

Anotações MS211
Aulas ministradas pela
Prof^a Dr^a Kelly Cristina Poldi

Eduardo M. F. de Souza

29 de março de 2020

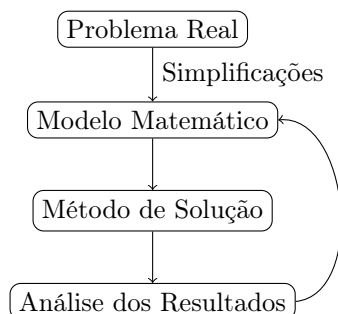
Sumário

| | | |
|----------|---|----------|
| 1 | Erros em processos Numéricos | 2 |
| 1.1 | Introdução | 2 |
| 1.2 | Representação dos Números | 2 |
| 1.3 | Conversão de Números nos Sistemas decimal e binário | 2 |
| 1.3.1 | Mudança da base decimal para a base binária | 3 |
| 1.3.2 | Mudança da base binária para base decimal: | 3 |
| 1.4 | Aritmética de Ponto Flutuante | 4 |
| 1.5 | Erros | 5 |
| 1.5.1 | Erros de Arredondamento e Truncamento | 5 |
| 1.5.2 | Teorema de Taylor | 6 |
| 1.6 | Zeros reais de funções reais | 8 |
| 1.6.1 | Fase 1: Localizar raízes de $f(x)$ | 8 |
| 1.6.2 | Fase 2: Refinamento | 9 |
| 1.6.3 | Método da Bissecção | 9 |
| 1.6.4 | Método do Ponto Fixo | 12 |

1 Erros em processos Numéricos

1.1 Introdução

Em diversas áreas científicas, os métodos numéricos podem ser usados para resolução de problemas. A resolução de problemas envolve várias fases:



Uma vez resolvido um problema, pode ocorrer que a solução obtida não seja a esperada. Isto porque durante o processo de resolução pode ter ocorrido:

1. Erros de modelagem matemáticas;
2. Erro de parâmetros;
3. Erros associados aos sistema de numeração utilizado;
4. Erros resultantes das operações efetuadas;
5. Entre outros;

1.2 Representação dos Números

A representação de um número depende da base escolhida (ou disponível na máquina utilizada) e o número de dígitos usados na sua representação.

Exemplo: calcular a área de uma circunferência:

$$\begin{aligned}r &= 1000m \\A &\cong 31400m^2 \\A &\cong 31416m^2 \\A &\cong 31415,92m^2\end{aligned}$$

Quanto maior o número de dígitos utilizados, maior será a precisão obtida! Além disso, um número pode ter representação finita em uma base e não finita em outra. Por exemplo:

$$(0,2)_{10} = (0,0011\overline{0011}\dots)_2$$

1.3 Conversão de Números nos Sistemas decimal e binário

Sistema posicional:

$$\begin{aligned}(6)_{10} &= 6 \times 10^0 \\(347)_{10} &= 3 \times 10^2 + 4 \times 10^1 + 7 \times 10^0 \\(10111)_2 &= 1 \times 2^4 + 0 \times 2^3 + 1 \times 2^1 + 1 \times 2^0 \\&= (23)_{10}\end{aligned}$$

De forma geral, um número n na base β é:

$$\begin{aligned}(a_j a_{j-1} \dots a_2 a_1 a_0)_\beta, \text{ com } 0 \leq a_k \leq \beta - 1, \text{ e } k = 1 \dots j \\(n)_\beta = a_j \beta^j + a_{j-1} \beta^{j-1} + \dots + a_2 \beta^2 + a_1 \beta^1 + a_0 \beta^0\end{aligned}$$

1.3.1 Mudança da base decimal para a base binária

1. Parte inteira (Divisões sucessivas):

$$\begin{aligned}
 (6)_{10} &= (?)_2 \\
 6 \bmod 2 &= \boxed{0} \rightarrow (6)_{10} = (? \dots \boxed{0})_2 \\
 \lfloor 6 \div 2 \rfloor &= 3 \\
 3 \bmod 2 &= \boxed{1} \rightarrow (6)_{10} = (? \dots \boxed{1}0)_2 \\
 \lfloor 3 \div 2 \rfloor &= 1 \\
 1 \bmod 2 &= \boxed{1} \rightarrow (6)_{10} = (? \dots \boxed{1}10)_2 \\
 \lfloor 1 \div 2 \rfloor &= 0 \quad \textbf{(Pare!)} \\
 (6)_{10} &= (110)_2
 \end{aligned}$$

