

Método de Newton

Prof. Americo Cunha

Universidade do Estado do Rio de Janeiro – UERJ

americo.cunha@uerj.br

www.americocunha.org



 @AmericoCunhaJr

 @AmericoCunhaJr

 @AmericoCunhaJr

 @AmericoCunhaJr



Encontre uma solução para a equação cúbica:

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



Encontre uma solução para a equação cúbica:

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

Candidatos à solução: ± 2 , ± 4



Encontre uma solução para a equação cúbica:

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

Candidatos à solução: ± 2 , ± 4

Olhômetro: $x = 2$ é solução!



Encontre uma solução para a equação cúbica:

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

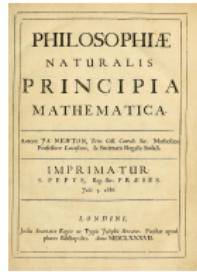
Candidatos à solução: ± 2 , ± 4

Olhômetro: $x = 2$ é solução!

E se a equação fosse

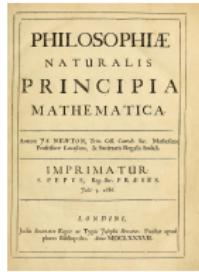
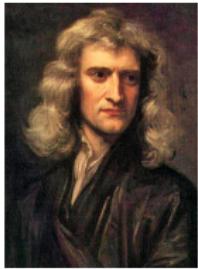
$$x^3 - 2x - 4,1 = 0 \quad ?$$





$$x^3 - 2x - 4, 1 = 0$$

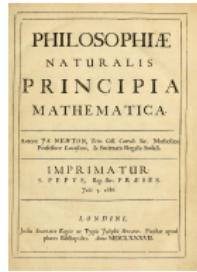
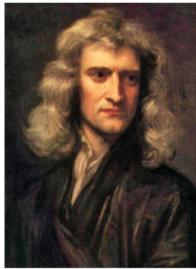
Sir Isaac Newton (1687)



$$x^3 - 2x - 4, 1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

Sir Isaac Newton (1687)



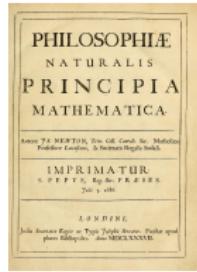
Sir Isaac Newton (1687)

$$x^3 - 2x - 4, 1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

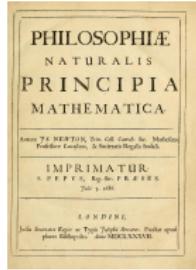
$$\implies (2 + \Delta x)^3 - 2(2 + \Delta x) - 4,1 = 0$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

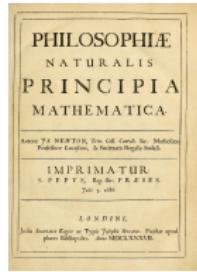
$$\Rightarrow 8 + 6\Delta x^2 + 12\Delta x + \Delta x^3 - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

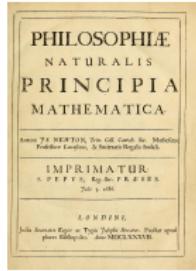
$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

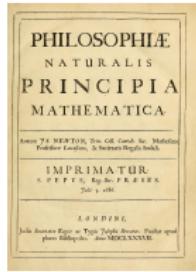
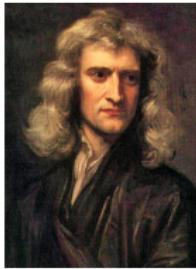
$$\Rightarrow 8 + 12\Delta x - 4 - 2\Delta x - 4,1 \approx 0$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

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

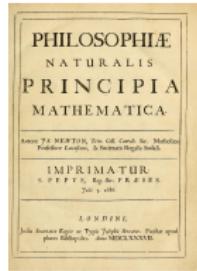
$$\Rightarrow 10\Delta x - 0,1 \approx 0$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

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

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

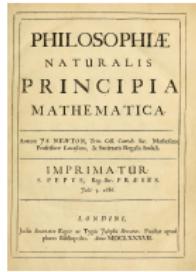
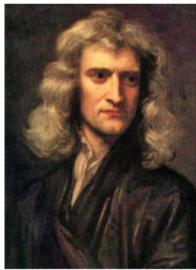
$$\Rightarrow \Delta x \approx 0,01$$

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

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

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

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

$$x \approx 2 + 0,01 = 2,01$$

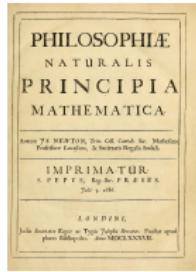
(aproximação)

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”



Sir Isaac Newton (1687)

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

$$\Rightarrow 8 + 6\cancel{\Delta x^2} + 12\Delta x + \cancel{\Delta x^3} - 4 - 2\Delta x - 4,1 = 0$$

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

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

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

$$x \approx 2 + 0,01 = 2,01$$

(aproximação)

$$x^3 - 2x - 4,1 = 0$$

2 está “perto” da raiz
(continuidade)

$$x = 2 + \Delta x$$

“raiz = chute + correção”

$$x = 2,00994\dots$$

(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:

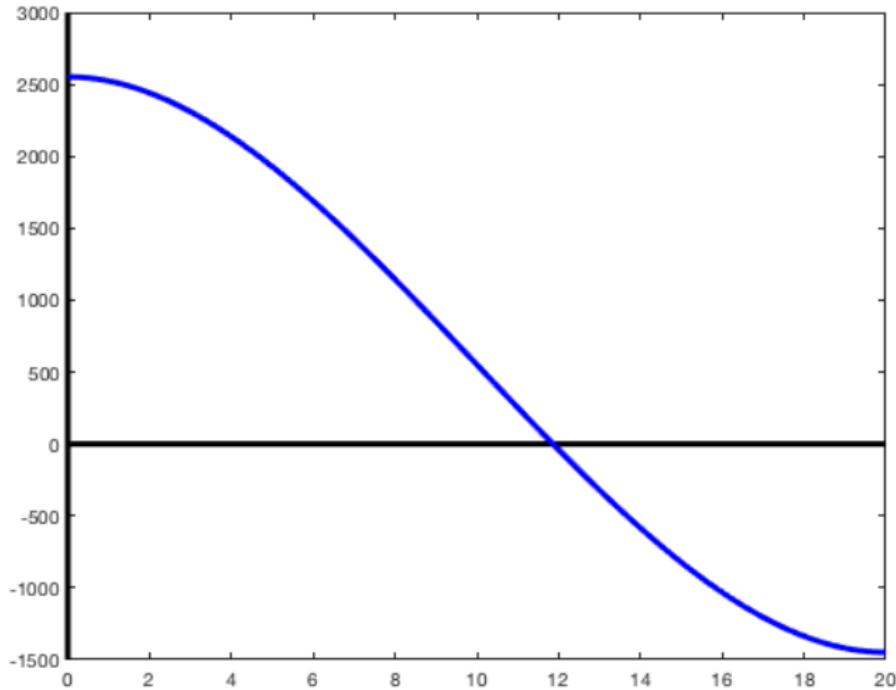
$$f \in C^2[a, b] \text{ e existe } x^* \in [a, b], \text{ tal que } f(x^*) = 0 \text{ e } f'(x^*) \neq 0$$

