#### Método de Newton

#### Prof. Americo Cunha

Universidade do Estado do Rio de Janeiro - UERJ

americo.cunha@uerj.br

www.americocunha.org



$$x^3 - 2x - 4 = 0$$



$$x^3 - 2x - 4 = 0$$

Candidatos à solução:  $\pm 2$  ,  $\pm 4$ 



$$x^3 - 2x - 4 = 0$$

Candidatos à solução:  $\pm 2$  ,  $\pm 4$ 

Olhômetro: x = 2 é solução!



$$x^3 - 2x - 4 = 0$$

Candidatos à solução:  $\pm 2$  ,  $\pm 4$ 

Olhômetro: x = 2 é solução!

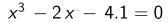
E se a equação fosse

$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$
 ?















$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$







Sir Isaac Newton (1687)

$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"







 $\implies (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$ 

#### Sir Isaac Newton (1687)

$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"







$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"

$$\implies (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$$

$$\implies 8 + 6 \Delta x^2 + 12 \Delta x + \Delta x^3 - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 = 0$$







$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"

$$\implies (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$$

$$\implies 8 + 6 \Delta x^2 + 12 \Delta x + \Delta x^3 - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 = 0$$

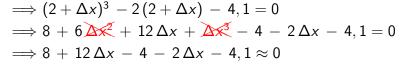






$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"









$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"







$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

$$x=2+\Delta x$$
 "raiz = chute + correção"

$$\Rightarrow (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$$

$$\Rightarrow 8 + 6 \Delta x^2 + 12 \Delta x + \Delta x^2 - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 = 0$$

$$\Rightarrow 8 + 12 \Delta x - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 \approx 0$$

$$\Rightarrow 10 \Delta x - 0, 1 \approx 0$$

$$\Rightarrow \Delta x \approx 0.01$$







$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

2 está "perto" da raiz (continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"

$$\Rightarrow (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$$

$$\Rightarrow 8 + 6 \Delta x + 12 \Delta x + \Delta x - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 = 0$$

$$\Rightarrow 8 + 12 \Delta x - 4 - 2 \Delta x - 4, 1 \approx 0$$

$$\Rightarrow 10 \Delta x - 0, 1 \approx 0$$

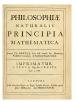
$$\Rightarrow \Delta x \approx 0.01$$

$$x \approx 2 + 0.01 = 2.01$$

(aproximação)







$$x^3 - 2x - 4.1 = 0$$

2 está "perto" da raiz (continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$
"raiz = chute + correção"

$$\implies (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4, 1 = 0$$

$$\implies$$
 8 + 6  $\triangle x^2$  + 12  $\triangle x$  +  $\triangle x^3$  - 4 - 2  $\triangle x$  - 4, 1 = 0

$$\implies$$
 8 + 12  $\Delta x$  - 4 - 2  $\Delta x$  - 4, 1  $\approx$  0

$$\implies 10 \,\Delta x - 0, 1 \approx 0$$

$$\implies \Delta x \approx 0,01$$

$$x \approx 2 + 0.01 = 2.01$$

(aproximação)

$$x = 2,00994\cdots$$

(valor exato)



#### Método de Newton

É um *método numérico* para calcular uma *solução aproximada* para a equação f(x) = 0 partindo de um chute inicial  $x_0$ .

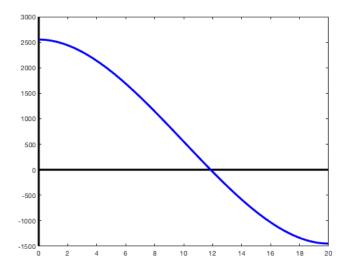
#### Hipóteses:

$$f \in C^2[a,b]$$
 e existe  $x^* \in [a,b]$  tal que  $f(x^*) = 0$  e  $f'(x^*) \neq 0$ 

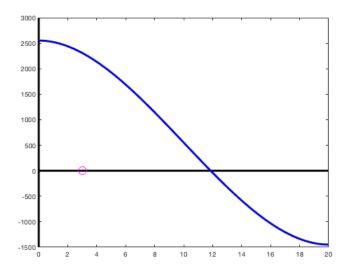
#### Ideia do método:

- A partir de um dado chute inicial  $x_0$ , calcule a reta tangente ao gráfico de f no ponto  $(x_0, f(x_0))$
- A interseção entre essa reta tangente e o eixo x fornece uma nova aproximação para x\*
- Repita esse procedimento até obter uma aproximação com a tolerância desejada