2. Parte fracionária (Multiplicações sucessivas)

$$\begin{aligned}
 (0,1875)_{10} &= (?)_2 \\
 0,1875 \times 2 &= \boxed{0},375 \rightarrow (0,1875)_{10} = (0.\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,375 - \lfloor 0,375 \rfloor &= 0,375 \\
 0,375 \times 2 &= \boxed{0},75 \rightarrow (0,1875)_{10} = (0.0\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,75 - \lfloor 0,75 \rfloor &= 0,75 \\
 0,75 \times 2 &= \boxed{1},5 \rightarrow (0,1875)_{10} = (0.00\boxed{1} \dots ?)_2 \\
 1,5 - \lfloor 1,5 \rfloor &= 0,5 \\
 0,5 \times 2 &= \boxed{1},0 \rightarrow (0,1875)_{10} = (0.001\boxed{1} \dots ?)_2 \\
 \textbf{(Pare!)} \quad (0,1875)_{10} &= (0.0011)_2
 \end{aligned}$$

Obs: Alguns números não têm representação finita na base binária — um ciclo de multiplicações passa a ocorrer. O fato de um número não ter uma representação finita no sistema binário (usado nos computadores) pode acarretar na ocorrência de erros.

$$\begin{aligned}
 (0,1)_{10} &= (?)_2 \\
 0,1 \times 2 &= \boxed{0},2 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,2 \times 2 &= \boxed{0},4 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.0\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,4 \times 2 &= \boxed{0},8 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.00\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,8 \times 2 &= \boxed{1},6 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.0001\boxed{1} \dots ?)_2 \\
 0,6 \times 2 &= \boxed{1},2 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.0001\boxed{1} \dots ?)_2 \\
 0,2 \times 2 &= \boxed{0},4 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.00011\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 0,4 \times 2 &= \boxed{0},8 \rightarrow (0,1)_{10} = (0.000110\boxed{0} \dots ?)_2 \\
 &\vdots \\
 (0,1)_{10} &= (0,000110011\overline{0011} \dots)_2
 \end{aligned}$$

1.3.2 Mudança da base binária para base decimal:

1. Parte inteira: expoentes positivos da direita para a esquerda

$$\begin{aligned}
 (10011)_2 &= 1 \times 2^3 + 0 \times 2^2 + 1 \times 2^1 + 1 \times 2^0 \\
 &= 8 + 0 + 2 + 1 \\
 &= (11)_{10}
 \end{aligned}$$

2. Parte fracionária: expoentes negativos da esquerda para direita

$$\begin{aligned}(0.101)_2 &= 1 \times 2^{-1} + 0 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3} \\ &= 0,5 + 0,125 \\ &= (0,625)_{10}\end{aligned}$$

Exercício: escreva $(1101.011)_2$ na base decimal:

$$\begin{aligned}(1101.011)_2 &= 1 \times 2^3 + 1 \times 2^2 + 0 \times 2^1 + 1 \times 2^0 + \\ &\quad + 0 \times 2^{-1} + 1 \times 2^{-2} + 1 \times 2^{-3} \\ &= 8 + 4 + 0 + 1 + 0 + 0,25 + 0,125 \\ &= (13,375)_{10}\end{aligned}$$

1.4 Aritmética de Ponto Flutuante

Um número real pode ser representado no sistema de ponto flutuante como:

$$\begin{aligned}x &= m \times \beta^e, \text{ em que:} \\ m &= \pm 0, d_1 d_2 \dots d_n, \quad n \in \mathbb{N}\end{aligned}$$

Em que:

- m é a mantissa;
- n é o número de dígitos na mantissa;
- β é a base do sistema;
- e é o expoente, $e \in \mathbb{Z} : l \leq e \leq u$, sendo que l e u são inteiros fixos;
- d_j é o j -ésimo dígito da mantissa, sendo que $0 \leq d_j \leq (\beta - 1)$, com $j = 1, \dots, n$;
- $d_1 \neq 0$;

A reunião de todos os números reais em ponto flutuante mais o zero constitui o **sistema de ponto flutuante**, denotado por $F(\beta, n, l, u)$. Nesse sistema, o menor número, em valor absoluto, é $(0, 1) \times \beta^l$ e o maior valor, em valor absoluto, é $0, (\beta - 1)(\beta - 1) \dots (\beta - 1) \times \beta^u$.