Ideia do método:

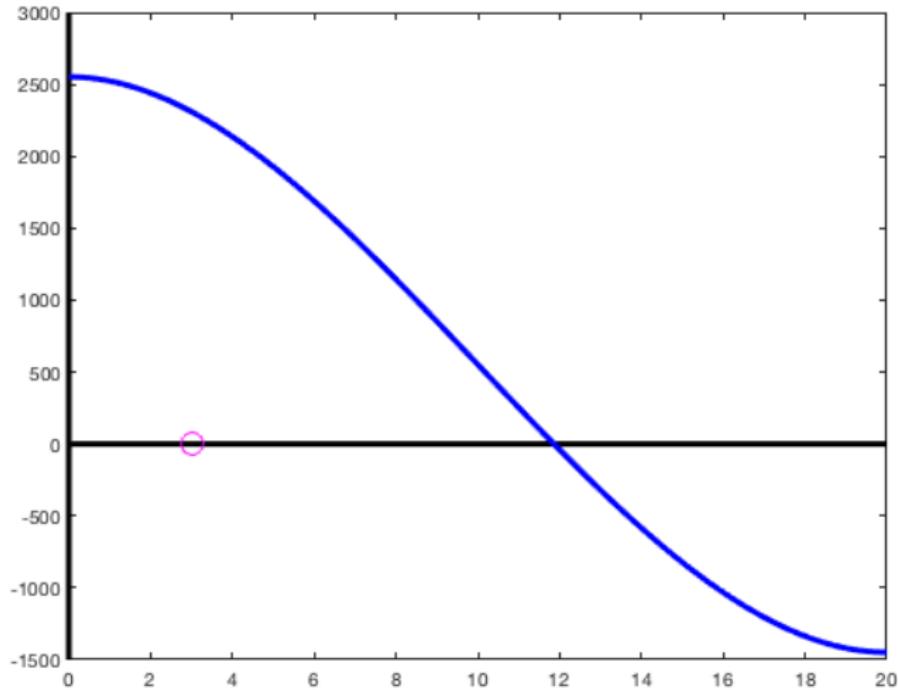
- A partir de um dado *chute inicial* x_0 , calcule a *reta tangente* ao gráfico de f no ponto $(x_0, f(x_0))$;
- A *interseção* entre essa reta tangente e o eixo x fornece uma *nova aproximação* para x^* ;
- Repita esse procedimento até obter uma *aproximação* com a *tolerância* desejada.



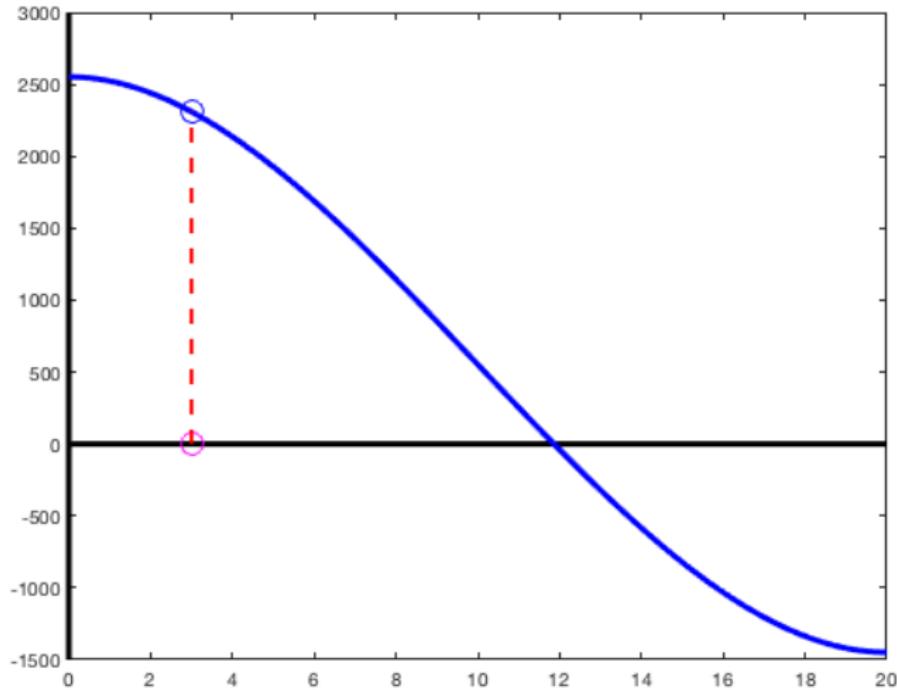
Interpretação geométrica do método de Newton



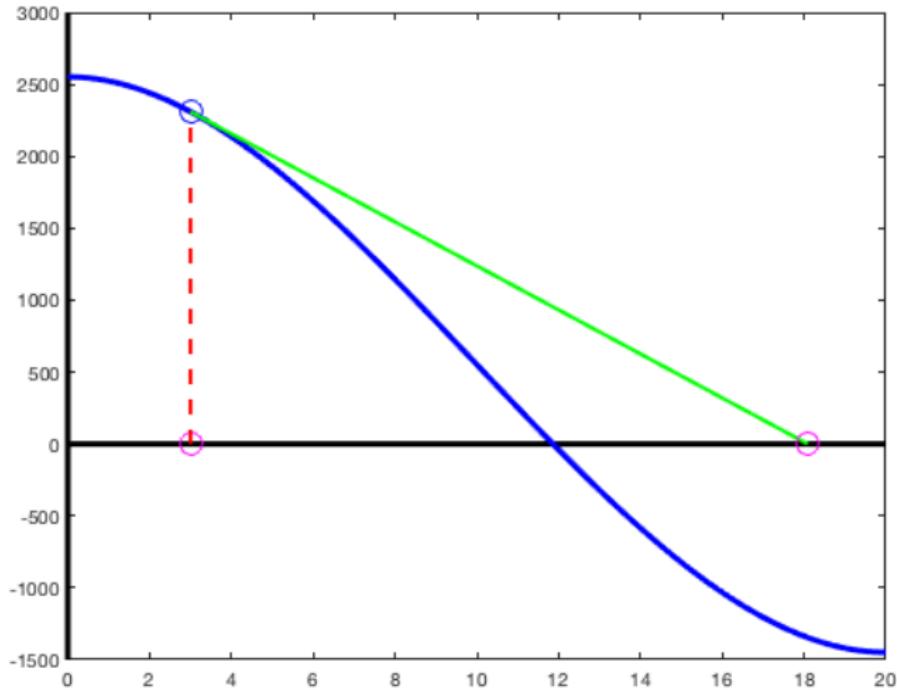
Interpretação geométrica do método de Newton



