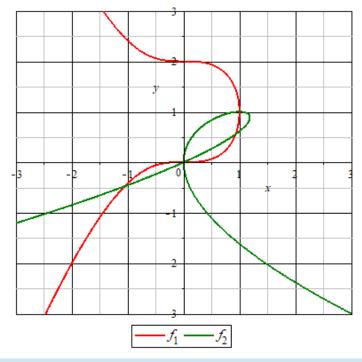


Por exemplo, para o sistema

$$\begin{cases} x^3 - 2y + y^2 = 0 \\ x^2 - 2xy + y^3 = 0 \end{cases}$$

as curvas correspondentes às expressões em x

e y são:





•Esse sistema pode ser reescrito na forma vetorial associando as variáveis x e y aos elementos x_1 e x_2 :

$$F(X) = \begin{bmatrix} x_1^3 - 2x_2 + x_2^2 \\ x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^3 \end{bmatrix}, X = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$



•Para funções vetoriais, uma aproximação linear para ${\pmb F}({\pmb X})$ num ponto ${\pmb X}_0$ é dada por uma expansão de Taylor até os termos de $1^{\underline{a}}$ ordem, resultando em

$$F(X) \cong F(X_0) + J(X_0)(X - X_0)$$

onde

$$F(X) = \begin{bmatrix} f_1(x_1, \dots, x_n) \\ \vdots \\ f_n(x_1, \dots, x_n) \end{bmatrix}, J(X) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \dots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

e J(X) é a matriz jacobiana da F em X.



•Como desejamos obter as componentes do vetor X tais que F(X) = 0, podemos escrever

$$F(X_0) + J(X_0)\Delta X = \mathbf{0}$$
 onde $\Delta X = X - X_0$.

•Como X é desconhecido, podemos utilizar a equação acima para, dado um valor inicial X_0 , determinar qual o valor de ΔX .



Para tal, escrevemos

$$J(X_0)\Delta X = -F(X_0)$$

e observamos que a equação acima é um sistema de equações lineares de n equações a n variáveis, o qual terá solução desde que $J(\boldsymbol{X}_0)$ admita inversa.

Supondo que tal solução exista, podemos escrever

$$X = X_0 + \Delta X$$

e caso X não satisfaça $F(X) = \mathbf{0}$, pode-se calcular novamente o sistema anterior, fazendo $X_0 = X$.



- •Essa ideia leva a estabelecermos o seguinte procedimento iterativo para cálculo da solução de F(X) = 0, dada uma estimativa inicial X_0 :
 - 1. A cada iteração k=0,1,...:
 - 2. Calcule a correção ΔX como solução do sistema linear de equações

$$J(X_k)\Delta X = -F(X_k).$$

- 2. Calcule $X_{k+1} = X_k + \Delta X$.
- 3. Se $||F(X_{k+1})|| \cong 0$, então interrompe as iterações.

o qual é o chamado método de Newton.



•Assim como no caso f(x) = 0, aqui também o método de Newton apresenta convergência quadrática quando o vetor X_k está próximo da solução X; da mesma forma, o método pode divergir facilmente caso encontre singularidades ou quase singularidades na matriz $J(X_k)$ (o que equivale a $f'(x_k) \cong 0$ naquele caso).



- •Observe que calcular a matriz J(X) de forma **explícita**, usando as expressões para as derivadas parciais $\frac{\partial f_i}{\partial x_j}$, não é recomendado, particularmente se n é grande.
- •A alternativa é aproximar numericamente J(X), através de diferenças finitas progressivas, conforme descrito em C.T. Kelley, Iterative Methods for Linear and Nonlinear Equations, 1995:



•Seguindo a formulação proposta por aquele autor, calculamos as colunas da matriz J(X) usando as equações abaixo:

Sando as equações abaixo:
$$[J(X)]_j = \begin{cases} \frac{F(X+h||X||e_j) - F(X)}{h||X||}, X \neq \mathbf{0} \\ \frac{F(he_j) - F(X)}{h}, X = \mathbf{0} \end{cases}$$

para $j=1,\ldots,n$, onde $h=\sqrt{\varepsilon_M}$ e \boldsymbol{e}_j é o j-ésimo vetor canônico de ordem n.