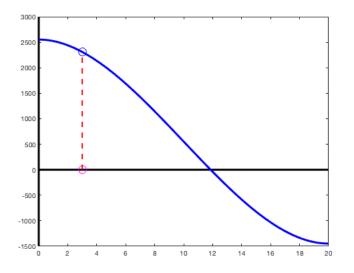




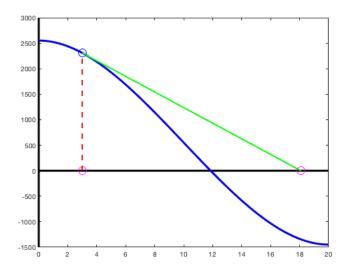




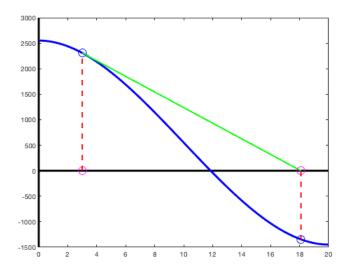




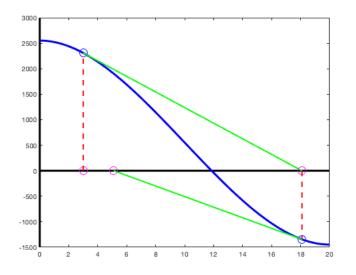




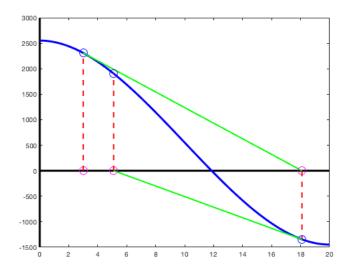




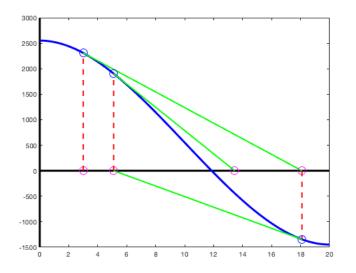




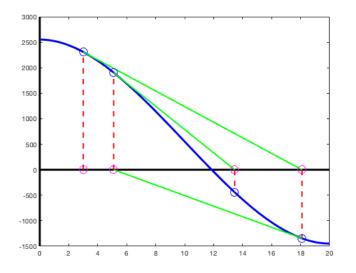




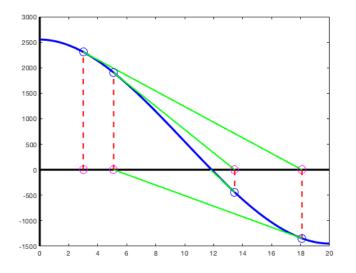
















Reta tangente ao gráfico de f em  $(x_n, f(x_n))$ :

$$y = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n)$$



Reta tangente ao gráfico de f em  $(x_n, f(x_n))$ :

$$y = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n)$$

Na interseção entre a reta e o eixo x temos y = 0 e  $x = x_{n+1}$ :

$$0 = f(x_n) + f'(x_n)(x_{n+1} - x_n)$$



Reta tangente ao gráfico de f em  $(x_n, f(x_n))$ :

$$y = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n)$$

Na interseção entre a reta e o eixo x temos y = 0 e  $x = x_{n+1}$ :

$$0 = f(x_n) + f'(x_n)(x_{n+1} - x_n)$$

Isolando  $x_{n+1}$ , obtemos:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \ f'(x_n) \neq 0$$



Reta tangente ao gráfico de f em  $(x_n, f(x_n))$ :

$$y = f(x_n) + f'(x_n)(x - x_n)$$

Na interseção entre a reta e o eixo x temos y = 0 e  $x = x_{n+1}$ :

$$0 = f(x_n) + f'(x_n)(x_{n+1} - x_n)$$

Isolando  $x_{n+1}$ , obtemos:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}, \ f'(x_n) \neq 0$$

Esquema iterativo do método de Newton:

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$



## Algoritmo do método de Newton

```
Input: f, f', x_0, tol and maxiter
 1: iter = 0
 2: Error = \infty
 3: while termination criterion is not met (Error, tol, maxiter) do
      iter = iter + 1
    Compute the correction \Delta x = -f(x_0)/f'(x_0)
    Update the approximation x_{new} = x_0 + \Delta x
    Estimate the Error based on x_{new} and x_0
       Update the initial guess x_0 = x_{new}
 9: end while
10: if Error > tol then
11:
       x_{new} = NaN
12: end if
13: return
Output: x_{new}, iter
```



## Implementação em GNU Octave

```
function [xnew,iter] = newton(f,df,x0,tol,maxiter)
     iter = 0;
    Error = inf:
    while Error > tol && iter < maxiter
         iter = iter + 1:
           dx = - f(x0)/df(x0);
         xnew = x0 + dx;
        Error = abs(xnew-x0);
           x0 = xnew;
        fprintf([' iter = %3d ',...
                  ' root = %.16f '....
                 'Error = %.16f \n'], iter, xnew, Error);
    end
    if Error > tol
        xnew = NaN:
    end
return
```



## Experimento computacional 1

```
\bigcirc >> x0 = 0.5; tol = 1.0e-9; maxiter = 10;
    >> f = 0(x) x*exp(x)-1;
    >> df = 0(x) x*(1+exp(x));
    >> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
>> g = Q(x) \exp(-x);
    >> root2 = fixedpoint(g,x0,tol,maxiter);
>> a = 0.0; b = 1.0;
    >> root3 = bisection(f,a,b,tol);
```



## Experimento computacional 1

```
\bigcirc >> x0 = 0.5; tol = 1.0e-9; maxiter = 10;
    >> f = 0(x) x*exp(x)-1;
    >> df = 0(x) x*(1+exp(x));
    >> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
>> g = 0(x) \exp(-x);
    >> root2 = fixedpoint(g,x0,tol,maxiter);
>> a = 0.0; b = 1.0;
    >> root3 = bisection(f,a,b,tol);
```

Em geral Newton é muito mais rápido que os outros métodos!



# Experimento computacional 2

```
>> tol = 1.0e-9; maxiter = 10;

>> f = @(x) x^2 - 2;

>> df = @(x) 2*x;

>> x0 = 2.0;

>> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);

>> x0 = -2.0;

>> root2 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



# Experimento computacional 2

```
>> tol = 1.0e-9; maxiter = 10;

>> f = @(x) x^2 - 2;

>> df = @(x) 2*x;

>> x0 = 2.0;

>> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);

>> x0 = -2.0;

>> root2 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```

# Chute iniciais diferentes podem convergir para raízes diferentes!



### Fundamentação teórica

### Teorema (convergência do método de Newton)

Seja  $f \in C^2[a, b]$ , onde [a, b] é um intervalo que contém uma raiz de f, i.e., existe  $x^* \in [a, b]$  tal que  $f(x^*) = 0$ .

Se  $f'(x^*) \neq 0$ , então:

1. existe  $\delta > 0$  tal que para todo  $x_0 \in (x^* - \delta, x^* + \delta) \subset [a, b]$ 

$$x_{n+1} = x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}$$

é uma sequência que converge para  $x^*$ , i.e.,  $x_n \to x^*$ 

2. a convergência é quadrática, i.e., para algum M > 0 tem-se

$$\lim_{n \to \infty} \frac{|x_{n+1} - x^*|}{|x_n - x^*|^2} = M$$



Parte 1 (convergência):



Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$



### Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$



### Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

• 
$$g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$$



Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$
- $f \in C^2[a, b] \Longrightarrow f, f', f'' \in C[a, b] \Longrightarrow g' \in C[a, b]$



Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$
- $f \in C^2[a, b] \Longrightarrow f, f', f'' \in C[a, b] \Longrightarrow g' \in C[a, b]$
- $f(x^*) = 0 \implies g'(x^*) = 0$



Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$
- $f \in C^2[a, b] \Longrightarrow f, f', f'' \in C[a, b] \Longrightarrow g' \in C[a, b]$
- $f(x^*) = 0 \implies g'(x^*) = 0$
- Existe  $(x^* \delta, x^* + \delta) \subset [a, b]$  tal que |g'(x)| < 1



Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

#### Alguns fatos:

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$
- $f \in C^2[a, b] \Longrightarrow f, f', f'' \in C[a, b] \Longrightarrow g' \in C[a, b]$
- $f(x^*) = 0 \implies g'(x^*) = 0$
- Existe  $(x^* \delta, x^* + \delta) \subset [a, b]$  tal que |g'(x)| < 1