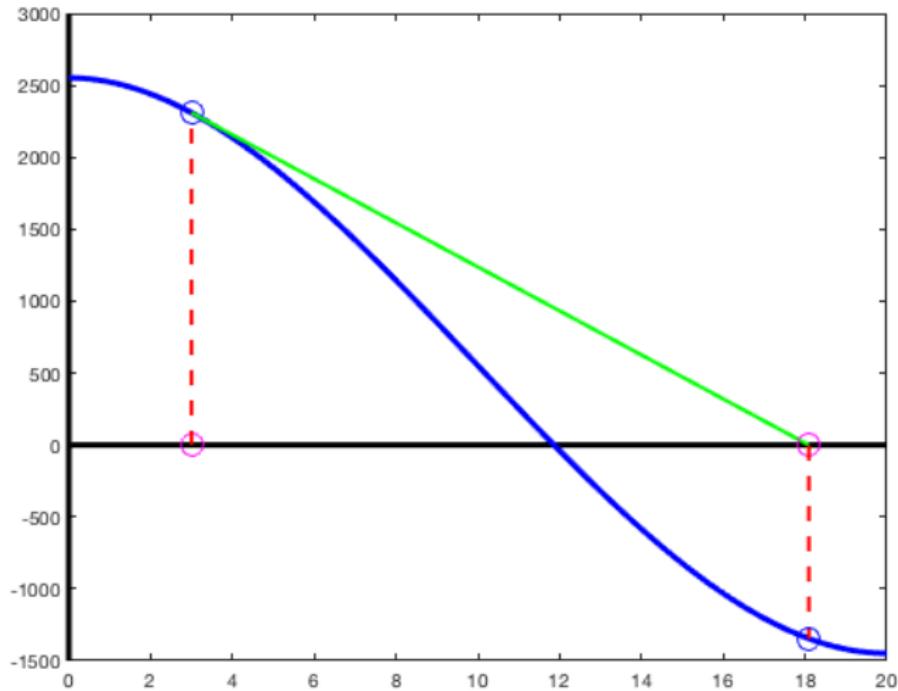
Interpretação geométrica do método de Newton



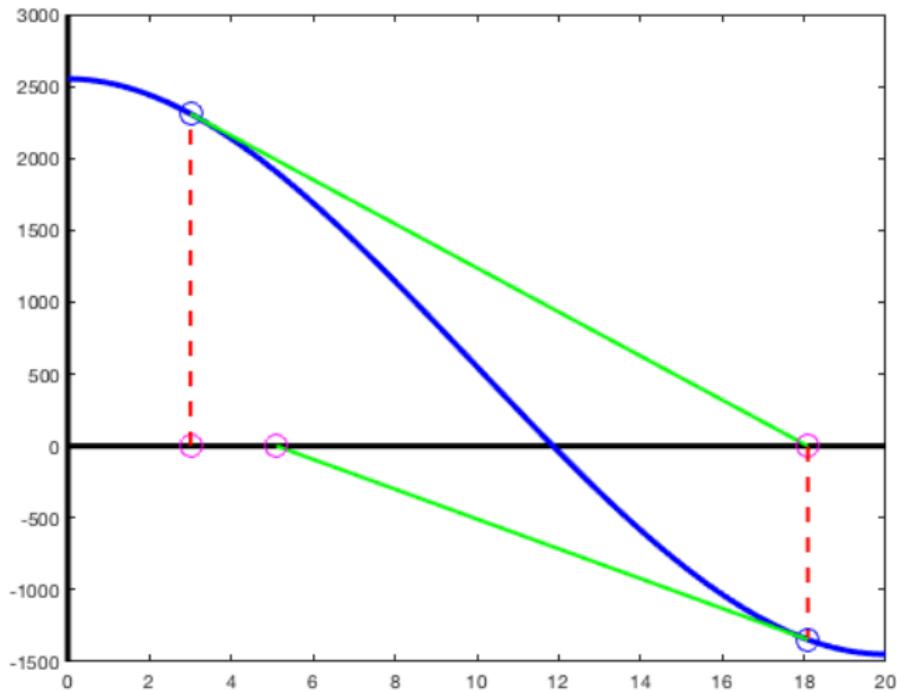
Interpretação geométrica do método de Newton



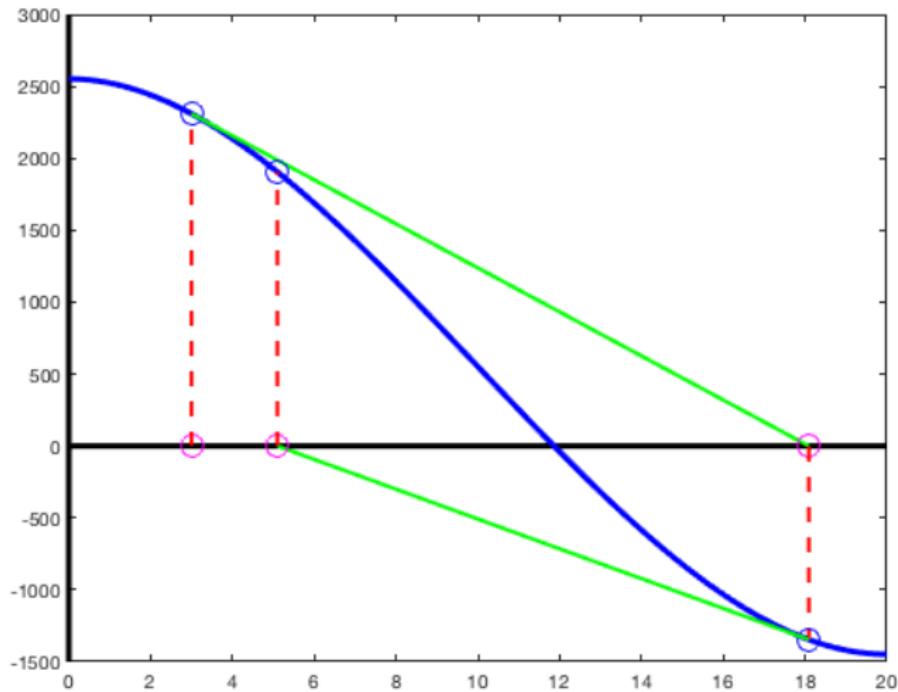
Interpretação geométrica do método de Newton



