

Zeros de Funções

J. A. Salvador

[Introdução](#)

[Metodo da Bissecção](#)

[Método da Posição Falsa](#)

[Método do Ponto Fixo](#)

[Método de Newton-Raphson](#)

[Método da Secante](#)

[Problemas](#)

Introdução

Muitos problemas que aparecem na natureza que consistem em resolver uma equação do tipo $f(x) = 0$, isto é, encontrar um ponto x_0 tal $f(x_0) = 0$.

As equações de primeiro e segundo graus são fáceis de obter solução.

> `r[1] := solve(a*x + b = 0, x);`

$$r_1 := -\frac{b}{a}$$

> `r[1,2] := solve(a*x^2 + b*x + c =0, x);`

$$r_{1,2} := \frac{-b + \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}, \frac{-b - \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

>

Ex. Até uma função $f(x) = x^3 - 2x$ do terceiro grau que possui 3 zeros: $x_0 = 0$, $x_1 = \sqrt{2}$ e $x_2 = -\sqrt{2}$ não é difícil de encontrá-los.

> `r[1,2,3] := solve(x^3 - 2*x = 0, x);`

$$r_{1,2,3} := 0, \sqrt{2}, -\sqrt{2}$$

ou mesmo uma equação geral do terceiro grau possui uma fórmula que nos dá as suas raízes.

> `r[1,2,3] := solve(a*x^3 + b*x^2 + c*x + d =0, x);`

$r_{1,2,3} :=$

$$\frac{1}{6} \frac{(36bca - 108da^2 - 8b^3 + 12\sqrt{3}\sqrt{4ac^3 - c^2b^2 - 18bcad + 27d^2a^2 + 4db^3a})^{(1/3)}}{a} - \frac{2}{3} \frac{3ac - b^2}{a(36bca - 108da^2 - 8b^3 + 12\sqrt{3}\sqrt{4ac^3 - c^2b^2 - 18bcad + 27d^2a^2 + 4db^3a})^{(1/3)}} - \frac{1}{3} \frac{b}{a} - \frac{1}{12}$$

$$\begin{aligned}
& \frac{(36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}}{a} + \\
& \frac{1}{3} \\
& \frac{3 a c - b^2}{a (36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}} \\
& - \frac{1}{3} \frac{b}{a} + \frac{1}{2} I \sqrt{3} \left(\right. \\
& \frac{1}{6} \frac{(36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}}{a} \\
& + \frac{2}{3} \\
& \left. \frac{3 a c - b^2}{a (36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}} \right) \\
& , - \frac{1}{12} \\
& \frac{(36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}}{a} + \\
& \frac{1}{3} \\
& \frac{3 a c - b^2}{a (36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}} \\
& - \frac{1}{3} \frac{b}{a} - \frac{1}{2} I \sqrt{3} \left(\right. \\
& \frac{1}{6} \frac{(36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}}{a} \\
& + \frac{2}{3} \\
& \left. \frac{3 a c - b^2}{a (36 b c a - 108 d a^2 - 8 b^3 + 12 \sqrt{3} \sqrt{4 a c^3 - c^2 b^2 - 18 b c a d + 27 d^2 a^2 + 4 d b^3 a})^{(1/3)}} \right)
\end{aligned}$$

Como encontrar os zeros de uma equação ou as raízes de uma equação qualquer? Ou de uma

função menos conhecida e com uma expressão mais complicada?

Neste caso, uma idéia seria localizarmos os intervalos que contém cada uma das raízes e isolá-los. Em seguida refiná-los cada vez mais.

>

Ex.

```
> f := x -> x^3 - 9*x + 3: 'f(x)'= f(x);
```

$$f(x) = x^3 - 9x + 3$$

Verificamos o sinal de f em alguns intervalos.

```
> for i from -4 to 4 by 1 do print( [i, f(i)]) od;
```

[-4, -25]

[-3, 3]

[-2, 13]

[-1, 11]

[0, 3]

[1, -5]

[2, -7]

[3, 3]

[4, 31]

>

Como f é uma função contínua para todo valor real x, observamos que ela contém pelo menos um zero em cada intervalo em que ela muda de sinal, que são os intervalos [-4, -3], [0, 1] e [2, 3].

Para descobrir um intervalo que contém as raízes de uma função contínua usamos o Teorema do Valor Intermediário do Cálculo Diferencial e Integral, traduzido na seguinte forma:

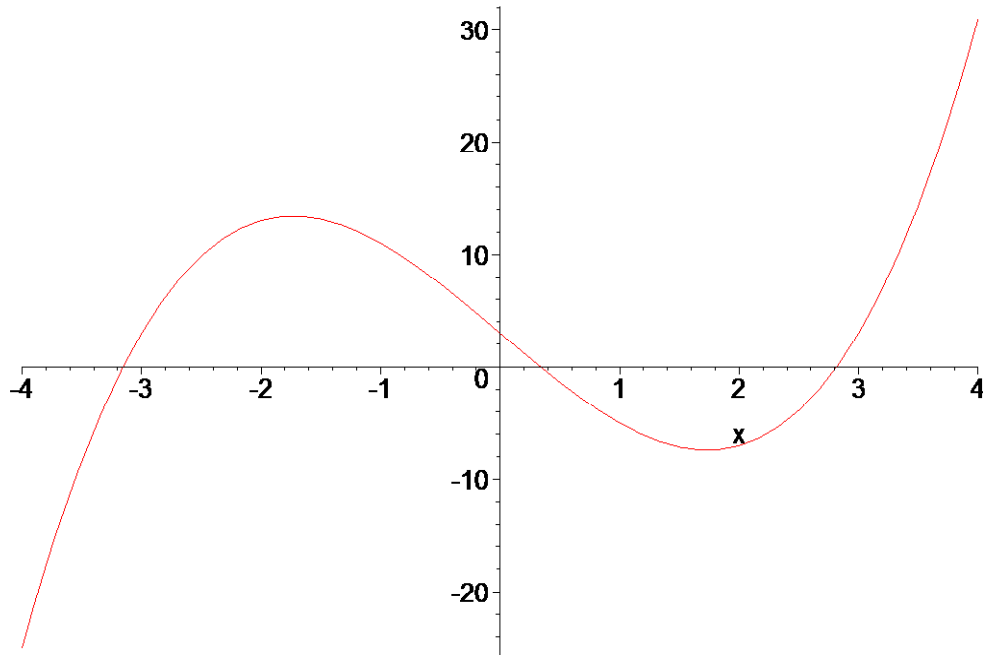
TVI: Se $f(x)$ é uma função contínua num intervalo $[a, b]$, e se $f(a) f(b) < 0$ então existe pelo menos um ponto $x = \xi$ entre a e b que é zero de $f(x)$, isto é, tal que $f(\xi) = 0$.

[Ver dem. Guidorizzi 2001]

Vejamos o gráfico de $f(x) = x^3 - 9x + 3$.

```
> plot(f(x), x=-4..4, title = `Intervalos em que f possui zero`);
```

Intervalos em que f possui zero



>

Observe que

```
> ' f(-4) * f(-3)' = f(-4) * f(-3); 'f(0) * f(1)' = f(0) * f(1);
    'f(2) * f(3)' = f(2) * f(3);
```

$$f(-4) f(-3) = -75$$

$$f(0) f(1) = -15$$

$$f(2) f(3) = -21$$

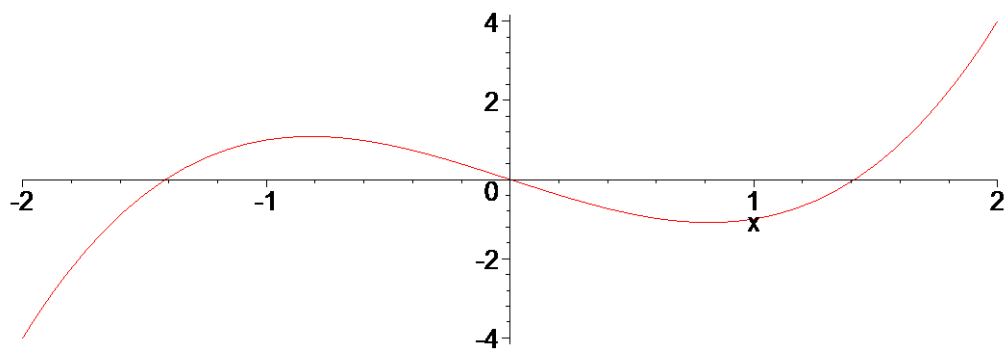
É fácil de verificar que nos intervalos em que f muda de sinal ela possui um zero.

Seja agora $f(x) = x^3 - 2x$:

```
> f := x -> x^3 - 2*x;
```

$$f := x \rightarrow x^3 - 2x$$

```
> plot( f(x) , x=-2..2);
```



Observe que

```
> 'f(1)' = f(1); 'f(2)' = f(2);
```

$$f(1) = -1$$

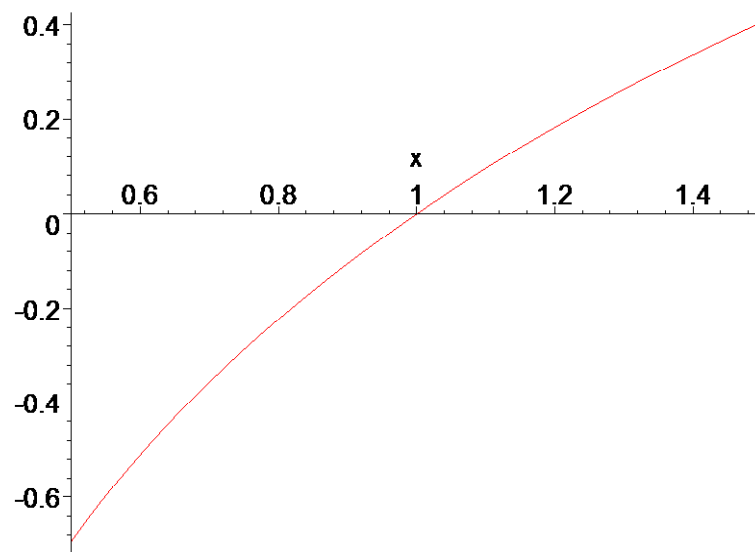
$$f(2) = 4$$

Observe que f muda de sinal no intervalo $[1, 2]$, ou seja, $f(1) f(2) < 0$, logo existe um zero de f entre $a = 1$ e $b = 2$.