Teorema de ponto fixo  $\Longrightarrow x_{n+1} = g(x_n)$  converge em  $(x^* - \delta, x^* + \delta)$ 

Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

$$x_{n+1} = \underbrace{x_n - f(x_n)/f'(x_n)}_{g(x_n)}$$

### Alguns fatos:

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$
- $f \in C^2[a, b] \Longrightarrow f, f', f'' \in C[a, b] \Longrightarrow g' \in C[a, b]$
- $f(x^*) = 0 \implies g'(x^*) = 0$
- Existe  $(x^* \delta, x^* + \delta) \subset [a, b]$  tal que |g'(x)| < 1

Teorema de ponto fixo  $\Longrightarrow x_{n+1} = g(x_n)$  converge em  $(x^* - \delta, x^* + \delta)$ 

O método de Newton converge para qualquer  $x_0$  "suficientemente próximo" de  $x^*$ .

Parte 2 (velocidade de convergência):



13 / 20

Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \Longleftrightarrow f(x_n + x^* - x_n) = 0$$



Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \iff f(x_n + \underbrace{x^* - x_n}) = 0$$



Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \iff f(x_n + \underbrace{x^* - x_n}) = 0$$

$$f(x_n) + f'(x_n)(x^* - x_n) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_n)^2 = 0, \quad \xi \in (x^*, x_n)$$



### Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \iff f(x_n + \underbrace{x^* - x_n}) = 0$$

$$f(x_n) + f'(x_n)(x^* - x_n) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_n)^2 = 0, \quad \xi \in (x^*, x_n)$$

$$\Longrightarrow \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} + x^* - x_n = -\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} (x^* - x_n)^2$$



### Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \iff f(x_n + \underbrace{x^* - x_n}) = 0$$

$$f(x_n) + f'(x_n)(x^* - x_n) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_n)^2 = 0, \quad \xi \in (x^*, x_n)$$

$$\implies \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} + x^* - x_n = -\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} (x^* - x_n)^2$$

$$\implies x^* - \underbrace{\left(x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}\right)}_{x_{n+1}} = -\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} (x^* - x_n)^2$$



### Parte 2 (velocidade de convergência):

$$f(x^*) = 0 \iff f(x_n + \underbrace{x^* - x_n}) = 0$$

$$f(x_n) + f'(x_n)(x^* - x_n) + \frac{1}{2}f''(\xi)(x^* - x_n)^2 = 0, \quad \xi \in (x^*, x_n)$$

$$\Rightarrow \frac{f(x_n)}{f'(x_n)} + x^* - x_n = -\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} (x^* - x_n)^2$$

$$\Rightarrow x^* - \underbrace{\left(x_n - \frac{f(x_n)}{f'(x_n)}\right)}_{x_{n+1}} = -\frac{1}{2} \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} (x^* - x_n)^2$$

$$\Rightarrow |x^* - x_{n+1}| = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} \right| |x^* - x_n|^2$$



$$|x^* - x_{n+1}| = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} \right| |x^* - x_n|^2$$



$$|x^* - x_{n+1}| = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} \right| |x^* - x_n|^2$$

erro da iteração n $+1\sim$  quadrado do erro da iteração n



$$|x^* - x_{n+1}| = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} \right| |x^* - x_n|^2$$

erro da iteração n $+1\sim$  quadrado do erro da iteração n

Definindo 
$$M = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x^*)} \right| > 0$$
, temos que

$$\lim_{n \to \infty} \frac{|x_{n+1} - x^*|}{|x_n - x^*|^2} = M$$



$$|x^* - x_{n+1}| = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x_n)} \right| |x^* - x_n|^2$$

erro da iteração n $+1\sim$  quadrado do erro da iteração n

Definindo 
$$M = \frac{1}{2} \left| \frac{f''(\xi)}{f'(x^*)} \right| > 0$$
, temos que

$$\lim_{n \to \infty} \frac{|x_{n+1} - x^*|}{|x_n - x^*|^2} = M$$

O método de Newton converge quadraticamente!