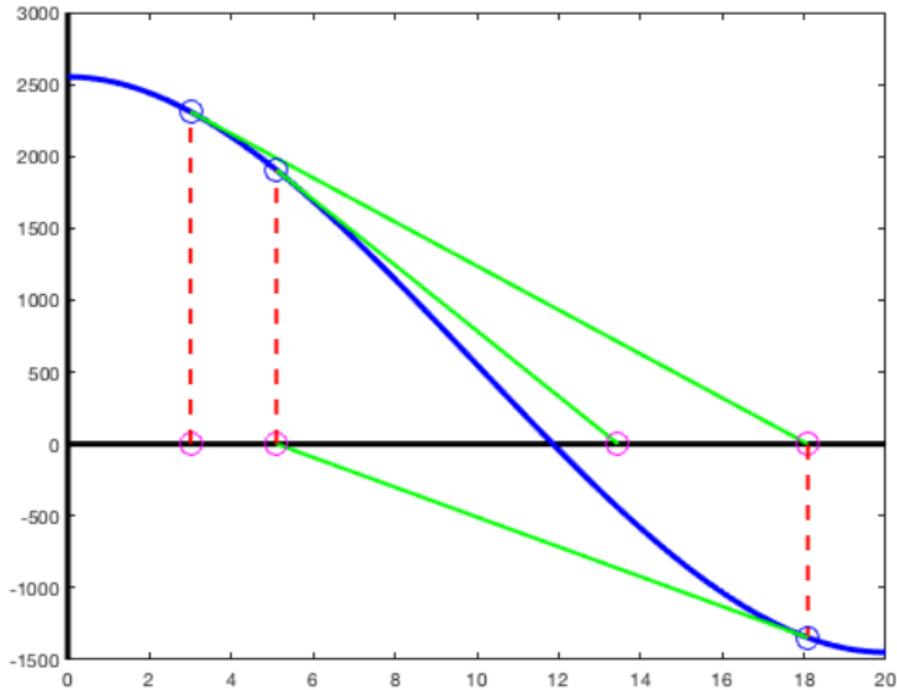
Interpretação geométrica do método de Newton



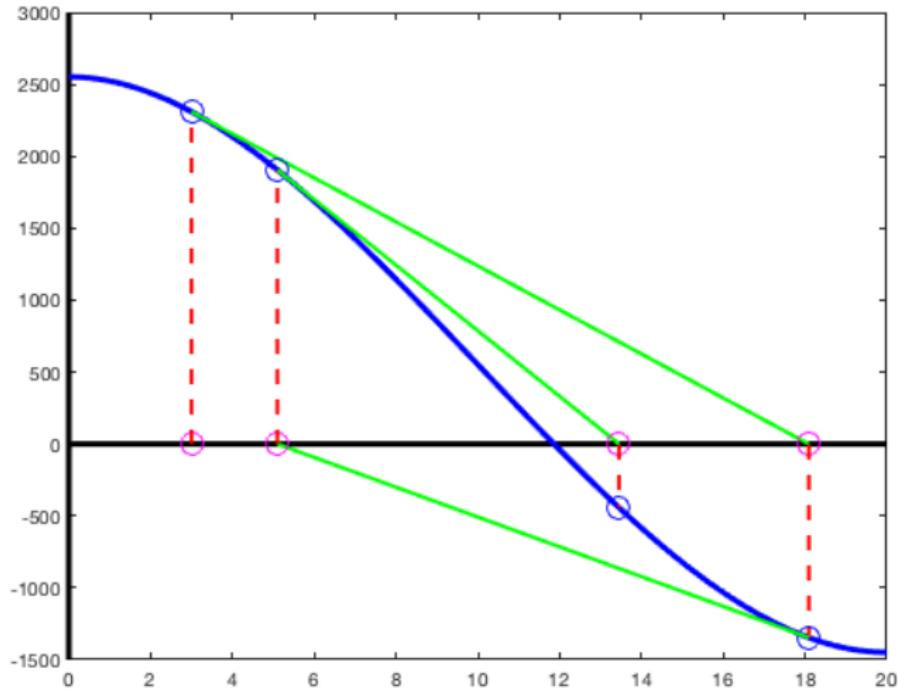
Interpretação geométrica do método de Newton



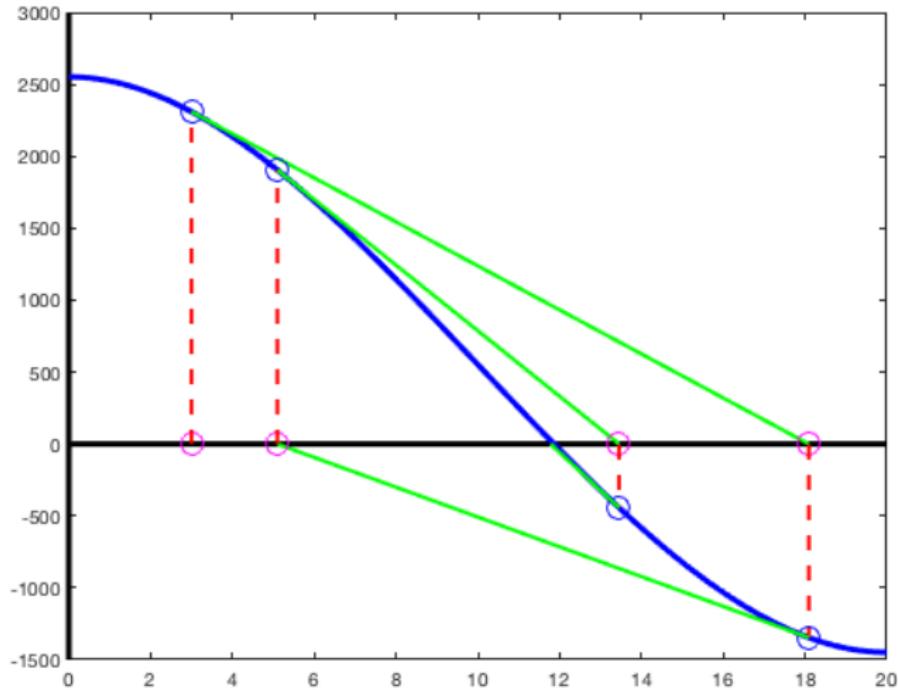
Interpretação geométrica do método de Newton