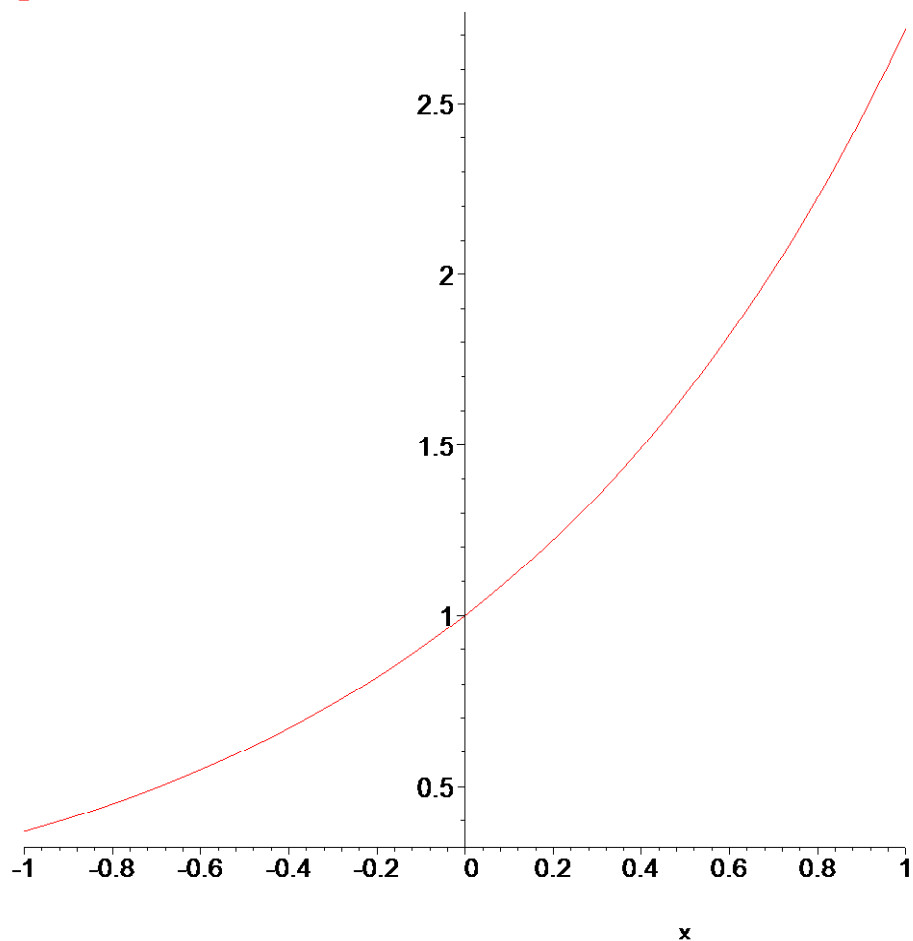
Zero de $f(x)$

Se $f : [a, b] \rightarrow \mathbb{R}$ é uma função dada, um ponto $x \in [a, b]$, é um ZERO (ou RAIZ) de f se $f(x) = 0$.

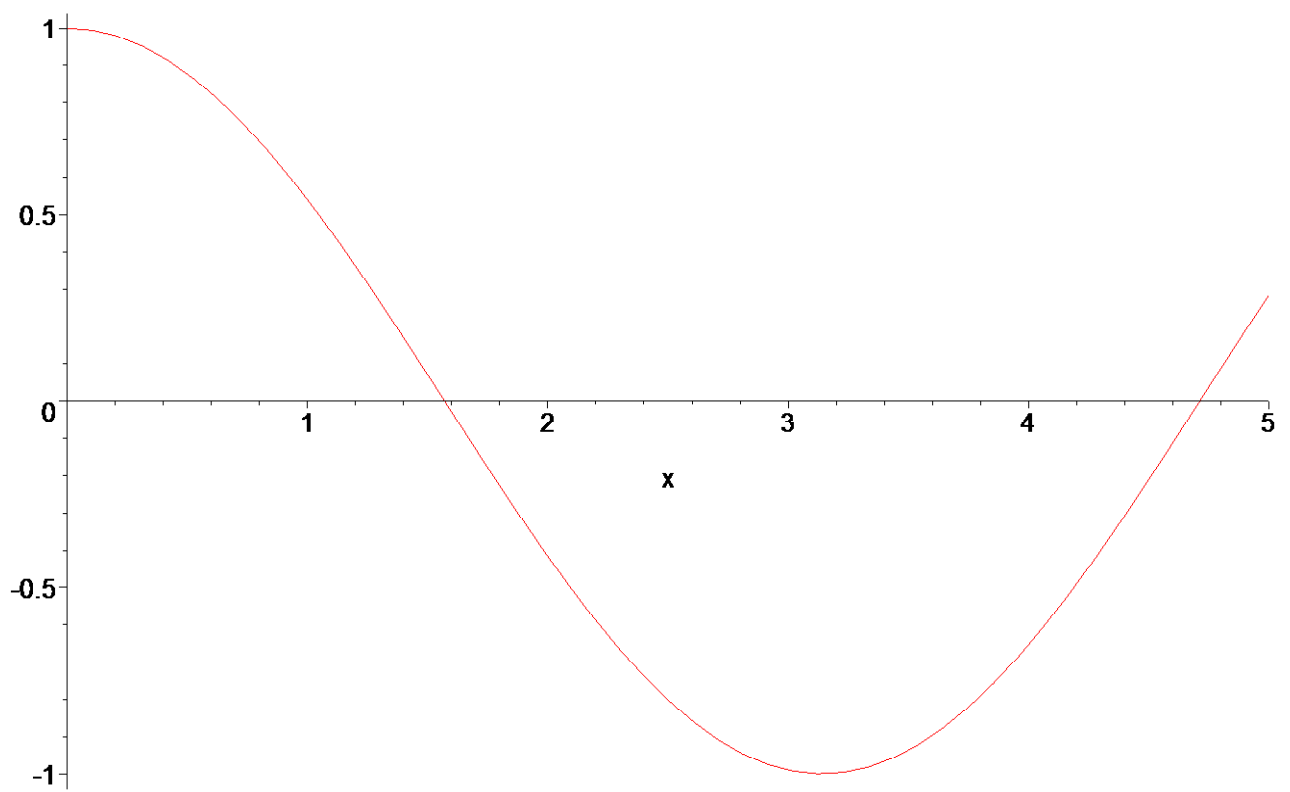
```
> plot(ln(x), x=0.5..1.5);
```



```
> plot( exp(x), x=-1..1);
```



```
> plot( cos(x), x=0..5);
```



```
> [0, cos(0)]; [1, evalf(cos(1))]; [2, evalf(cos(2))]; [3,
  evalf(cos(3))]; [4, evalf(cos(4))]; [5, evalf(cos(5))];
```

```
[0, 1]
```

```
[1, 0.5403023059]
```

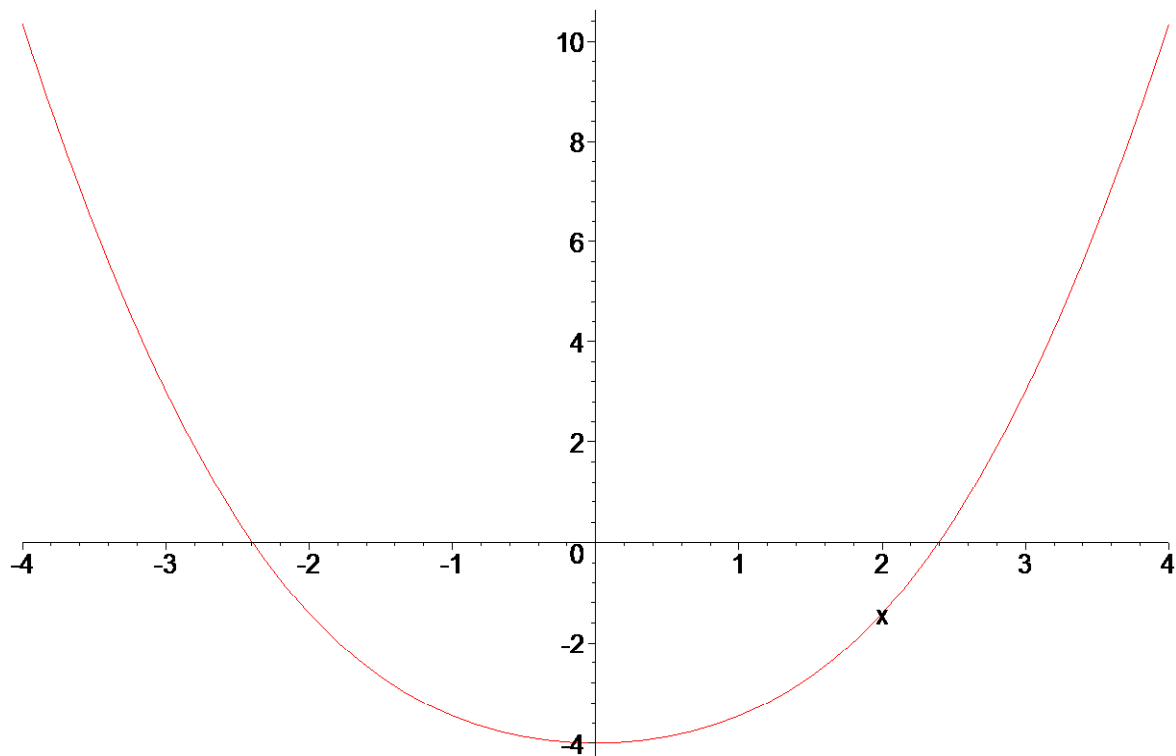
```
[2, -0.4161468365]
```

```
[3, -0.9899924966]
```

```
[4, -0.6536436209]
```

```
[5, 0.2836621855]
```

```
> plot( cos(x) + x^2 - 5, x=-4..4);
```



```
> solve(cos(x) + x^2 + 5 = 0, x);
```

```
RootOf(cos(_Z) + _Z^2 + 5, label = _L6)
```

```
>
```

Além disso, se nas condições anteriores a derivada de $f(x)$ existir no intervalo (a, b) e preservar o sinal em (a, b) , então ele é único aí.

Caso em que $0 < f(a) f(b)$ podemos ter várias situações.

Uma análise gráfica de $f(x)$ que pode ser feito com alguns softwares disponíveis e é aconselhável para se obter boa aproximação inicial para a raiz.

No exemplo acima, usando o Maple, basta clicar no ponto onde f intercepta o eixo ox no intervalo $[1, 2]$ e obtermos $x_0 = 1.41$, por exemplo.

O modo de refinamento do intervalo para obter a raiz é que nos dá os vários métodos iterativos.

Um método iterativo consiste em uma sequência de instruções que são executadas passo a passo, algumas delas repetidas em ciclos.

A execução de cada ciclo é chamada de iteração.

Cada iteração utiliza resultados das iterações anteriores e efetua determinados testes para ver se atinge um resultado próximo o suficiente do resultado esperado. Os métodos iterativos são métodos que nos dão aproximação para a solução exata.

Como testar para verificar se a solução está próxima da solução exata desejada se não a conhecemos?

O que entendemos por solução aproximada?

Uma interpretação para raiz aproximada é dizer que x_k é uma raiz aproximada de ξ com precisão ε se

```
> abs( x[k] - xi) < epsilon; # teste 1
```

$$|x_k - \xi| < \varepsilon$$

ou

```
> f(x[k]) < epsilon; # teste 2
```

$$f(x_k) < \varepsilon$$

```
>
```

O problema é como efetuar o teste 1 se não conhecemos a solução exata ξ ?

Se podermos reduzir o intervalo que contém a raiz até conseguir um intervalo $[a_k, b_k]$ de modo que

```
> b[k] - a[k] < epsilon;
```

$$b_k - a_k < \varepsilon$$

```
>
```

então para todo x em $[a_k, b_k]$ temos que $|x - \xi| < \varepsilon$. Portanto, qualquer x em $[a_k, b_k]$ pode ser tomado como x_k .

Nem sempre é possível ter os dois testes satisfeitos simultaneamente e os métodos numéricos são desenvolvidos de modo a satisfazer pelo menos um dos critérios.