### Mas nem tudo são flores ...



```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```

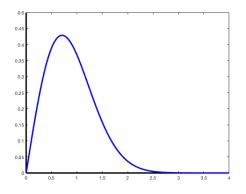


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



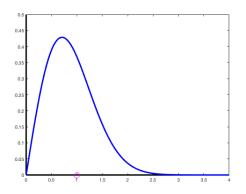


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



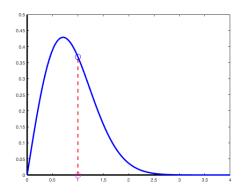


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



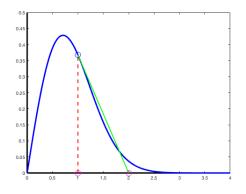


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



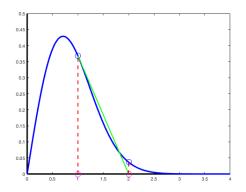


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



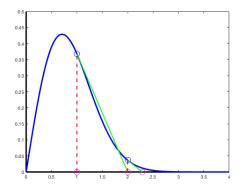


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



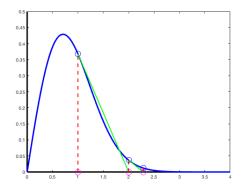


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



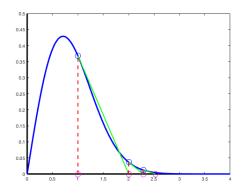


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



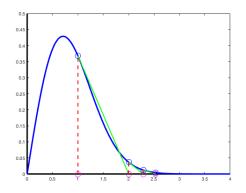


```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);

>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```





### Patologia 2: encontrar um extremo local

```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

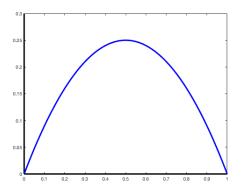
>> f = @(x) x*(1-x);

>> df = @(x) 1 - 2*x;

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



### Patologia 2: encontrar um extremo local





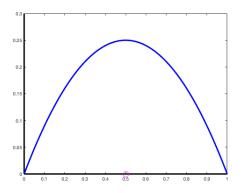
#### Patologia 2: encontrar um extremo local

```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) x*(1-x);

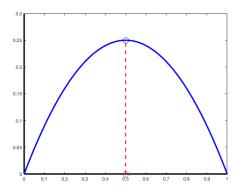
>> df = @(x) 1 - 2*x;

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



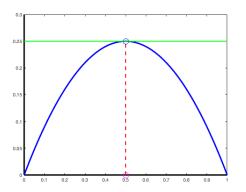


#### Patologia 2: encontrar um extremo local





#### Patologia 2: encontrar um extremo local





```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```

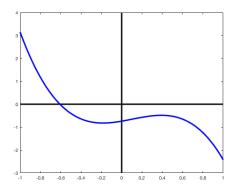


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



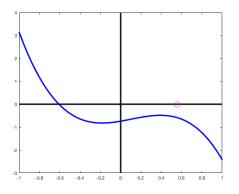


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



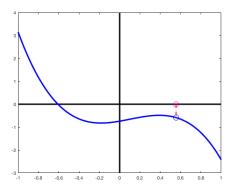


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



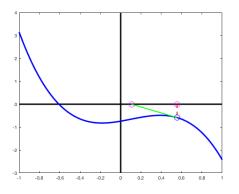


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



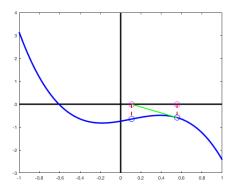


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



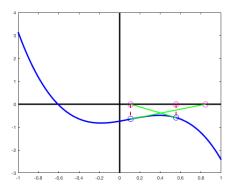


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



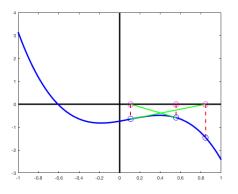


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = 0(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = 0(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



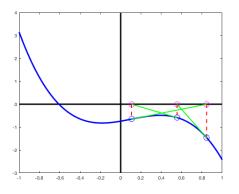


```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;

>> f = 0(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;

>> df = 0(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2

>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```





#### Características do método de Newton

- © Simples e fácil de implementar
- © Fácil de generalizar para várias variáveis
- © Convergência rápida
- © Requer que f seja diferenciável
- © O cálculo de f' pode ser computacionalmente caro
- © Convergência não garantida e dependente do chute inicial



A. Cunha (UERJ) Método de Newton 19 / 20

#### Como citar esse material?

A. Cunha, *Método de Newton*, Universidade do Estado do Rio de Janeiro – UERJ, 2020.

Essas notas de aula podem ser compartilhadas nos termos da licença Creative Commons BY-NC-ND 3.0, com propósitos exclusivamente educacionais.