Considere o conjunto dos números reais \mathbb{R} e o seguinte conjunto:

$$G = \{x \in \mathbb{R} : \beta^l \leq |x| < \beta^u\}$$

Dado um número real x , três situações podem ocorrer (Exemplos com o caso $F(10, 5, -5, 5)$):

1. $x \in G$: nesse caso, pode-se encontrar valor aproximado de x , $\bar{x} \in F$.
Exemplo: $x = 235.89 = 0.23589 \times 10^3$
2. $|x| < 0.1\beta^l$: x está na condição de *underflow*.
Exemplo: $x = 0.325 \times 10^{-7}$ ($-7 < l = -5$)
3. $|x| \geq 0.(\beta - 1)(\beta - 1) \dots (\beta - 1) \times \beta^u$: x está na condição de *overflow*.
Exemplo: $x = 0.875 \times 10^9$ ($9 \geq u = 5$)

Exemplo: $F(\beta = 10, n = 4, l = -5, u = 5)$

- menor (abs): 0.1×10^{-5}
- maior (abs): 0.9999×10^5

$$G = \{x \in \mathbb{R} | 10^{-6} \leq x \leq 99990\}$$

Outros exemplos:

- Truncamento: $x = 423.5 \boxed{7} = 0.4235 \times 10^3$
- Arredondamento: $x = 423.5 \boxed{7} = 0.4236 \times 10^3$
- Underflow: $x = 0.5 \times 10^{-9}$ ($-9 < l = -5$)
- Overflow: $x = 0.3 \times 10^8$ ($8 \geq u = 5$)

1.5 Erros

Definimos o Erro Absoluto como EA_x e o Erro Relativo como ER_x :

$$EA_x = |x - \bar{x}|$$

$$ER_x = \frac{EA_x}{|\bar{x}|} = \frac{|x - \bar{x}|}{|\bar{x}|}$$

1.5.1 Erros de Arredondamento e Truncamento

Considere um sistema de ponto flutuante com n dígitos e base 10. Podemos escrever x como:

$$x = f_x \times 10^e + g_x \times 10^{e-n} \mid 0.1 \leq f_x < 1, 0 \leq g_x < 1$$

Exemplo com $x = 234,57$ e $n = 4$:

$$\begin{aligned} x &= 234,57 \\ &= 2 \times 10^2 + 3 \times 10^1 + 4 \times 10^0 + 5 \times 10^{-1} + 7 \times 10^{-2} \\ &= (2 \times 10^{-1} + 3 \times 10^{-2} + 4 \times 10^{-3} + 5 \times 10^{-4}) \times 10^3 + (7 \times 10^{-1}) \times 10^{-1} \\ &= 0.2345 \times 10^3 + 0.7 \times 10^{-1} \end{aligned}$$

Dessa forma, obtemos:

$$\begin{aligned} f_x &= 0.2345 & e &= 3 \\ g_x &= 0.7 \times 10^{-1} & e - n &= -1 \end{aligned}$$

Para representar x nesse sistema, podemos usar dois critérios:

- **Truncamento:** $\bar{x} = f_x \times 10^e$ e $g_x \times 10^{e-n}$ é desprezado;

$$\begin{aligned} |EA_x| &< 10^{e-n} \\ |ER_x| &< 10^{-n+1} \end{aligned}$$

$$\text{Ex: } \bar{x} = 0.2345 \times 10^3$$

- **Arredondamento:** $\bar{x} = \begin{cases} f_x \times 10^e, & \text{se } |g_x| < \frac{1}{2} \\ f_x \times 10^e + 10^{e-n}, & \text{se } |g_x| \geq \frac{1}{2} \end{cases}$

$$\begin{aligned} |EA_x| &< \frac{1}{2} \times 10^{e-n} \\ |ER_x| &< \frac{1}{2} \times 10^{-n+1} \end{aligned}$$

$$\text{Ex: } \bar{x} = 0.23456 \times 10^3$$

Dessa forma, temos $|EA_x|$ e $|ER_x|$ como:

$$\begin{aligned} |EA_x| &= |x - \bar{x}| \\ &= |f_x \times 10^e + g_x \times 10^{e-n} - f_x \times 10^e| \\ &= |g_x \times 10^{e-n}| \\ 10^{e-n} &> |g_x \times 10^{e-n}| \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
ER_x &= \frac{EA_x}{|\bar{x}|} \\
&= \frac{|x - \bar{x}|}{|\bar{x}|} \\
&= \frac{|f_x \times 10^e + g_x \times 10^{e-n} - f_x \times 10^e|}{|f_x \times 10^e|} \\
&= \frac{g_x}{f_x} \times \frac{10^{e-n}}{10^e} \\
&= \frac{g_x}{f_x} \times 10^{-n}
\end{aligned}$$