Dependendo da ordem de grandeza dos números é aconselhável também usar o Teste do Erro Relativo,

```
> abs( f(x[k])/ f(x)) < epsilon;
```

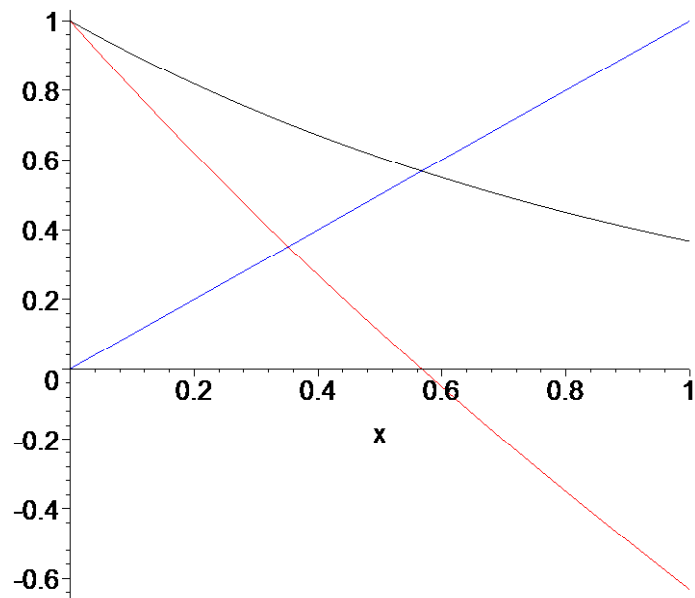
$$\left| \frac{f(x_k)}{f(x)} \right| < \varepsilon$$

para algum x escolhido numa vizinhança de ξ .

Nos programas computacionais pode ser usado um critério de parada para cada método, estipulando um número máximo de iterações para evitar looping devido a erros que podem ocorrer no programa ou devido ao fato do método usado não ser adequado para o problema em questão.

Ex. Ache os zeros de $f(x) = e^{(-x)} - x$.

```
> plot( [exp(-x) - x, x, exp(-x)], x=0..1, color = [red, blue, black]);
```

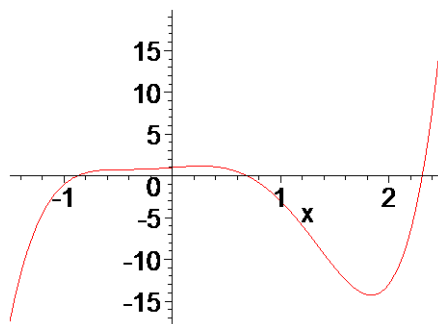
> restart;

Metodo da bisseção

> f := x -> 2*x^5-3*x^4-4*x^3+x+1;

$$f := x \rightarrow 2x^5 - 3x^4 - 4x^3 + x + 1$$

> plot(f(x), x=-1.5..2.5);



Observamos que f possui uma raiz entre -1 e -0.5;

> ' f(-1)' = f(-1); ' f(-0.5)' = f(-0.5);

$$f(-1) = -1$$

$$f(-0.5) = 0.75000$$

Dando uma aproximação inicial, como o ponto médio do intervalo onde se encontra a raiz,

> x0 := (-1+ (-0.5))/2;

$$x0 := -0.7500000000$$

> f(x0);

$$0.5136718750$$

Testamos

> x1 := (-1+x0)/2;

$$x1 := -0.8750000000$$

> 'f(x1)' = f(x1);

```

> x2 := (-1+x1)/2;
x2 := -0.9375000000
> x3 := (x1+x2)/2;
x3 := -0.9062500000
> 'f(x3)' = f(x3);
f(x3) = -0.175184071
> x4 := (x1+x3)/2;
x4 := -0.8906250000
> 'f(x4)' = f(x4);
f(x4) = -0.073102938
> x3-x1;
-0.0312500000
>

```

Problema:

Vamos calcular sem o uso de computadores a $\sqrt{45}$. Este problema equivale a encontrar a raiz ou o zero da função $f(x) = x^2 - 45$.

A raiz da equação $f(x) = x^2 - 45$ pelo método da bissecção pode ser feita do seguinte modo:

```

> restart;
> x := 45:
> n := 1:
> if((x/n+n)/2)^2 - x < 0.001 then Raiz := ((x/n+n)/2) else
  n:=((x/n+n)/2.) fi;
n := 23.00000000
>

```

do mesmo modo, podemos encontrar a $\sqrt{98}$.

```

> n := 2: x := 98:
  while ( ((x/n + n)/2 )^2 - x ) > 0.001 do n := ((x/n+n)/2.) od:
  'n' = n;
n = 9.927704354
>

```

De um modo geral, podemos construir o seguinte procedimento para o cálculo da raiz quadrada, cuja sintaxe é:

```

raiz( Número)
> restart;
> raiz := proc(x)
>   local n;      n:=1:
>   while ( ((x/n + n)/2 )^2 - x ) > 0.001 do n:=((x/n+n)/2.)
  od: n; end;
raiz := proc(x)
local n;
  n := 1;
  while 0.001 < (1 / 2*x / n + 1 / 2*n)^2 - x do

```

```

        n := 0.5000000000*x / n + 0.5000000000*n
    end do;
n
end proc
> 'sqrt(45)'= raiz(45);
 $\sqrt{45} = 6.709101664$ 
> 'sqrt(2)'= raiz(2);
 $\sqrt{2} = 1.416666666$ 
> 'sqrt(25)' = raiz(25);
 $\sqrt{25} = 5.015247602$ 
> 'sqrt(121)'= raiz(121);
 $\sqrt{121} = 11.00018829$ 

>
> restart:
> f := x -> x^3-x^2+x-1;
 $f := x \rightarrow x^3 - x^2 + x - 1$ 
> a := 0.5; b := 2; # usamos representação decimal
a := 0.5
b := 2
> for i from 1 to 5
do c := (a+b)/2:
if f(a)*f(c)> 0 then a := c else b := c fi
od;
c := 1.250000000
c := 0.8750000000
c := 1.062500000
c := 0.9687500000
c := 1.015625000
>

```

4 - Programa B:

Baseado no sucesso do Programa A faremos um *procedimento Maple*. O novo programa também testará se a função f possui sinais contrários nos extremos do intervalo $[a,b]$. O teste é feito através dos comandos `if --- then --- ERROR --- fi`. Além disso, o programa para quando o erro na aproximação for menor que `erro`. A sintaxe do procedimento é:

`bissec(função , a , b , precisão).`

```

> bissec := proc(f, a, b, erro)

```

```

local aa, bb, cc, k: # definindo variáveis locais
aa := evalf(a): bb := evalf(b):
if f(aa)*f(bb) > 0 then ERROR(`intervalo inválido`) fi:
for k from 1 do cc := (aa+bb)/2:
if f(aa)*f(cc) > 0 then aa := cc
elif f(aa)*f(cc) < 0 then bb := cc
else break fi:
if evalf(abs(aa-bb)) < erro then break fi:
od: # agora k já é k+1.
print(`A raiz aproximada após`,k-1,`bissecções :`):
print(cc):
end:

> bissec(cos, 1, 3, .0001);
      A raiz aproximada após, 14, bissecções :
      1.570739746

> bissec(cos, 0, 1, .0001);
Error, (in bissec) intervalo inválido

> g := x -> x^3-exp(x);
      g := x → x3 - ex

> bissec(g , 1, 4, .001);
      A raiz aproximada após, 11, bissecções :
      1.857666016

```

>

Método da Posição Falsa

No método da posição falsa para uma função $f(x)$ contínua num intervalo $[a, b]$ e tal que $f(a)f(b) < 0$ e supondo que f tenha uma única raiz em (a, b) , podemos conseguir uma raiz aproximada x_0 usando as informações de $f(x)$ nos extremos de cada intervalo disponíveis a cada iteração.

Ex. No caso da função

```

> f := x -> x^3 - 9*x + 1: 'f(x)' = f(x);
      f(x) = x3 - 9x + 1

```

sabemos que f tem uma raiz no intervalo $[0, 1]$. De fato;

```

> 'f(0)' = f(0); 'f(1)' = f(1);
      f(0) = 1
      f(1) = -7

```

Observamos que

```

> 'abs(f(0))' = abs(f(0)); 'abs(f(1))' = abs(f(1));
      |f(0)| = 1

```

$$|f(1)| = 7$$

O valor absoluto de f no ponto $x = a = 0$ é menor do que o valor absoluto de f no ponto $x = b = 1$. Logo, é mais provável que o zero de f esteja mais próximo de $a = 0$ do que $b = 1$. Pelo menos isto ocorreria se f fosse linear!

Então, em vez de tomarmos x_0 como a média aritmética de a e b como no método da Bissecção, escolhamos a média ponderada entre a e b com pesos $|f(b)|$ e $|f(a)|$, isto é,

$$x_0 = \frac{a|f(b)| + b|f(a)|}{|f(b)| + |f(a)|} = \frac{a f(b) - b f(a)}{f(b) - f(a)}$$

No exemplo;

```
> a0 := 0: b0 := 1.:
> x[0] := (a0*abs(f(b0)) + b0* abs(f(a0)))/( abs(f(b0)) +
  abs(f(a0)));
```

$$x_0 := 0.1250000000$$

```
> 'f(x[0])' = f(x[0]);
```

$$f(x_0) = -0.123046875$$

Escolhemos agora o intervalo $[a_1, b_1] = [0, 0.125]$

```
> a1 := 0: b1 := 0.125:
> x[1] := (a1*abs(f(b1)) + b1* abs(f(a1)))/( abs(f(b1)) +
  abs(f(a1)));
```

$$x_1 := 0.1113043478$$

```
> 'f(x[1])' = f(x[1]);
```

$$f(x_1) = -0.000360219$$

Escolhemos agora o intervalo $[a_2, b_2] = [0.1113043478, 0.125]$

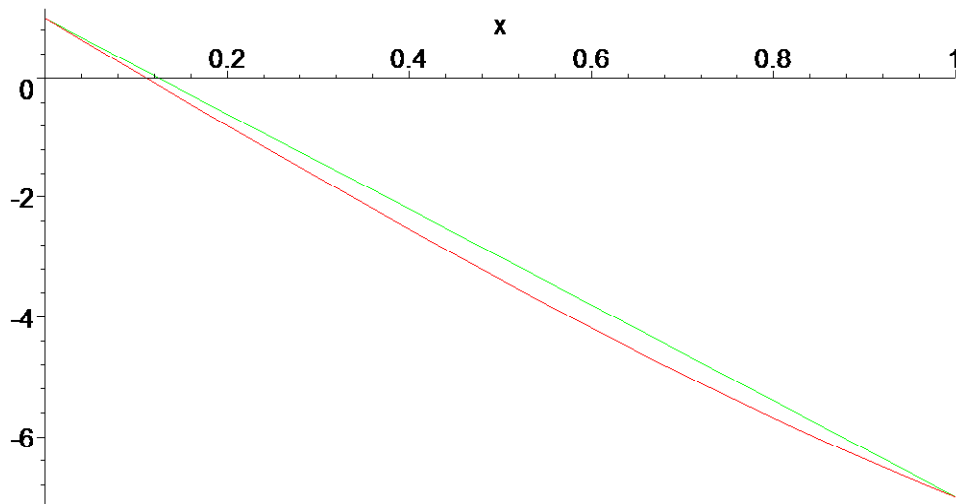
```
> a2 := 0.1113043478: b2 := 0.125:
> x[2] := (a2*abs(f(b2)) + b2* abs(f(a2)))/( abs(f(b2)) +
  abs(f(a2)));
```

$$x_2 := 0.1113443247$$

```
> 'f(x[2])' = f(x[2]);
```

$$f(x_2) = -0.000718524$$

```
> plot( {f(x), [[a0, f(a0)], [b0, f(b0)]]}, x=0..1);
```