•A norma ||X|| utilizada é normalmente a norma l2,

$$\|X\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2\right)^{1/2}$$

•É possível que a matriz $J(X_k)$ seja singular ou quase singular; nesse caso, a alternativa é perturbar por um valor pequeno algumas das componentes da estimativa X_k e recalcular $J(X_k)$.



• A solução do sistema linear de equações $J(X_k)\Delta X = -F(X_k)$

pode ser feita tanto através de uma fatoração LU como de forma iterativa; como a matriz $J(X_k)$ não é constante ao longo das iterações e pode ser **esparsa** e **não-simétrica**, em geral se utiliza um método iterativo não-estacionário como o GMRES.



- •Ainda segundo Kelley, é recomendado que o critério de parada do método de Newton quanto ao valor da função F avaliada em X_k seja calculado em termos de duas tolerâncias, uma relativa ($\tau_r \ll 1$) e outra absoluta ($\tau_a \ll 1$), tais que $\tau_a > \tau_r$.
- As iterações deverão proceder até que a condição

$$\|F(X_k)\| < \tau_r \|F(X_0)\| + \tau_a$$

seja satisfeita.



 O método de Newton pode ser expresso através do seguinte algoritmo, incorporando essas ideias:

```
proc newton(entrada: F,X,tau_r,tau_a,kmax; saída: X)
1. Fx:=F(X)
2. F_0:=||Fx||
3. para k:=1 até kmax
4.    J:=matriz_jacobiana(F,X)
5.    Resolve o sistema J*(delta_X)=-Fx, obtendo delta_X
6.    X:=X+delta_X
7.    Fx:=F(X)
8.    se ||Fx||<tau_r*F_0+tau_a então
9.    para
10. fim se
11.fim para</pre>
```



 Retomando o exemplo inicial, vemos que ao se resolver o sistema

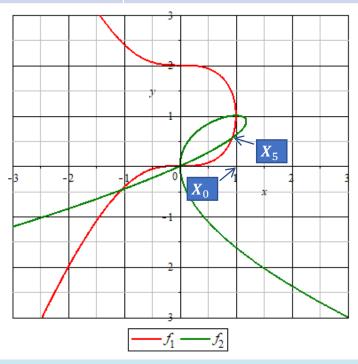
$$F(X) = \begin{bmatrix} x_1^3 - 2x_2 + x_2^2 \\ x_1^2 - 2x_1x_2 + x_2^3 \end{bmatrix} = \mathbf{0}$$

pelo método de Newton, usando como estimativa inicial o vetor $X_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$, sujeito às tolerâncias $\tau_r = 10^{-12}$ e $\tau_a = 10^{-11}$, obtemos os resultados apresentados a seguir:



k	X_k	$ F(X_k) _F$
1	$[1 0,5]^T$	0,279508
2	$[0,9318182 0,5454545]^T$	0,0210588
3	$[0,9304621 0,5588339]^T$	0,000380908
4	$[0,9305332 0,5592519]^T$	$3,04361 \times 10^{-7}$
5	$[0,9305332 0,5592522]^T$	$1,31247 \times 10^{-13}$

Observe o comportamento quadrático de convergência do método de Newton!





• Dependendo das características de cada equação presente no sistema não-linear, é possível que corrigir X_k por ΔX , i.e.

$$X_{k+1} = X_k + \Delta X$$

produza um X_{k+1} para o qual

$$||F(X_{k+1})|| > ||F(X_k)||.$$

•Existem métodos, chamado de **quase**-**Newton**, no qual X_{k+1} é calculado como $X_{k+1} = X_k + \alpha_k \Delta X$,

onde α_k é calculado de tal forma a garantir que $\|F(X_{k+1})\| < \|F(X_k)\|$.



- •Em casos mais simples, é possível fazer α_k constante ao longo de todas as iterações.
- •Porém, cf. Kelley, existe um critério (chamado de **critério de Armijo**) para se determinar adequadamente α_k , empregando-se uma interpolação parabólica entre três pontos α_a , α_b , α_c da função auxiliar

$$f(\alpha) = ||F(X_k + \alpha \Delta X)||.$$

•O ponto de mínimo α_k dessa parábola é o valor que minimiza $f(\alpha)$ e, portanto, localmente teremos $||F(X_{k+1})|| < ||F(X_k)||$.