Como g_x é dez vezes menor que f_x , temos que:

$$10^{-n+1} > \frac{g_x}{f_x} \times 10^{-n}$$

1.5.2 Teorema de Taylor

Suponha $f \in C^n[a, b]$. f^{n-1} existe em $[a, b]$ e $x_0 \in [a, b]$ e $\forall x \in [a, b], \exists \xi(x)$ entre x e x_0 com $f(x) = P_n(x) + R_n(x)$, onde:

$$\begin{aligned}
P_n(x) &= f(x_0) + f^{(1)}(x_0)(x - x_0) + f^{(2)}(x_0)\frac{(x - x_0)^2}{2!} + \dots + f^{(n)}(x_0)\frac{(x - x_0)^n}{n!} \\
&= \sum_{k=0}^n f^{(k)}(x_0) \times \frac{(x - x_0)^k}{k!} \\
R_n(x) &= f^{(n+1)}(\xi(x)) \times \frac{(x - x_0)^{n+1}}{(n+1)!}
\end{aligned}$$

$P_n(x)$ é chamado de polinômio de Taylor de ordem n para f em torno de x_0 e $R_n(x)$ é o resto (erro de truncamento) associado à $P_n(x)$.

Obs: A série infinita obtida fazendo-se o limite $\lim_{n \rightarrow \infty} P_n(x)$ é chamada de série de Taylor de f em torno de x_0 . No caso $x_0 = 0$, chamamos de polinômio de McLaurin (e série de McLaurin). Por exemplo, para calcular o valor de $e^{0.5}$:

$$f(x) = e^x, \quad f^{(1)}(x) = e^x, \quad f^{(2)}(x) = e^x, \quad \dots$$

Série de Taylor ($x_0 = 0$):

$$\begin{aligned}
&= f(0) + f^{(1)}(0)(x - 0) + f^{(2)}(0)\frac{(x - 0)^2}{2!} + f^{(3)}(0)\frac{(x - 0)^3}{3!} + \dots + f^{(n)}(0)\frac{(x - 0)^n}{n!} \\
&= e^0 + e^0(x) + \frac{e^0(x)^2}{2!} + \frac{e^0(x)^3}{3!} + \dots + \frac{e^0 x^n}{n!} + \dots \\
&= 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \dots + \frac{x^n}{n!} + \dots
\end{aligned}$$

Para o cálculo de $e^{0.5}$, precisamos truncar a série, usando apenas um número finito de termos da série. Por exemplo, usando os seis primeiros termos ($n = 5$), como aproximação:

$$\begin{aligned}
e^x &\cong 1 + x + \frac{x^2}{2!} + \frac{x^3}{3!} + \frac{x^4}{4!} + \frac{x^5}{5!} \\
e^{0.5} &\cong 1 + 0.5 + \frac{0.5^2}{2} + \frac{0.5^3}{6} + \frac{0.5^4}{24} + \frac{0.5^5}{120} \\
&= 1.5 + 0.125 + 0.0208333 + 0.002604166 + 0.00026041666 \\
&= 1.648697
\end{aligned}$$

O erro de truncamento é dado por:

$$\begin{aligned}
R_n(x) &= f^{(n+1)}(\xi_x) \times \frac{(x - x_0)^{n_1}}{(n+1)!} \\
&= f^{(6)}(\alpha) \times \frac{(x - 0)^6}{6!}
\end{aligned}$$

Neste caso:

$$\frac{\alpha^6}{6!}, \text{ com } 0 \leq \alpha \leq 0.5$$

Estimativa para o erro, faço $\alpha = 0.5$:

$$\begin{aligned}
R_n(x) &\leq \gamma = \frac{0.5^6}{720} \\
&= 0.217 \times 10^{-6}
\end{aligned}$$