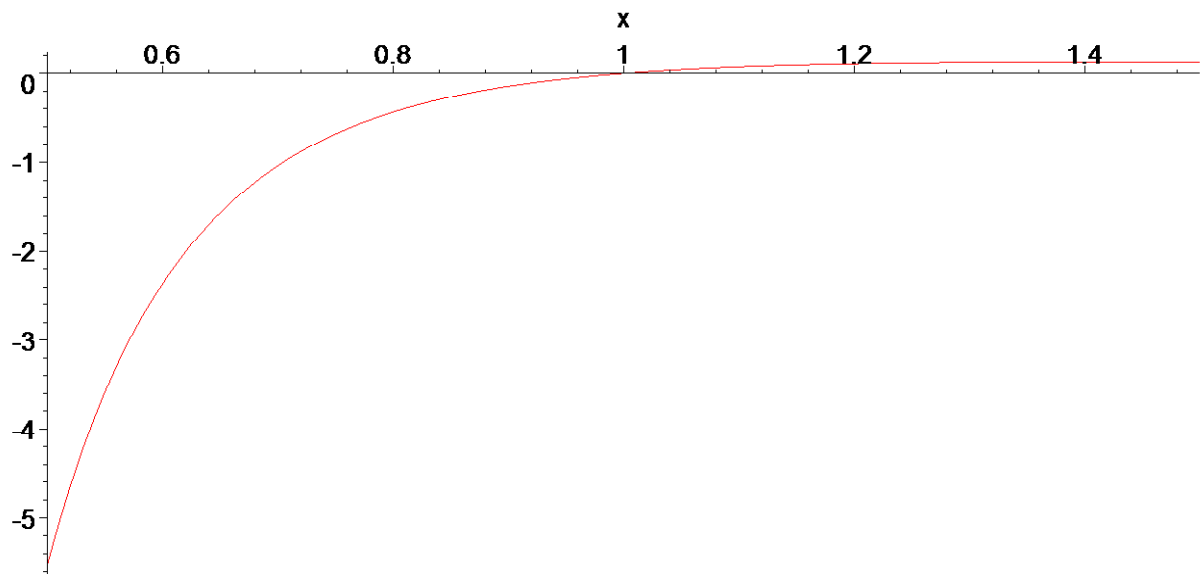
>

Observamos que quando f é derivável duas vezes em $[a, b]$ e a derivada segunda de f , $\frac{\partial^2}{\partial x \partial x} f(x)$ também não muda de sinal neste intervalo, é bastante intuitivo verificar a convergência graficamente.

Observamos também que o método da posição falsa pode chegar a raiz aproximada no qual $|f(x_k)| < \varepsilon$ sem que o intervalo $[a_k, b_k]$ seja suficientemente pequeno.

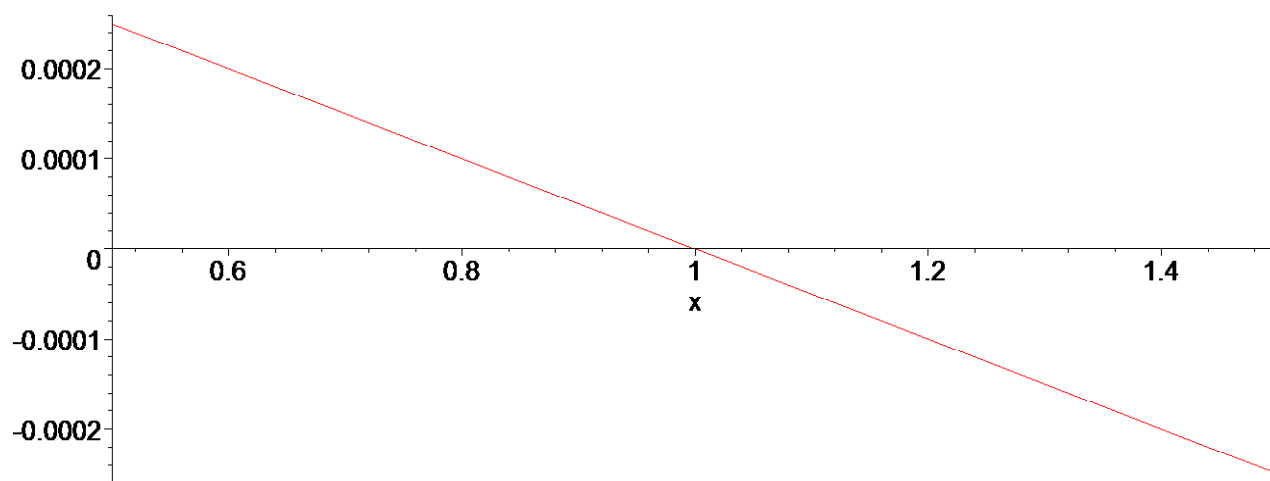
Obs.

> `plot(x^(-3)*ln(x), x=0.5..1.5);`



Se usarmos erro absoluto precisamos muitas iterações. Ex. $Ea < 10^{(-4)}$

> `plot((x-1)/(x-2000), x=0.5..1.5);`



>

Método do Ponto Fixo

O método do ponto fixo é um método iterativo de aproximações sucessivas.

O Método das Aproximações Sucessivas é destinado para se determinar recursivamente **pontos fixos** de funções.

Dizemos que um ponto u é *ponto fixo* de função real $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ quando $f(u) = u$.

É como se o ponto u permanecesse fixo em relação a função ou aplicação f . Aqui só consideramos funções $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$. Veremos mais adiante que existe uma estreita relação entre ponto fixos e **raízes** de funções.

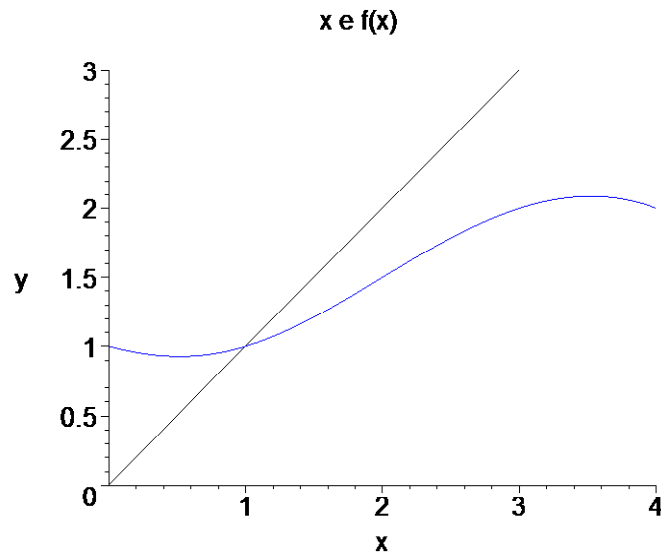
Para obter o ponto fixo de uma função, geralmente começamos "chutando" um valor inicial x_0 para o ponto fixo procurado. Em seguida fazemos as iterações:

$$\begin{aligned}x_1 &= f(x_0), \\x_2 &= f(x_1), \\x_3 &= f(x_2), \\&\text{etc ...}\end{aligned}$$

Se as inclinações das tangentes ao gráfico da função f , próximo ao ponto fixo, não forem muito acentuadas (verticalmente), então essa sequência x_n deverá convergir para o ponto fixo procurado. Veja a figura abaixo para se ter uma idéia geométrica do método.

 Código do programa que gera a figura abaixo

```
> restart;
> poly := interp( [-1,0,1,2,3,4,5], [1, 1, 1 , 1.5, 2. , 2 ,1 ]
, z ):
> fp := unapply(poly, z):
> p[0] := [3.,0]:  p[1] := [3., fp(3.)]:
> for k from 2 to 9 do
>   if type(k, even) then p[k] := [ p[k-1][2] , p[k-1][2] ]
>   else p[k] := [ p[k-1][2] , fp(p[k-1][2]) ]
>   fi
> od:
> FP := plot( fp(x), x=0..4, y=0..3, color=blue, thickness=1):
> BI := plot( x, x=0..4, y=0..3, color=black):
> for j from 0 to 9 do
>   lista := [ seq( p[i] , i=0..j ) ]:
>   AP[j] := plot( lista , color=red):
>   G1[j] := plots[display]({ FP, BI, AP[j] })
> od:
> figural := plots[display]( seq(G1[i], i=0..9),
    insequence=true, scaling= constrained, title = `x e f(x)`):
> figural; # Clique na figura
```

Toda função *contínua* $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ possui um ponto fixo.

Isso é verdade, pois se $f(x)$ é contínua em \mathbb{R} , a função $g(x) = x - f(x)$ possui um zero $[a, b]$. O teorema abaixo estabelece as condições necessárias para que f tenha um único ponto fixo e fornece um *algoritmo* para calculá-lo.

Teorema: Seja f uma função derivável tal $|Df(x)| < 1$ (o valor absoluto da derivada de f é menor do que 1) para todo x em $[a, b]$. Então f possui exatamente um ponto fixo ξ . Além disso, dado qualquer x_0 em $[a, b]$, a sequência x_n definida por $x_n = f(x_{n-1})$ com $n = 1, 2, 3, \dots$ converge para o ponto fixo.

Algoritmo Básico: Procurando um ponto fixo de $f(x) = \sqrt{1+x}$. Tomaremos como um chute inicial $x_0 = 2$ e neste caso faremos 7 iterações.

```
> restart;
> x[0] := 2.;
> for j from 1 to 7 do
> x[j] := sqrt( 1 + x[j-1] );
> od;
```

$$x_1 := 1.732050808$$

$$x_2 := 1.652891650$$

$$x_3 := 1.628769981$$

$$x_4 := 1.621348199$$

$$x_5 := 1.619057812$$

$$x_6 := 1.618350337$$

$$x_7 := 1.618131743$$

De fato, resolvendo numericamente a equação $\sqrt{x+1} - x = 0$ obtemos o ponto fixo

```
> xi = fsolve( sqrt(x+1) = x, x);
```

$$\xi = 1.618033989$$

```
>
```

Modelo de Procedimento: Mostraremos aqui um simples programa para o método das aproximações sucessivas com critério de parada. A sintaxe do procedimento é a seguinte:
AproxSucess(função, chute inicial, número de iterações, precisão).

```
> # procedimento AproxSucess
> AproxSucess := proc( f , a , imax , Erro )
> local xx , j:
> xx := evalf(a):
> # Aqui começa o loop
> for j from 1 to imax do
>   if abs(f(xx)-xx) < Erro then break
>   else xx := f(xx)
>   fi
> od:
> # Nesta etapa j já é j+1.
> if j-1 = imax then print(`Não convergiu após`, j-1
, `iteradas`)
> else print(`Solução Aproximada após`, j-1, `iteradas é `, xx
)
> fi;
> end:
```

Lembrando que o procedimento tem como variáveis de entrada

AproxSucess(**função**, **chute inicial**, **número de iterações**, **precisão**).

```
> h1 := x -> sqrt(x+2);
                                     
$$h1 := x \rightarrow \sqrt{x+2}$$

> AproxSucess(h1 , 18 , 15, .0001);
                                     Solução Aproximada após, 8, iteradas é , 2.000127204
```

De fato;

```
> xi1 := fsolve( sqrt(x+2) = x, x);
                                     
$$\xi_1 := 2.0000000000$$

```

E para

```
> h2 := x -> 2/x;
                                     
$$h2 := x \rightarrow \frac{2}{x}$$

> AproxSucess(h2, 2 , 150 , .0001);
                                     Não convergiu após, 150, iteradas
> xi2 := fsolve( h2(x) = x, x);
                                     
$$\xi_2 := -1.414213562$$

>
```

Seja $f(x)$ uma função contínua em $[a, b]$ que contém um zero ξ de f . O método do ponto fixo consiste em transformar a equação $f(x) = 0$ em uma equação equivalente $x = \phi(x)$, e a partir de uma aproximação inicial x_0 , gerar a sequência $\{x_k\}$ de aproximações para ξ pela relação

$$x_{k+1} = \phi(x_k)$$

pois a função $\phi(x)$ é tal que $f(\xi) = 0$ se e somente se $\phi(\xi) = \xi$.