Interpretação geométrica do método de Newton



Interpretação geométrica do método de Newton



Desenvolvimento analítico do método de Newton



Desenvolvimento analítico do método de Newton

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

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



Desenvolvimento analítico do método de Newton

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 $x = x_{n+1}$:

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



Desenvolvimento analítico do método de Newton

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:

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



Desenvolvimento analítico do método de Newton

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:

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

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 = ∞
3: while termination criterion is not met (Error, tol, maxiter) do
4:   iter = iter + 1
5:   Compute the correction  $\Delta x = -f(x_0)/f'(x_0)$ 
6:   Update the approximation  $x_{new} = x_0 + \Delta x$ 
7:   Estimate the Error based on  $x_{new}$  and  $x_0$ 
8:   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

```
1 function [xnew,iter] = newton(f,df,x0,tol,maxiter)
2     iter = 0;
3     Error = inf;
4     while Error > tol && iter < maxiter
5         iter = iter + 1;
6         dx = - f(x0)/df(x0);
7         xnew = x0 + dx;
8         Error = abs(xnew-x0);
9         x0 = xnew;
10        printf([' iter = %3d ',...
11                  ' root = %.16f ',...
12                  'Error = %.16f \n'],iter,xnew>Error);
13    end
14    if Error > tol
15        xnew = NaN;
16    end
17 end
```



Experimento computacional 1



```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-9; maxiter = 100;  
>> f = @(x) x*exp(x)-1;  
>> df = @(x) (1+x)*exp(x);  
>> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



```
>> g = @(x) exp(-x);  
>> root2 = fixedpoint(g,x0,tol,maxiter);
```



```
>> a = 0.0; b = 1.0;  
>> root3 = bisection(f,a,b,tol);
```



Experimento computacional 1



```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-9; maxiter = 100;  
>> f = @(x) x*exp(x)-1;  
>> df = @(x) (1+x)*exp(x);  
>> root1 = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



```
>> g = @(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 = 100;  
>> 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 = 100;  
>> 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);
```

**Chutes iniciais diferentes podem convergir
para raízes diferentes!**



Mas nem tudo são flores ...



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



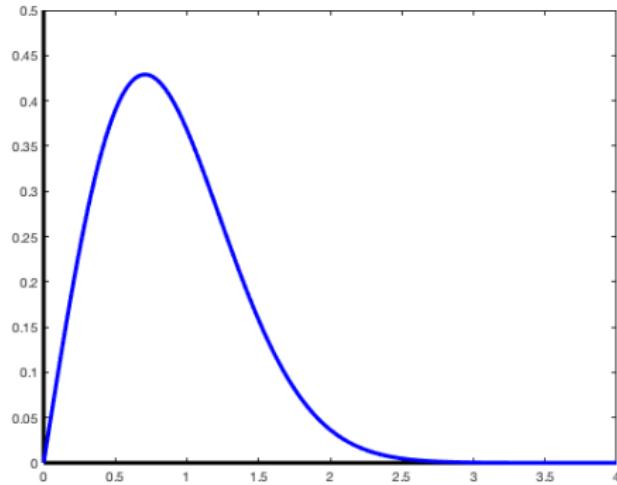
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



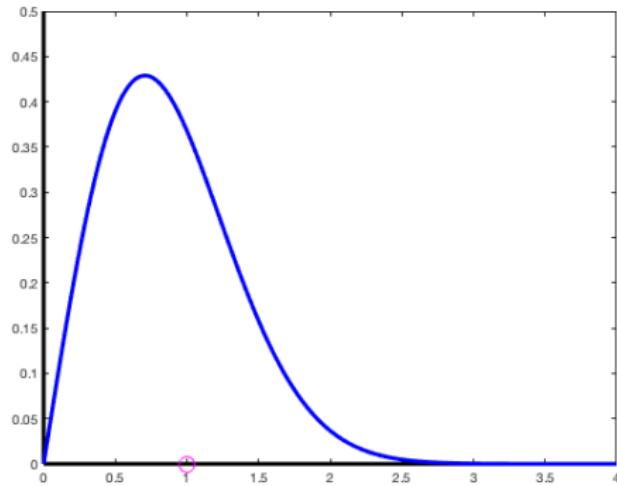
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



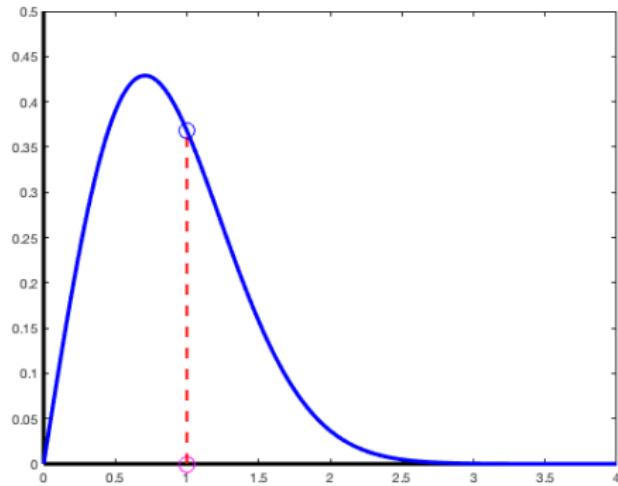
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



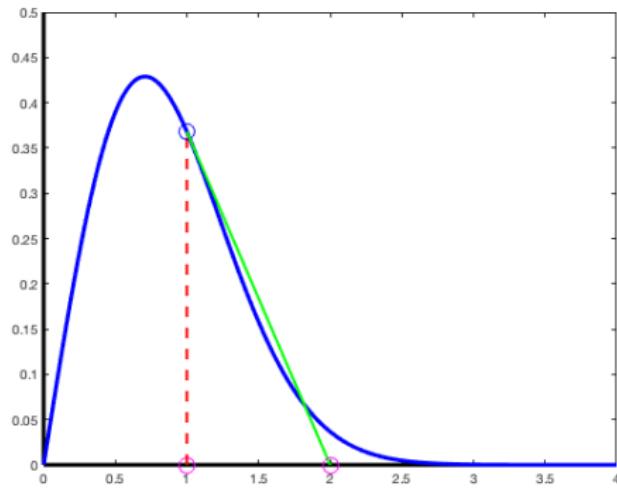
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