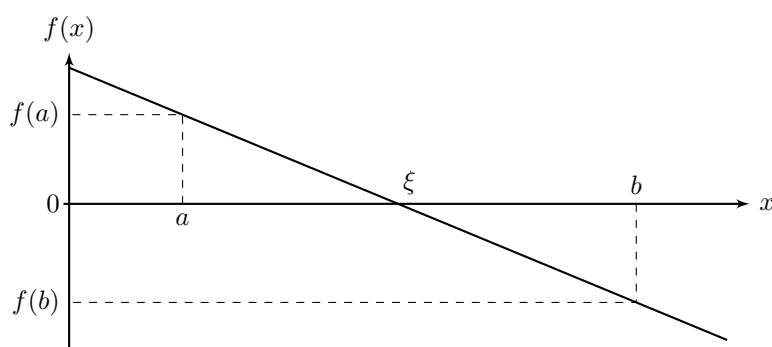
1.6 Zeros reais de funções reais

Definição: um número real ξ é um zero da função $f(x)$ ou uma raiz da equação $f(x) = 0$ se $f(\xi) = 0$. Para calcularmos raízes reais, os métodos numéricos geralmente são de duas fases:

1. **Determinar uma aproximação inicial:** localizar ou isolar as raízes (ou seja, determinar um intervalo que contenha a raiz);
2. **Refinamento:** melhorar essa aproximação usando métodos iterativos (obter aproximações dentro de uma precisão E fixada);

1.6.1 Fase 1: Localizar raízes de $f(x)$

Teorema: Seja $f(x)$ contínua em $[a, b]$. Se $f(a) \times f(b) < 0$, então pelo menos temos um ponto ξ tal que $f(\xi) = 0$



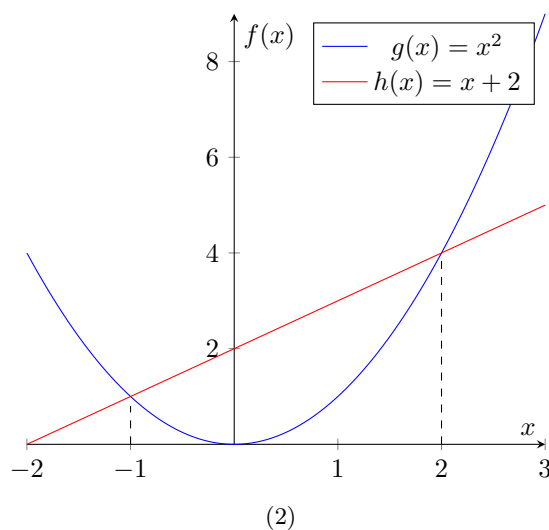
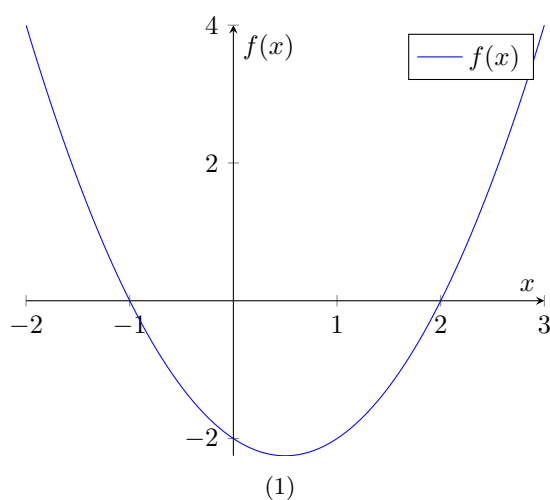
Método gráfico

Pode ser utilizado para obter uma aproximação inicial para a raiz. Ela consiste em uma das seguintes alternativas:

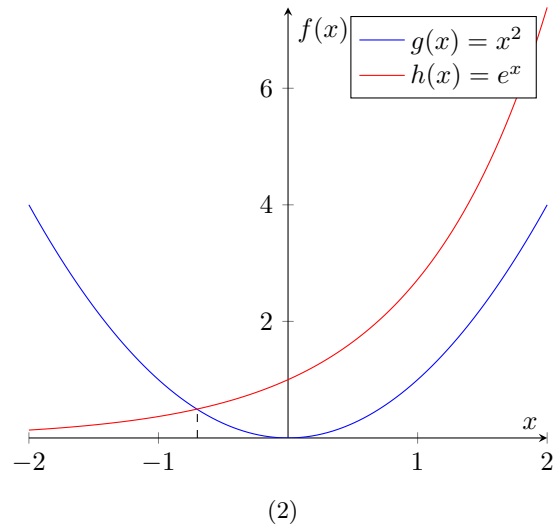
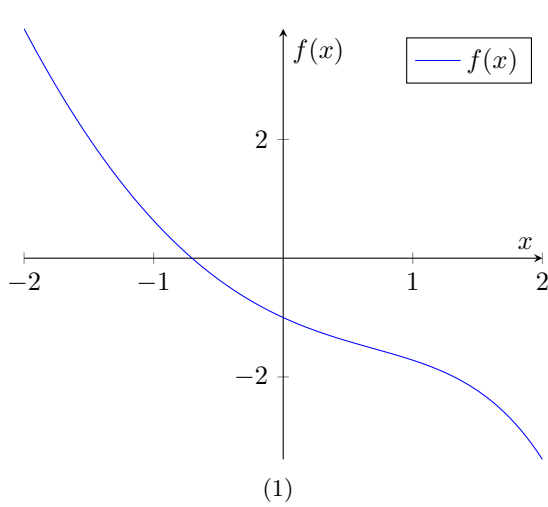
1. Ou construir o gráfico de $y = f(x)$ e obter sua intersecção com o eixo \vec{Ox} ;
2. Ou escrever $f(x)$ na forma $g(x) = h(x)$ e obter a intersecção dos gráficos $g(x) - h(x) = 0 = f(x)$;

Exemplos:

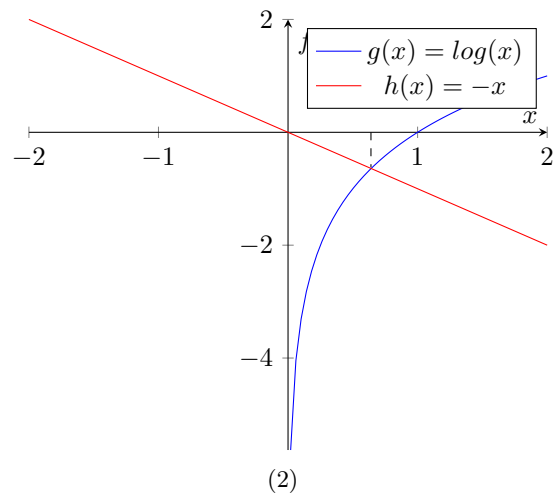
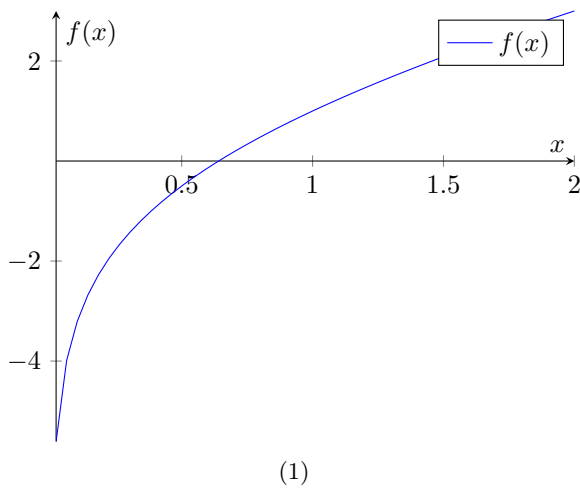
(a) $f(x) : x^2 - x - 2 = 0$



(b) $f(x) : x^2 - e^x = 0$



(c) $f(x) : \log x + x = 0$



1.6.2 Fase 2: Refinamento

Métodos iterativos para se obter zeros de funções:

- ponto inicial;
- sequência de instruções (iterações);
- critério de parada;