Transformemos então o problema de encontrar um zero de $f(x)$ num problema de encontrar um ponto fixo de $\phi(x)$.

Uma função $\phi(x)$ que satisfaz a iteração acima é chamada de função de iteração.

Ex. Para a função

```
> f := x -> x^2 + x - 6: 'f(x)' = f(x);
```

$$f(x) = x^2 + x - 6$$

temos várias funções de iteração:

```
> phi[1] := x -> -x^2 + 6;
```

$$\phi_1 := x \rightarrow -x^2 + 6$$

```
> phi[2] := x -> sqrt(6 - x);
```

$$\phi_2 := x \rightarrow \sqrt{6 - x}$$

```
> phi[3] := x -> 6/x - 1;
```

$$\phi_3 := x \rightarrow \frac{6}{x} - 1$$

```
> phi[4] := x -> 6/(x+1);
```

$$\phi_4 := x \rightarrow \frac{6}{x+1}$$

```
>
```

A forma geral das funções de iteração $\phi(x)$ é

$$\phi(x) = x + A(x) f(x)$$

com a condição que em ξ , ponto fixo de $\phi(x)$, se tenha $A(\xi) \neq 0$.

Vamos mostrar que $f(\xi) = 0$ se e somente se $\xi = \phi(\xi)$.

1) Consideramos ξ tal que $f(\xi) = 0$.

A função de iteração no ponto ξ satisfaz, $\phi(\xi) = \xi + A(\xi) f(\xi)$, o que implica que $\phi(\xi) = \xi$ (pois $f(\xi) = 0$)

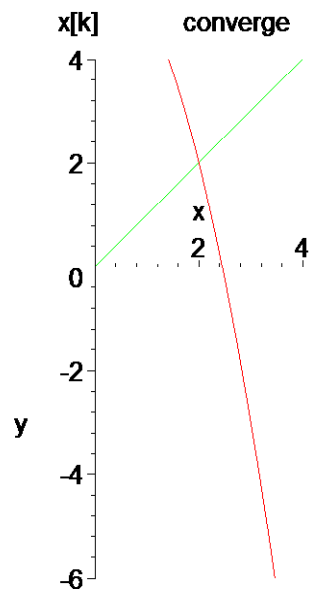
2) Consideramos agora $\phi(\xi) = \xi$.

Assim, $\xi = \xi + A(\xi) f(\xi)$ o que implica que $A(\xi) f(\xi) = 0$. como $A(\xi) \neq 0$ temos que $f(\xi) = 0$.

Verificamos então que existem muitas funções de iteração $\phi(x)$ para uma equação $f(x) = 0$.

A interpretação geométrica deste método é que a raiz da equação $f(x) = 0$ (ou da equação $x = \phi(x)$) é a interseção dos gráficos de $y = x$ e $y = \phi(x)$.

```
> plot( [-x^2 + 6, x], x=0..4, y=-6..4, scaling = constrained,
        tickmarks=[2,4], title = `x[k] converge `);
```



Tomando $x_0 = 1.0$, temos

```
> phi := x -> - x^2 + 6;
```

$$\phi := x \rightarrow -x^2 + 6$$

```
> x1 := phi(1.);
```

$$x1 := 5.$$

```
> 'f(x1)' = f(x1); 'abs(f(x1))' = abs(f(x1));
```

$$f(x1) = 24.$$

$$|f(x1)| = 24.$$

```
> x2 := phi(x1);
```

$$x2 := -19.$$

```
> 'f(x2)' = f(x2); 'abs(f(x1))' = abs(f(x1));
```

$$f(x2) = 336.$$

$$|f(x1)| = 24.$$

```
>
```

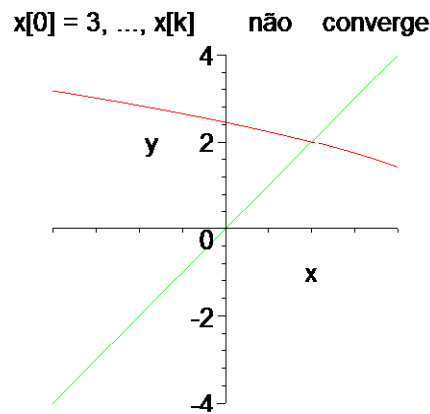
Verificamos que a sequência x_k está divergindo!

Agora vamos considerar a função iterativa

```
> phi2 := x -> sqrt(6-x): 'phi2(x)' = phi2(x);
```

$$\phi2(x) = \sqrt{6-x}$$

```
> plot( [sqrt(6-x), x], x=-4..4, y=-4..4, scaling = constrained,
  tickmarks=[2,4], title = `x[0] = 3, ..., x[k] não
  converge `);
```



Tomando $x_0 = 1.0$, temos

```
> x1 := phi2(1.);
```

$x1 := 2.236067977$

```
> 'f(x1)' = f(x1); 'abs(f(x1))' = abs(f(x1));
```

$f(x1) = 1.236067975$

$|f(x1)| = 1.236067975$

```
> x2 := phi2(x1);
```

$x2 := 1.940085571$

```
> 'f(x2)' = f(x2); 'abs(f(x2))' = abs(f(x2));
```

$f(x2) = -0.295982406$

$|f(x2)| = 0.295982406$

```
> x3 := phi2(x2);
```

```
> 'f(x3)' = f(x3); 'abs(f(x3))' = abs(f(x3));
```

$x3 := 2.014922934$

$f(x3) = 0.074837364$

$|f(x3)| = 0.074837364$

```
>
```

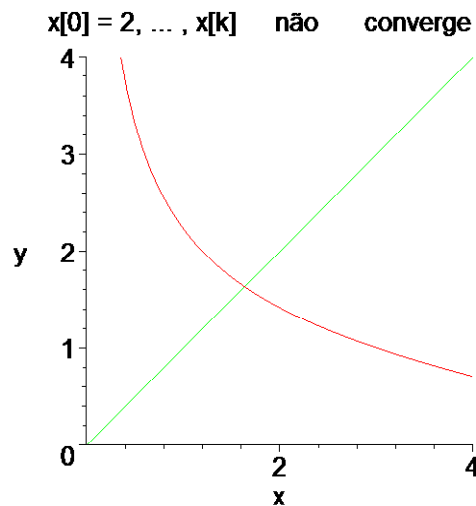
Verificamos que a sequência x_k obtida da função iterativa $\phi_2(x)$ está convergindo para o zero de $f(x)$ que é $\xi = 2$.

Ex. Verifique se as outras funções iterativas levam a uma sequência iterativa

```
> phi3 := x -> sqrt(6/x - 1): 'phi3(x)' = phi3(x);
```

$$\phi_3(x) = \sqrt{\frac{6}{x} - 1}$$

```
> plot( [sqrt(6/x - 1), x], x=0..4, y=0..4, scaling = constrained,
  tickmarks=[2,4], title = `x[0] = 2, ... , x[k] não
  converge `);
```



>

Consequentemente, para certas funções iterativas escolhidas o Método do Ponto Fixo pode não convergir! Quais são as condições suficientes que devemos impor às funções iterativas para que ocorra a convergência?

Seja ξ uma raiz da equação $f(x) = 0$, isolada num intervalo I centrado em ξ e seja $\phi(x)$ é uma função de iteração para a equação $f(x) = 0$. Se

a) $\phi(x)$ e $\frac{d}{dx} \phi(x)$ são contínuas em I ,

b) $\left| \frac{d}{dx} \phi(x) \right| \leq M < 1$, para todo $x \in I$ e

c) x_0 pertence a I ,

então a sequência $\{x_k\}$ gerada pelo processo iterativo $x_{k+1} = \phi(x_k)$ converge para ξ .

Ex. Observe a primeira função iterativa

> `'phi(x)' = phi(x);`

$$\phi(x) = -x^2 + 6$$

> `Diff(phi(x), x) = diff(phi(x), x);`

$$\frac{d}{dx} (-x^2 + 6) = -2x$$

Ambas as funções $\phi(x)$ e $\frac{d}{dx} \phi(x)$ são contínuas em R .

> `'abs(diff(phi(x), x)) < 1' ; abs(diff(phi(x), x)) < 1;`

$$\left| \frac{d}{dx} \phi(x) \right| < 1$$

$$2|x| < 1$$

> `solve(abs(diff(phi(x), x)) < 1, x);`

$$\text{RealRange}\left(\text{Open}\left(\frac{-1}{2}\right), \text{Open}\left(\frac{1}{2}\right)\right)$$

>

Observamos que não existe um intervalo I centrado em $\xi = 2$ tal que $\left| \frac{d}{dx} \phi(x) \right| < 1$ para todo x em I .

Portanto, a função iterativa $\phi(x) = 6 - x^2$ não satisfaz a condição 2) com relação a $\xi = 2$.

> **restart;**

Método de Newton - Raphson

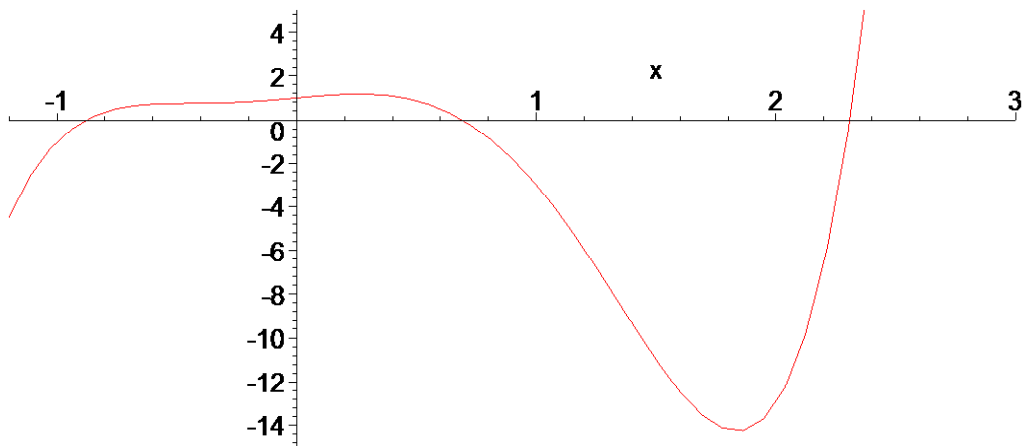
Seja

> **f := x -> 2*x^5-3*x^4-4*x^3+x+1: 'f(x)' = f(x);**

$$f(x) = 2x^5 - 3x^4 - 4x^3 + x + 1$$

cujo gráfico

> **plot(f(x), x=-1.2..3, -15..5);**



nos mostra que f tem um zero entre $a = 0$ e $b = 1$. De fato;

> **'f(0)' = f(0); 'f(1)' = f(1);**

$$f(0) = 1$$

$$f(1) = -3$$

A derivada de f

> **'df' = D(f)(x);**

$$df = 10x^4 - 12x^3 - 12x^2 + 1$$

Escolhendo como uma aproximação inicial

> **x0 := -1.;**

$$x0 := -1.$$

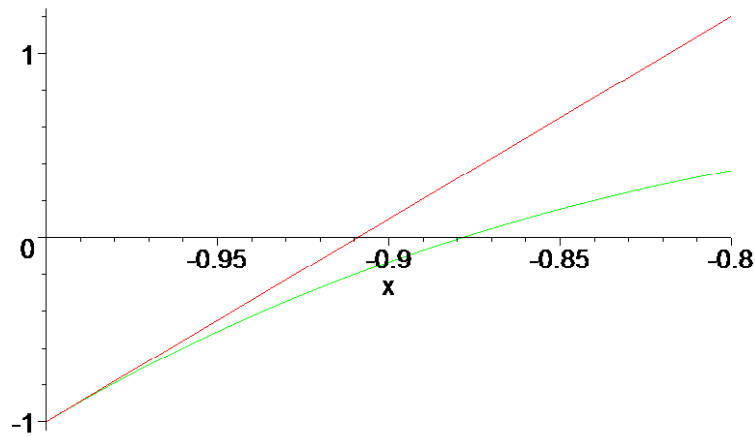
> **x1 := '(x0 - f(x0)/D(f)(x0))'; x1 := evalf(x0 - f(x0)/D(f)(x0));**

$$x1 := x0 - \frac{f(x0)}{D(f)(x0)}$$

$$x1 := -0.9090909091$$

> **with(student): # geometricamente**

> **showtangent(f(x), x=-1, x=-1..-0.8, tickmarks=[4,3]);**



```
> x2 := 'x1 - f(x1)/D(f)(x1)' ; x2 := evalf(x1 - f(x1)/D(f)(x1));
```

$$x2 := x1 - \frac{f(x1)}{D(f)(x1)}$$

$$x2 := -0.8809876947$$

E assim sucessivamente, até que

```
> 'abs(f(xn))' < 10^(-m);
```

$$|f(xn)| < 10^{(-m)}$$

onde m é a ordem da precisão desejada.