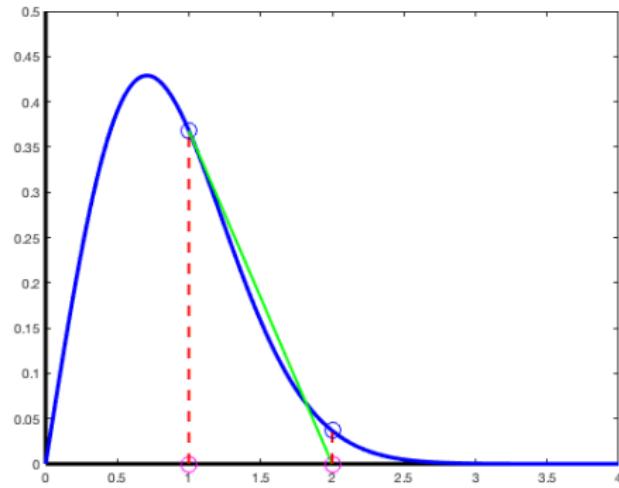
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



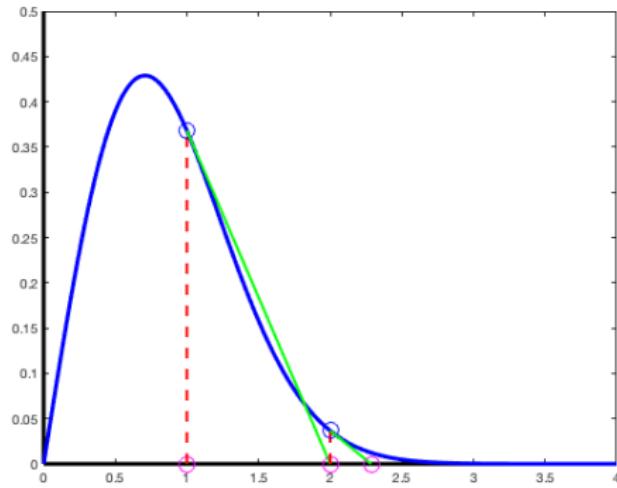
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



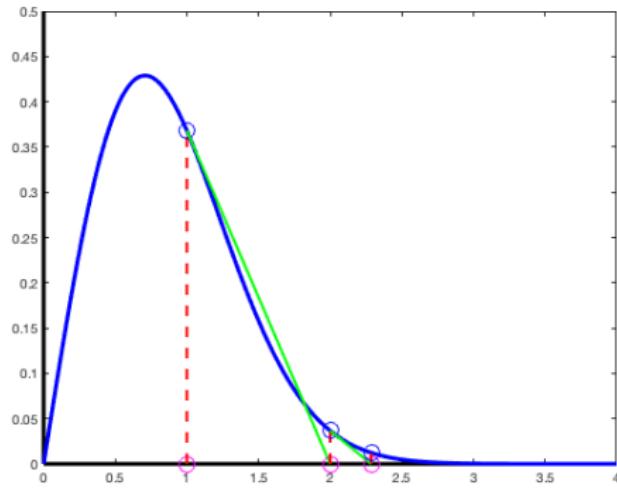
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



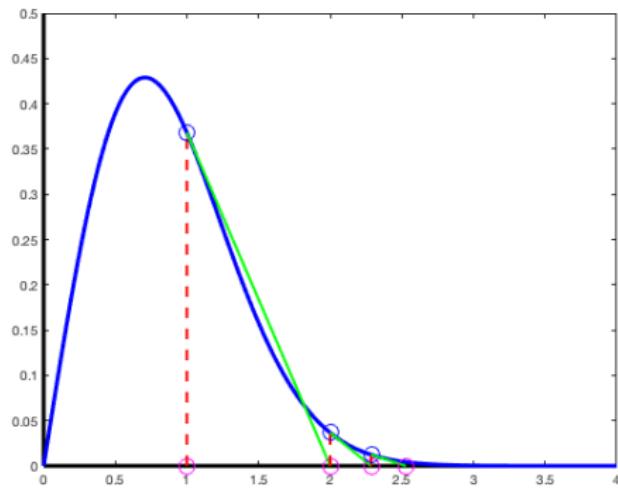
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



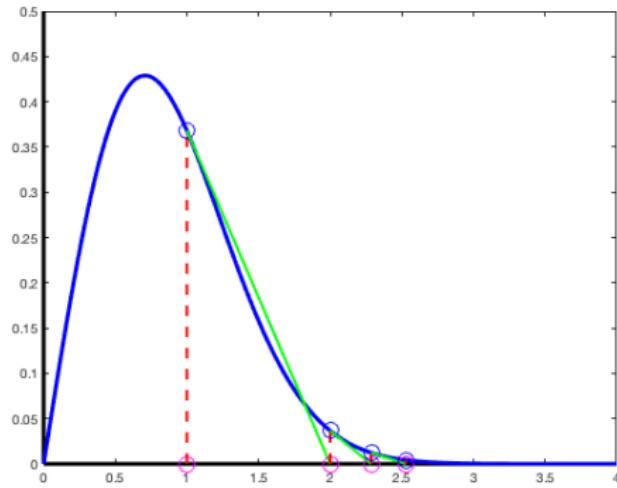
```
>> x0 = 2.0; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*exp(-x ^ 2);  
>> df = @(x) exp(-x ^ 2) - 2*(x^ 2)*exp(-x ^ 2);  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 1: chute inicial “longe” da raiz