>

O Método do Ponto Fixo, nos diz que uma das condições de convergência é que

```
> abs( diff(phi(x), x)) <= M;
```

$$\left| \frac{d}{dx} \phi(x) \right| \leq M$$

em que

```
> M <= 1;
```

$$M \leq 1$$

para todo $x \in I$, onde I é o intervalo centrado na raiz. A convergência será mais rápida quanto

menor for $\left| \frac{d}{dx} \phi(x) \right|$.

```
> restart;
```

O que o Método de Newton faz é garantir a aceleração da convergência do Método do Ponto Fixo,

escolhendo a função iterativa $\phi(x)$ tal que $\frac{d}{dx} \phi(x) = 0$.

A forma geral das funções de iteração $\phi(x)$ é

$$\phi(x) = x + A(x) f(x)$$

com a condição que em ξ , ponto fixo de $\phi(x)$, se tenha $A(\xi) \neq 0$. Neste caso queremos obter a

função $A(x)$ tal que $\frac{d}{dx} \phi(x) = 0$.

Assim, derivando a expressão de $\phi(x)$ temos

$$D(\phi)(x) = 1 + D(A)(x) f(x) + A(x) D(f)(x) = 0$$

No ponto $x = \xi$, temos

$$D(\phi)(\xi) = 1 + D(A)(\xi) f(\xi) + A(\xi) D(f)(\xi)$$

E como $F(\xi) = 0$, vem que

$$D(\phi)(\xi) = 1 + A(\xi) D(f)(\xi)$$

e que

$$D(\phi)(\xi) = 0,$$

temos

$$A(\xi) D(f)(\xi) = -1,$$

o que implica que

$$A(\xi) = -\frac{1}{D(f)(\xi)}.$$

>

Assim, podemos tomar

$$A(x) = -\frac{1}{D(f)(x)}.$$

E a função iterativa,

$$\phi(x) = x - \frac{f(x)}{D(f)(x)}$$

será tal que $D(\phi)(\xi) = 0$.

De fato;

> **phi := x -> x - f(x)/D(f)(x): 'phi(x)' = phi(x);**

$$\phi(x) = x - \frac{f(x)}{D(f)(x)}$$

> **diff(phi(x),x);**

$$1 - \frac{\frac{d}{dx} f(x)}{D(f)(x)} + \frac{f(x) (D^{(2)}(f)(x))}{D(f)(x)^2}$$

> **simplify(%);**

$$\frac{f(x) (D^{(2)}(f)(x))}{D(f)(x)^2}$$

>

E como $f(\xi) = 0$, $D(\phi)(\xi) = 0$.

Desde que $D(f)(\xi) \neq 0$, uma vez que temos escolhido x_0 , a sequência x_k determinada por

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{D(f)(x_k)}.$$

Geometricamente, o método de Newton é obtido da seguinte forma:

Pelo ponto $[x_k, f(x_k)]$ traçamos a reta tangente à curva $y = f(x)$ neste ponto

> **L[k](x) = f(x[k]) + D(f)(x[k])*(x - x[k]);**

$$L_k(x) = f(x_k) + D(f)(x_k) (x - x_k)$$

que é um modelo linear que aproxima a função $f(x)$ numa vizinhança de x_k . Encontrando o zero

deste modelo obtemos

$$L_k(x) = 0 \text{ se e somente se } x = x_k - \frac{f(x_k)}{D(f)(x_k)}.$$

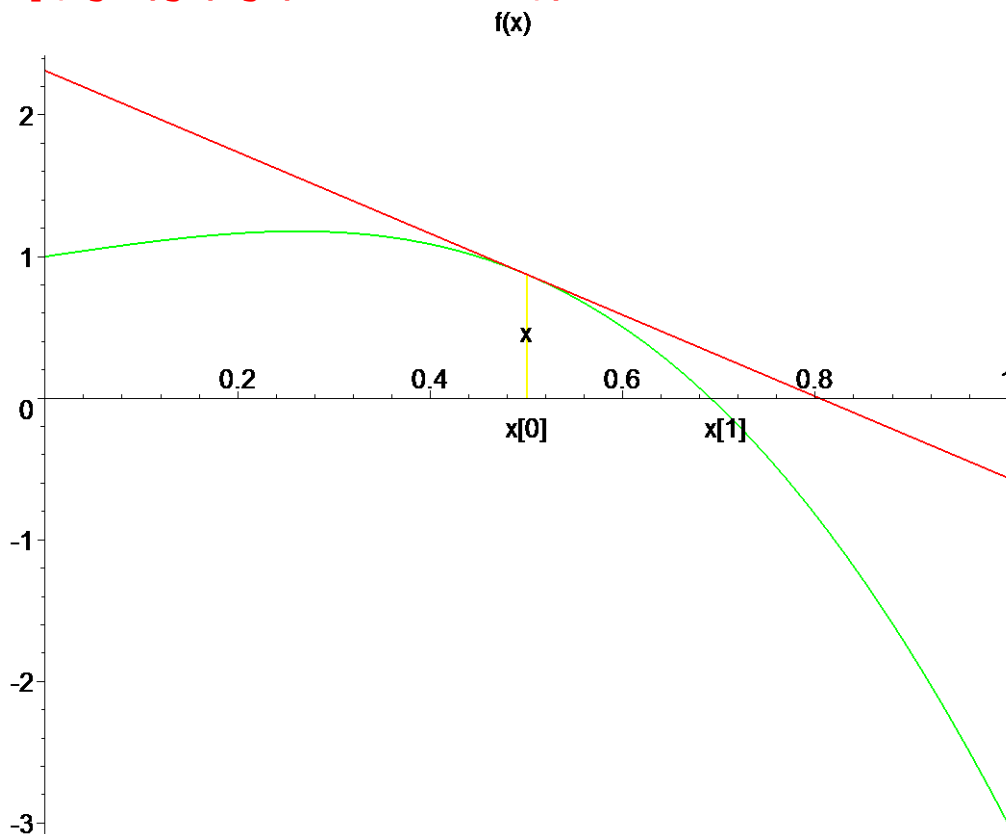
E assim, fazemos $x = x_{k+1}$.

Vejamos a outra raiz de f no intervalo $[0, 1]$.

```
> restart; with(student): with(plots):
  f := x -> 2*x^5-3*x^4-4*x^3+x+1: 'f(x)'\= f(x);
Warning, the name changecoords has been redefined
```

$$f(x) = 2x^5 - 3x^4 - 4x^3 + x + 1$$

```
> g1 := showtangent( f(x), x=0.5, x=0..1, title= `f(x)`):
> g2 := textplot( [0.5, -0.2, `x[0]`],align={BELLOW,BELLOW}):
> g3 := textplot( [.7069175386, -0.2,
  `x[1]`],align={BELLOW,BELLOW}):
> display( g1 ,g2, g3, thickness=2);
```



```
> x0 := 0.5;
> x1 := '(x0 - f(x0)/D(f)(x0))'; x1 := evalf(x0 - f(x0)/D(f)(x0));
  x0 := 0.5
  x1 := x0 - \frac{f(x0)}{D(f)(x0)}
  x1 := 0.8043478261
> x2 := '(x1 - f(x1)/D(f)(x1))'; x2 := evalf(x1 - f(x1)/D(f)(x1));
```

```


$$x_2 := x_1 - \frac{f(x_1)}{D(f)(x_1)}$$


$$x_2 := 0.7069175386$$

> x3 := '(x2 - f(x2)/D(f)(x2))'; x3 := evalf(x2 - f(x2)/D(f)(x2));

$$x_3 := x_2 - \frac{f(x_2)}{D(f)(x_2)}$$


$$x_3 := 0.6917398665$$

> x4 := '(x3 - f(x3)/D(f)(x3))'; x4 := evalf(x3 - f(x3)/D(f)(x3));

$$x_4 := x_3 - \frac{f(x_3)}{D(f)(x_3)}$$


$$x_4 := 0.6913678786$$

> x5 := '(x4 - f(x4)/D(f)(x4))'; x5 := evalf(x4 - f(x4)/D(f)(x4));

$$x_5 := x_4 - \frac{f(x_4)}{D(f)(x_4)}$$


$$x_5 := 0.6913676565$$

> 'f(x5)' = f(x5);

$$f(x_5) = 0.5 \cdot 10^{-9}$$


```

>

Ex. Analise a convergência do Método de Newton.

Ex. Faça um algoritmo para o Método de Newton.

Observação

O Método de Newton é também conhecido como Método das tangentes, devido sua interpretação gráfica natural.

Convergência do Método de Newton

A convergência do Método de Newton pode ser tratada usando o Teorema de convergência do Método das Aproximações Sucessivas, o qual pode ser visto nas Referência Bibliográfica [1].

Definição 3.2 Convergência quadrática

Dizemos que um método iterativo possui convergência quadrática se , em que k é chamada constante assintótica de proporcionalidade, e são os erros cometidos nas iterações correspondentes.

Teorema 3.1

O Método de Newton possui convergência quadrática.

Prova: Referência Bibliográfica [1].

Para observar as boas propriedades de convergência do Método de Newton, exibimos o seguinte exemplo:

Exemplo 3.4

O cálculo do número n , usando o Método de Newton, consiste na resolução da equação $e^{-n} = 0.0001$, usando uma tolerância fixa com n temos:

A partir de uma solução inicial, geramos a sequência de soluções aproximadas:

solução inicial dada

$0.1429 >$

$0.0103 >$

$0.0000 <$

Como o critério de parada está satisfeito, podemos parar, e observar que esta sequência converge para

Desta forma, podemos observar que na medida em que os valores de n aproximam da raiz $n \approx 9.21$, a convergência torna-se muito rápida, isto devido a propriedade da convergência quadrática do Método de Newton.

Algoritmo 3.2

1. Defina as funções $f(x)$, e $\epsilon > 0$ uma tolerância fixa.
2. Escolha uma solução inicial.
Faça Pare=Falso e $i=0$
3. Enquanto Pare=Falso faça:
 - 3.1. $x_{i+1} = x_i - f(x_i)/f'(x_i)$
 - 3.2. Se $|f(x_{i+1})| < \epsilon$, então Pare = Verdade
Senão $i = i+1$

Observação

O leitor pode incluir nesse algoritmo, uma modificação no critério de parada, considerando o valor da função no ponto x_i , isto é, $|f(x_i)| < \epsilon$.

Exemplo 3.5

Usando o Método de Newton, resolvemos a equação $\cos(x) - x = 0$ com $\epsilon = 0.001$.

A partir do processo iterativo, geramos a sequência:

solução inicial dada

$0.0533 >$

$0.0000 <$

Como o critério de parada está satisfeito, tomamos como solução aproximada para $f(x)$ a solução $x \approx 0.739$.

Observação

Podemos ainda, modificar o Método de Newton, da seguinte forma:

O valor calculado da derivada na 1.a iteração, $f'(x_1)$, em que x_1 é fixado e substituído no processo iterativo de Newton durante as iterações:

Assim, temos:

o qual, é conhecido como Método Modificado de Newton.

>

O procedimento NR para o Método de Newton Raphson possui a seguinte sintaxe:

NR(função, chute inicial , número de iterações , precisão).

```
> restart:
> NR := proc( f, chute, imax , Erro)
> local x , n:
> x := chute:
> # Aqui começa o loop. "D" é o operador diferencial.
> for n from 1 to imax do
>   if abs( f(x)/D(f)(x) ) < Erro then break
>   else x := x - ( f(x)/D(f)(x) ):
>   fi
> od:
> # Agora n já é n+1.
> if n-1 = imax then print(`Não convergiu após`, n-1
>   , `iteradas`)
> else print(`Solução Aproximada com`, n-1, `iteradas é :`, x)
> fi;
> end:
```

Exemplo

```
> h1 := x -> x-2*sin(x);
```

$h1 := x \rightarrow x - 2 \sin(x)$

```
> NR(h1, 0.5 , 10, .0001);
```

Solução Aproximada com, 3, iteradas é :, -0.3950 10⁻⁹

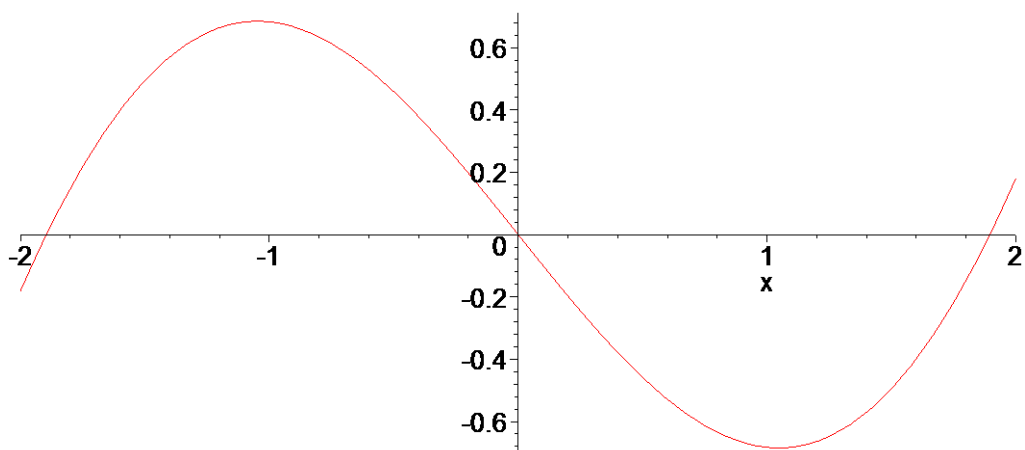
```
> NR(h1, 1.2 , 20, .0001);
```

Solução Aproximada com, 4, iteradas é :, 1.895505322

```
> NR(h1, 1.1 , 50, .0001);
```

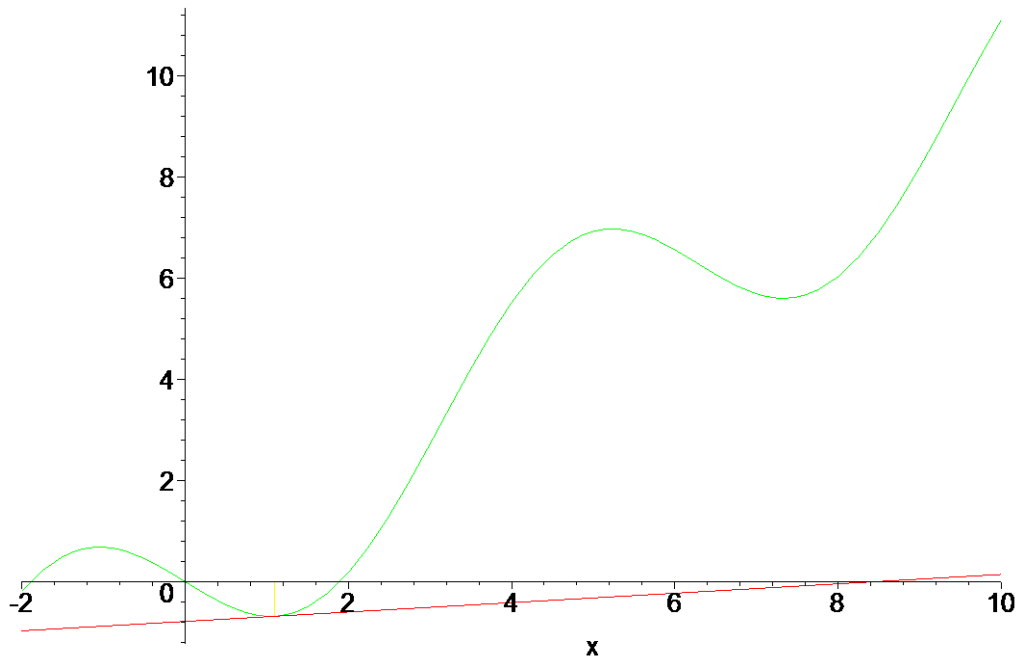
Não convergiu após, 50, iteradas

```
> plot( h1(x), x=-2..2);
```



Observe que dando um chute inicial $x_0 = 1.1$ o método de Newton não converge.

> `student[showtangent](h1(x), x = 1.1, x=-2..10);`



>

Método de Newton para polinômios

O Método de Newton pode ser utilizado no cálculo de raízes de polinômios. Entretanto, devido ao excessivo cálculo de potências x^n existentes nos polinômios e nas suas derivadas, o desempenho do método pode ser prejudicado. Com o uso de [multiplicações encaixadas](#) mostraremos uma maneira iterativa para se calcular os valores de polinômios. Em seguida adaptamos o Método de Newton-Raphson para esse ponto de vista.

Tomemos como exemplo o polinômio $p_3(x) = a_3 x^3 + a_2 x^2 + a_1 x + a_0$. Notemos que este polinômio pode ser escrito sob a forma $p_3(x) = ((a_3 x + a_2) x + a_1) x + a_0$. Então cálculo do valor de $p(x)$ poderá ser efetuado recursivamente:

$$b_3 = a_3$$

$$b_2 = a_2 + b_3 x$$

$$b_1 = a_1 + b_2 x$$

$$b_0 = a_0 + b_1 x,$$

de forma que $p_3(x) = b_0$. De uma forma geral, para

$$p_n(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{(n-1)} + \dots + a_1 x + a_0,$$

o cálculo de $p(x)$ é dado pela seguinte seqüência b_n :

$$b_n = a_n$$

$$b_{n-j} = a_{n-j} + b_{n-j+1} x \quad \text{com} \quad j = 1, 2, \dots, n,$$

de forma que $p_n(x) = b_0$.

Analogamente, uma vez calculados os b_j , o valor da derivada $\frac{d}{dx} p(x)$ é dado pela seqüência c_n :

$$c_n = b_n$$

$$c_{n-j} = b_{n-j} + c_{n-j+1} x \quad \text{com} \quad j = 1, 2, \dots, n-1,$$

de forma que $\frac{d}{dx} p_n(x) = c_1$.

Finalmente, considerando essa nova maneira de se calcular $p(x)$ e $\frac{d}{dx} p(x)$ reescrevemos o algoritmo de Newton.

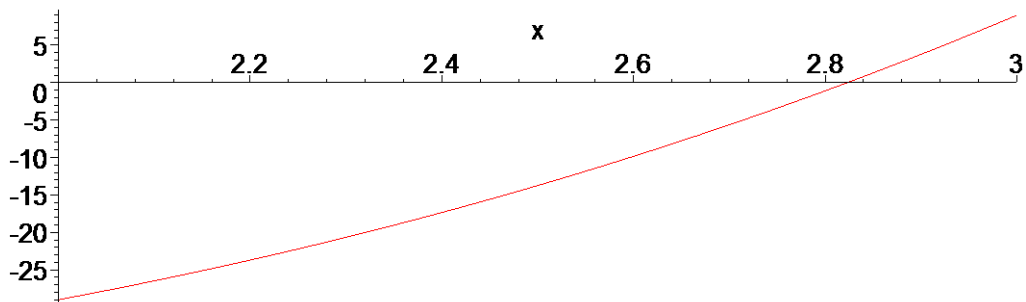
O Procedimento NewtonPol : Este simples procedimento não contém comandos para testar a compatibilidade dos dados fornecidos e nem possui critérios de parada. A sintaxe básica é a seguinte:

NewtonPol(polinômio , variável , chute inicial , número de iterações).

```
> restart:
> NewtonPol := proc(p, t , chute, imax)
> local x, a, s, b, c, k, j, nmax:
> x := evalf(chute):
> # grau de p
> nmax := degree(p):
> # extraindo os coeficientes
>   for s from 0 to nmax do
>     a[s] := coeff(p,t,s)
>   od:
> # começando o loop.
>   for k from 1 to imax do
>     b := a[nmax]: c := a[nmax]:
>     for j from 1 to nmax-1 do
>       b := a[nmax-j] + b*x:
>       c := b + c*x:
>     od:
>     # Neste momento já temos b[1]=b e c[1]=c.
>     b := a[0] + b*x: # este é o b[0].
>     x := x - b/c: # Fórmula de Newton-Raphson
>   od:
> end:
```

Vejamos alguns exemplos

```
> p1 := 2*x^3-45;
                                     p1 := 2 x3 - 45
> NewtonPol( p1, x , 6 , 10);
                                     2.823108087
> plot( p1, x=2..3);
```



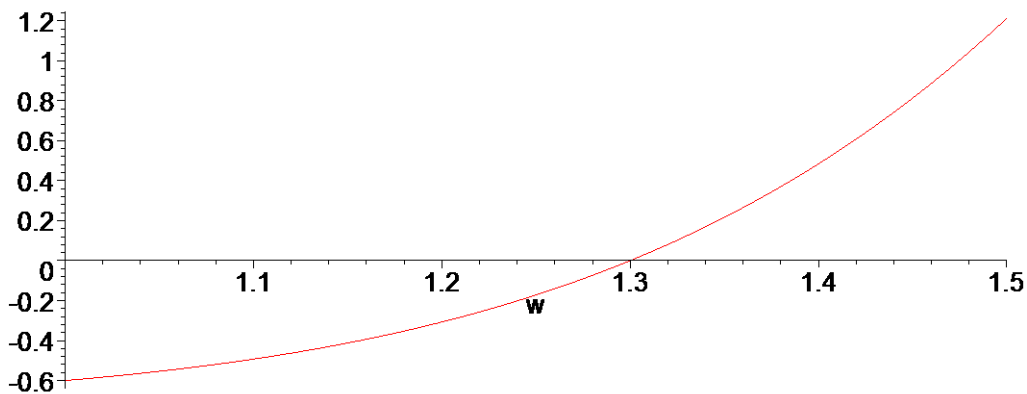
```
> p2 := w^5 - 1.3*w^4 + w - 1.3;
```

$$p2 := w^5 - 1.3 w^4 + w - 1.3$$

```
> NewtonPol( p2 , w , 2 , 10 );
```

1.300000000

```
> plot( p2, w=1..1.5);
```



```
>
```

Método da Secante

Uma das desvantagens do Método de Newton é a necessidade de se obter a derivada $D(f)(x)$ da função $f(x)$ e calcular o seu valor numérico a cada iteração.