```
>> 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



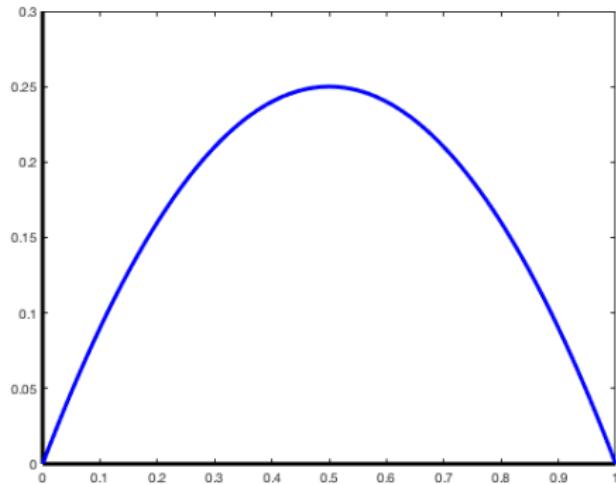
```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*(1-x);  
>> df = @(x) 1 - 2*x;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 2: encontrar um extremo local



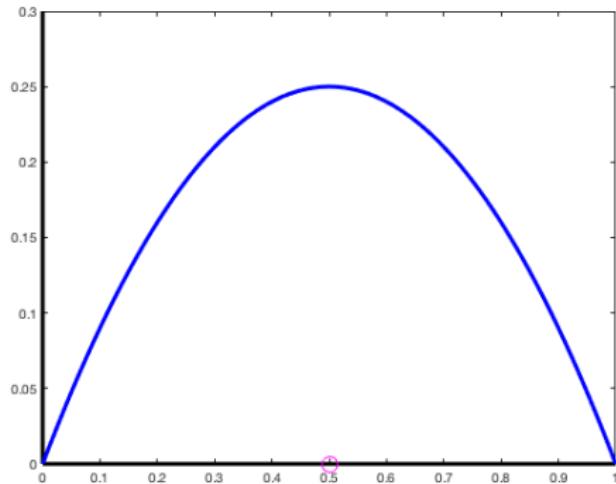
```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*(1-x);  
>> df = @(x) 1 - 2*x;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 2: encontrar um extremo local



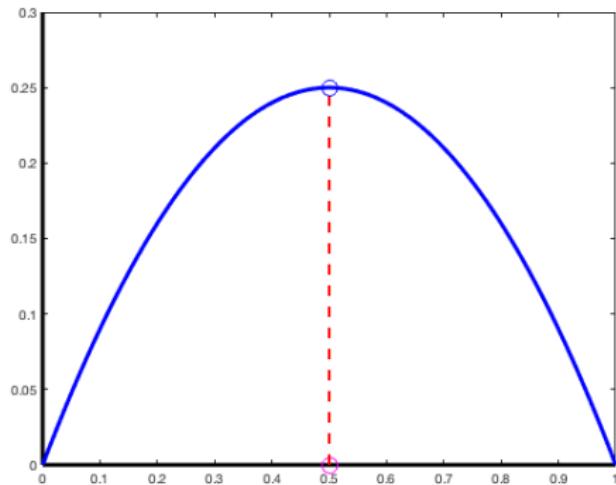
```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*(1-x);  
>> df = @(x) 1 - 2*x;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 2: encontrar um extremo local



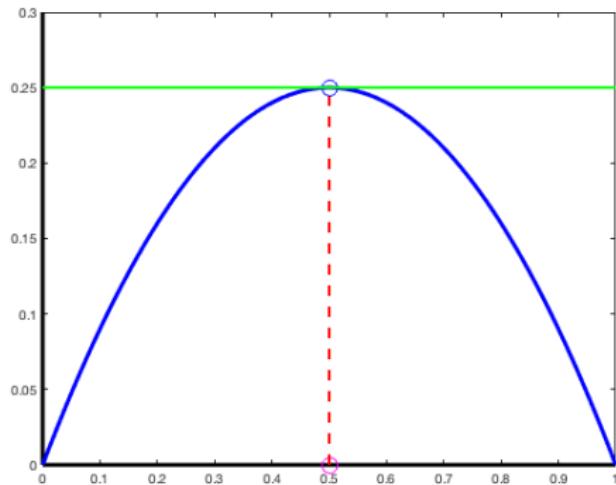
```
>> x0 = 0.5; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) x*(1-x);  
>> df = @(x) 1 - 2*x;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 2: encontrar um extremo local



```
>> 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 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



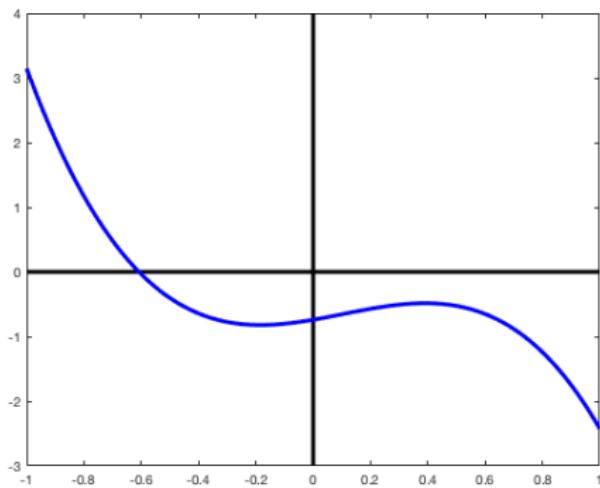
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



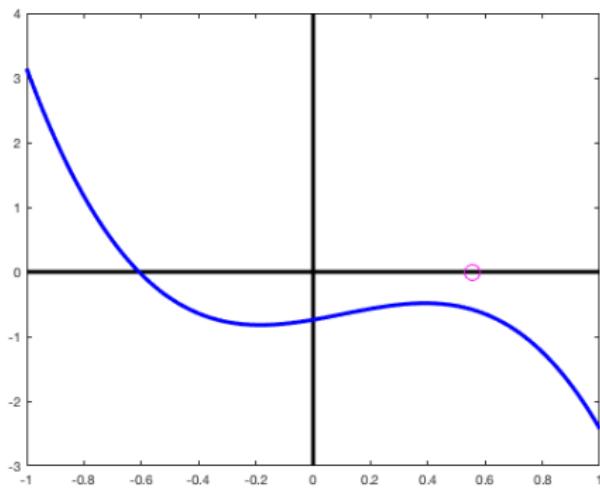
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



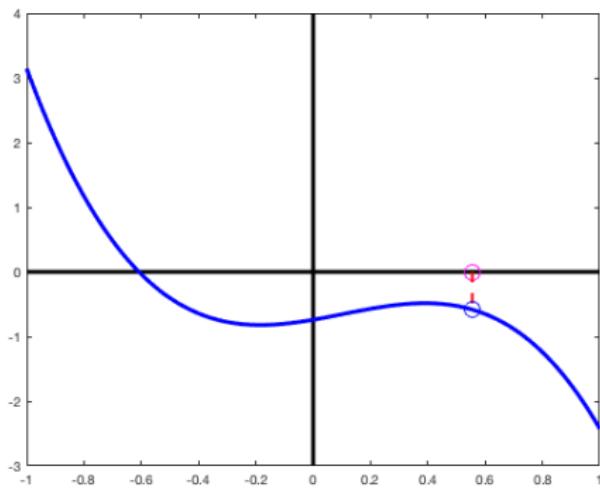
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



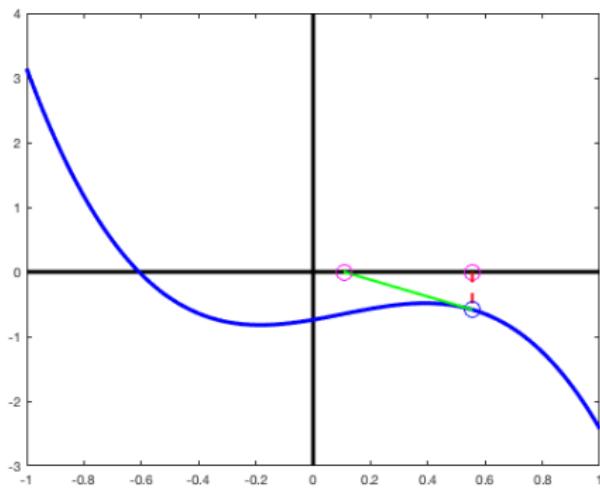
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



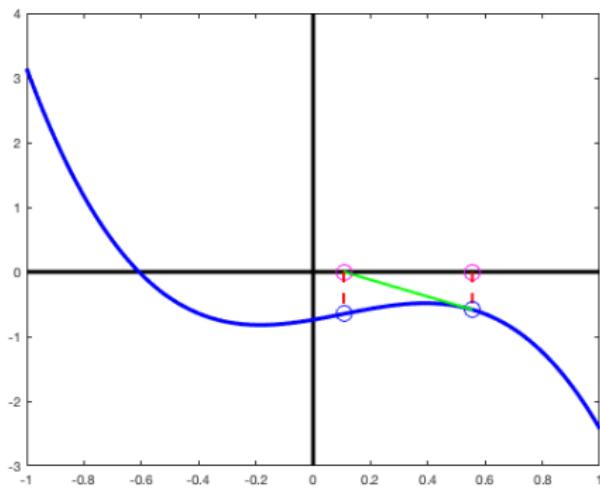
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



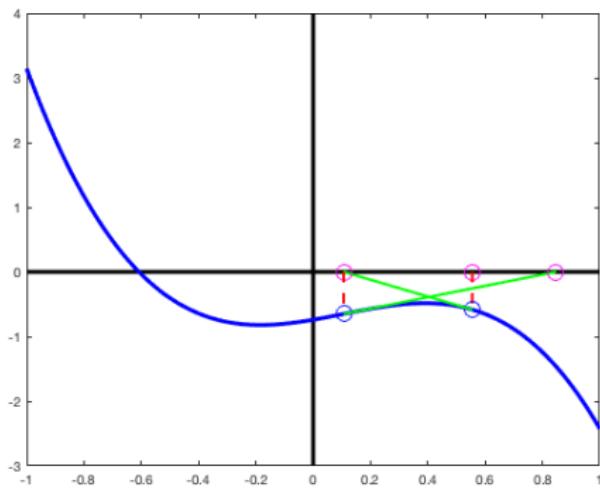
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



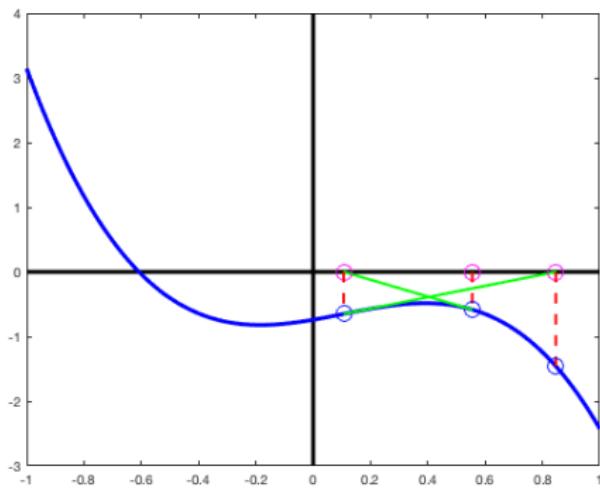
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



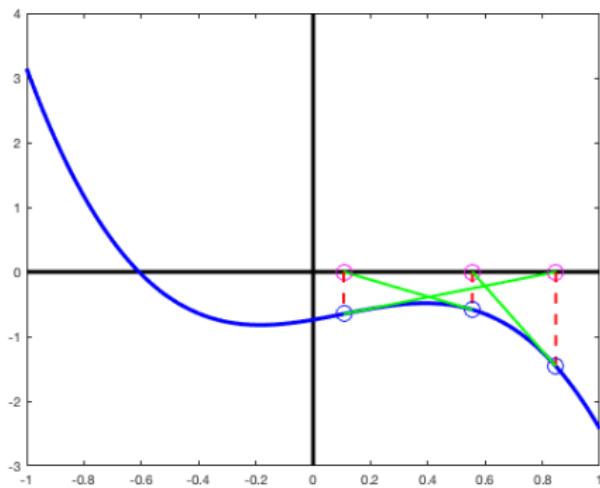
```
>> x0 = 5/9; tol = 1.0e-6; maxiter = 20;  
>> f = @(x) - 0.74 + 0.765*x + 1.1*x^2 - 3.55*x^3;  
>> df = @(x) 0.765 + 2.2*x - 3*3.55*x^2;  
>> root = newton(f,df,x0,tol,maxiter);
```



Patologia 3: ficar “preso” numa “região oscilatória”