Para contornar este problema, fazemos uma aproximação da derivada usando razão de diferenças.

```
> D(f)(x[k]) = (f(x[k]) - f(x[k-1])) / (x[k] - x[k-1]);
```

$$D(f)(x_k) = \frac{f(x_k) - f(x_{k-1})}{x_k - x_{k-1}}$$

onde x_{k-1} e x_k são duas aproximações para o zero de f .

Assim, a função de iteração fica definida como

```
> x[k+1] := x[k] - f(x[k]) / ((f(x[k]) - f(x[k-1])) / (x[k] - x[k-1]));
```

$$x_{k+1} := x_k - \frac{f(x_k)(x_k - x_{k-1})}{f(x_k) - f(x_{k-1})}$$

ou então,

```
> phi(x[k]) = simplify( x[k] - f(x[k]) / ((f(x[k]) - f(x[k-1])) / (x[k] - x[k-1])) );
```


$$\phi(x_k) = -\frac{x_k f(x_{k-1}) - f(x_k) x_{k-1}}{f(x_k) - f(x_{k-1})}$$

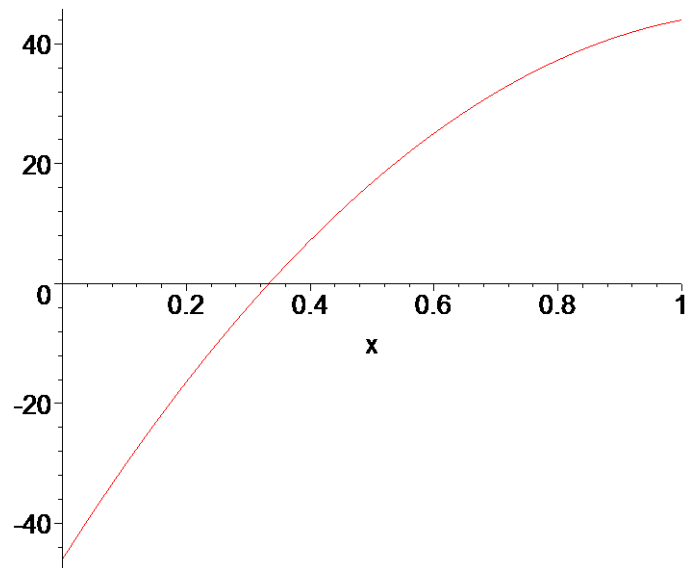
>

Ex. Encontre o zero da função polinomial $p(x) = 3x^3 - 76x^2 + 163x - 46$.

> `p := x -> 3*x^3 - 76*x^2 + 163*x - 46;`

$$p := x \rightarrow 3x^3 - 76x^2 + 163x - 46$$

> `plot(p(x), x=0..1);`



> `'p(0)' = p(0); 'p(1)' = p(1); 'p(2)' = p(2); 'p(20)' = p(20);
'p(25)' = p(25);`

$$p(0) = -46$$

$$p(1) = 44$$

$$p(2) = 0$$

$$p(20) = -3186$$

$$p(25) = 3404$$

>

A função polinomial tem um zero entre $a = 0$ e $b = 1$.

Pelo método da secante, podemos escolher a secante inicial passando por $(a, f(a))$ e $(b, f(b))$

> `x[0] := 0: x[1] := 1:`

> `x[2] := evalf(x[1] - p(x[1]) / ((p(x[1]) - p(x[0])) / (x[1] -
x[0])));`

$$x_2 := 0.5111111111$$

> `'p(x[2])' = p(x[2]);`

$$p(x_2) = 17.85784362$$

> `x[3] := evalf(x[2] - p(x[2]) / ((p(x[2]) - p(x[1])) / (x[2] -
x[1])));`

$$x_3 := 0.1771485566$$

> `'p(x[3])' = p(x[3]);`

```

                                 $p(x_3) = -19.49311009$ 
> x[4] := evalf( x[3] - p(x[3])/((p(x[3]) - p(x[2]))/(x[3] -
x[2]) ) );
                                 $x_4 := 0.3514404607$ 
> 'p(x[4])' = p(x[4]);
                                 $p(x_4) = 2.02822454$ 
> x[5] := evalf( x[4] - p(x[4]) / (( p(x[4]) - p(x[3]))/(x[4] -
x[3])));
                                 $x_5 := 0.3350147546$ 
> 'p(x[5])' = p(x[5]);
                                 $p(x_5) = 0.19035471$ 
> x[6] := evalf( x[5] - p(x[5]) / (( p(x[5]) - p(x[4]))/(x[5] -
x[4])));
                                 $x_6 := 0.3333134858$ 
> 'p(x[6])' = p(x[6]);
                                 $p(x_6) = -0.00224941$ 
>

```

Na 6a. iteração obtemos um erro da ordem de $10^{(-2)}$.

Pelo método de Newton, teríamos

```

> x0 := 0;
> x1 := '(x0 - p(x0)/D(p)(x0))'; x1 := evalf(x0 - p(x0)/D(p)(x0));
                                 $x0 := 0$ 
                                 $x1 := x0 - \frac{p(x0)}{D(p)(x0)}$ 
                                 $x1 := 0.2822085890$ 
> 'p(x1)' = p(x1);
                                 $p(x1) = -5.98534155$ 
> x2 := '(x1 - p(x1)/D(p)(x1))'; x2 := evalf(x1 - p(x1)/D(p)(x1));
                                 $x2 := x1 - \frac{p(x1)}{D(p)(x1)}$ 
                                 $x2 := 0.3317474779$ 
> 'p(x2)' = p(x2);
                                 $p(x2) = -0.17991388$ 
> x3 := '(x2 - p(x2)/D(p)(x2))'; x3 := evalf(x2 - p(x2)/D(p)(x2));
                                 $x3 := x2 - \frac{p(x2)}{D(p)(x2)}$ 
                                 $x3 := 0.3333317165$ 
> 'p(x3)' = p(x3);
                                 $p(x3) = -0.00018324$ 

```

>

Ex. O polinômio

> `p := x -> x^3 - 3*x + 1: `p(x)` = p(x);`

$$p(x) = x^3 - 3x + 1$$

possui um zero entre

> `'p(-3)' = p(-3); 'p(-1.5)' = p(-1.5);`

$$p(-3) = -17$$

$$p(-1.5) = 2.125$$

Usando O método de Newton, temos

> `x0 := -2;`

> `x1 := '(x0 - p(x0)/D(p)(x0))'; x1 := evalf(x0 - p(x0)/D(p)(x0));`

$$x0 := -2$$

$$x1 := x0 - \frac{p(x0)}{D(p)(x0)}$$

$$x1 := -1.888888889$$

> `'p(x1)' = p(x1);`

$$p(x1) = -0.072702333$$

> `x2 := '(x1 - p(x1)/D(p)(x1))'; x2 := evalf(x1 - p(x1)/D(p)(x1));`

$$x2 := x1 - \frac{p(x1)}{D(p)(x1)}$$

$$x2 := -1.879451567$$

> `'p(x2)' = p(x2);`

$$p(x2) = -0.000503850$$

> `x3 := '(x2 - p(x2)/D(p)(x2))'; x3 := evalf(x2 - p(x2)/D(p)(x2));`

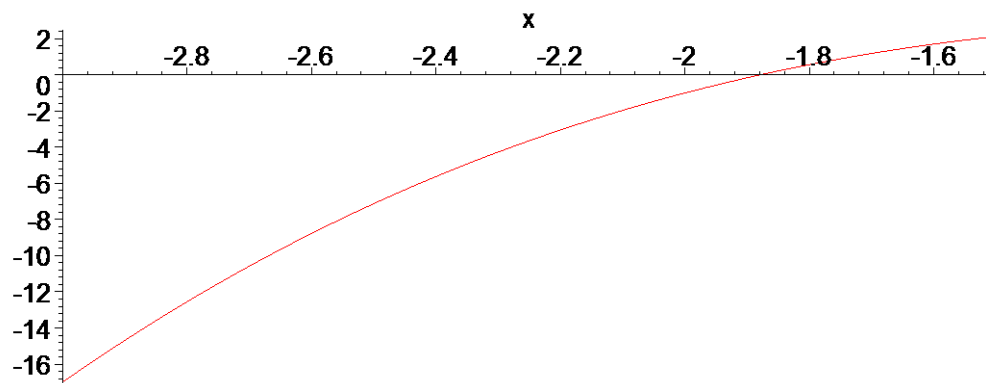
$$x3 := x2 - \frac{p(x2)}{D(p)(x2)}$$

$$x3 := -1.879385245$$

> `'p(x3)' = p(x3);`

$$p(x3) = -0.26 \cdot 10^{-7}$$

> `plot(p(x), x=-3..-1.5);`



>

Problemas

O critério comumente usado para parar uma sequência de aproximações x^k de uma raiz r da equação $f(x) = 0$ é escolhermos um número $0 < \varepsilon$ e tomarmos como aproximação X , se $|x^k - X| \leq \varepsilon$.

Sabendo porém, que isto não implica que $|x^k - r| \leq \varepsilon$.

Determine que condição $D(\phi)(x)$, onde $\phi(x)$ é a função de iteração, deve satisfazer a fim de que $|x^k - x^{(k-1)}| \leq \varepsilon$ implique $|x^k - r| \leq \varepsilon$.

Considerando que $\phi_1(x)$ e $\phi_2(x)$ são duas funções de iteração que convergem para a uma solução r da equação $f(x) = 0$, como determinar a que converge mais rápido?

O método de Newton de Newton aplicado a $f(x) = \frac{1}{x} - q = 0$ produz a iteração

$x_n = x_{n-1} (2 - q x_{n-1})$ que nos dá o inverso do número q sem efetuar divisões. Faça um programa que use esta iteração para o número $q = e = 2.718218$ começando com $x_0 = .3$ e com $x_o = 1$. Explique cada passo e o que ocorre em cada um dos casos.

Ache o valor de x para o qual $y = e^{(-x)} \log(x)$ tem um ponto de inflexão

Seja r uma raiz dupla da equação $f(x) = 0$, isto é, podemos escrever $f(x) = (x - r)^2 g(x)$, sendo $g(r) \neq 0$.

a) Qual a ordem de convergência do método de Newton neste caso? Explique a sua resposta.

b) Se usarmos a função de iteração $\phi(x) = x - \frac{2 f(x)}{D(f)(x)}$, que é uma modificação do Método de Newton, determine qual é a ordem de convergência desta iteração e justifique.

O Método de Newton para algumas funções é inconveniente porque precisamos da derivada de $f(x)$.

Um método que converge mas tem ordem de convergência 2 é dado pelo seguinte procedimento chamado Método da Falsa Posição.

Seja I um intervalo que contém uma única raiz r de $f(x) = 0$. Sejam x_0 e x_1 dois pontos pertencentes a I tais que $f(x_0) f(x_1) < 0$. O ponto x_2 é a interseção da reta que contém $(x_0, f(x_0))$ e $(x_1, f(x_1))$ com o eixo dos x que está mais perto da raiz r do que pelo menos um dos pontos x_0 e x_1 .

Obtém-se uma nova aproximação x_3 ,

usando x_0 e x_2 se $f(x_2) f(x_0) < 0$ ou

usando x_2 e x_1 se $f(x_2) f(x_1) < 0$. Formalize um algoritmo para este método e dê um exemplo em que podemos usá-lo.