```
>> 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);
```



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., $x_n \rightarrow x^*$

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

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



Demonstração do teorema

Parte 1 (convergência):



Demonstração do teorema

Parte 1 (convergência):

O método de Newton é uma iteração de ponto fixo

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



Demonstração do teorema

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:



Demonstração do teorema

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:

- $g'(x) = f(x) f''(x)/f'(x)^2$



Demonstração do teorema

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:

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



Demonstração do teorema

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:

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



Demonstração do teorema

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:

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



Demonstração do teorema

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:

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

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



Demonstração do teorema

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:

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

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

O método de Newton converge para qualquer x_0 “suficientemente próximo” de x^*



Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Teorema de Taylor:

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



Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Teorema de Taylor:

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

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



Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Teorema de Taylor:

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

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



Demonstração do teorema

Parte 2 (velocidade de convergência):

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

Teorema de Taylor:

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

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



Demonstração do teorema

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

Demonstração do teorema

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

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



Demonstração do teorema

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

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

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



Demonstração do teorema

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

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

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

O método de Newton converge quadraticamente!



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



Como citar esse material?

A. Cunha, *Método de Newton*,

Universidade do Estado do Rio de Janeiro – UERJ, 2020.



@AmericoCunhaJr



@AmericoCunhaJr



@AmericoCunhaJr



@AmericoCunhaJr

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