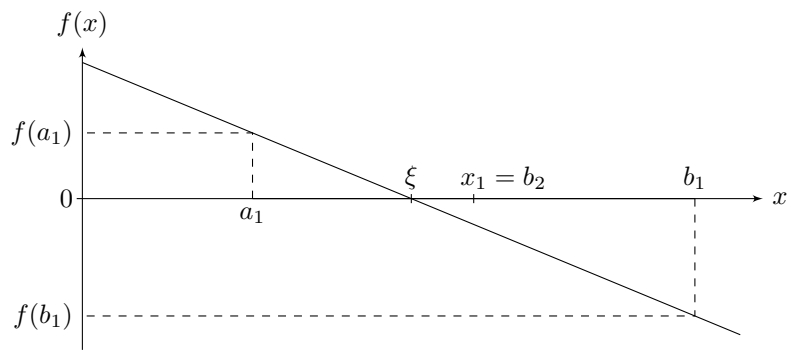
$$| -f(x) | < E$$

$$|x_{k-1} - x_k| < E$$

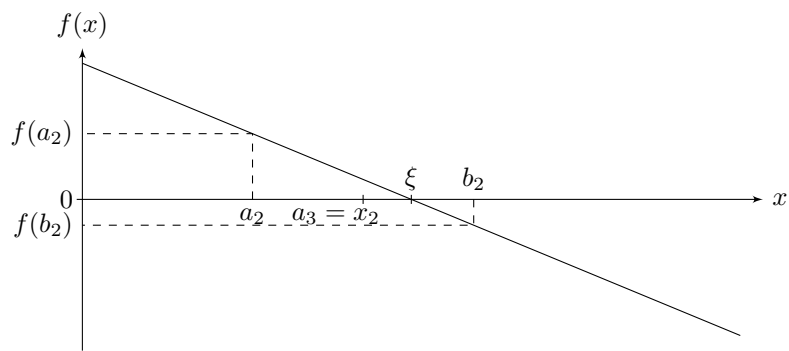
1.6.3 Método da Bissecão

Seja f uma função contínua em $[a, b]$ e suponha $f(a) \times f(b) < 0$ (ou seja, existe raiz real). Para simplificar, vamos supor que existe uma única raiz real em $[a, b]$. O método da bissecão consiste em determinar uma sequência de intervalos $[a_i, b_i]$, $i = 1, 2, \dots$ de tal forma que $[a_i, b_i]$ sempre contenha a raiz.

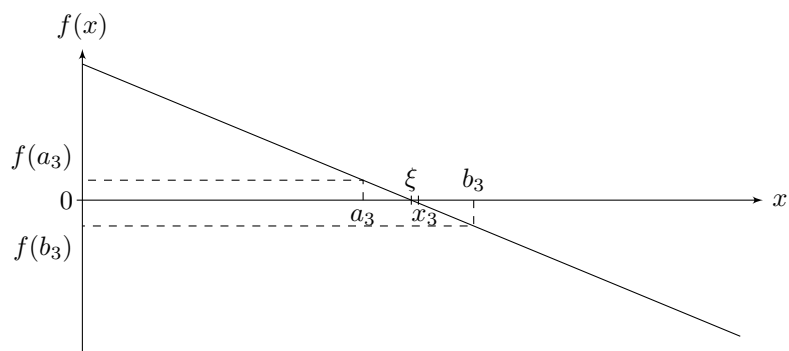
1ª iteração



2ª iteração



3ª iteração



De forma geral:

$$x_i = \frac{a_i + b_i}{2}$$

$$f(a_i) \times f(x_i) = \begin{cases} < 0, & \text{então} \begin{cases} a_{i+1} = a_i \\ b_{i+1} = x_i \end{cases} \\ > 0, & \text{então} \begin{cases} a_{i+1} = x_i \\ b_{i+1} = b_i \end{cases} \end{cases}$$

Critério de Parada: $|b_k - a_k| < E$

Estimativa para o número de iterações

Na iteração k , temos que:

$$\begin{aligned}b_k - a_k &= \frac{b_{k-1} - a_{k-1}}{2} \\ &= \frac{b_0 - a_0}{2^k}\end{aligned}$$

Queremos saber o valor de k tal que $b_k - a_k < E$, ou seja:

$$\begin{aligned}\frac{b_0 - a_0}{2^k} &< E \\ 2^k E &> b_0 - a_0 \\ 2^k &> \frac{b_0 - a_0}{E} \\ k \times \log 2 &> \log(b_0 - a_0) - \log E \\ \boxed{k > \frac{\log(b_0 - a_0) - \log E}{\log 2}}\end{aligned}$$

Exemplo: $f(x) : x^3 + 3x - 1 = 0$, com $[a, b] = [0, 1]$ e $E = 10^{-1}$

$$\begin{array}{ll}f(a = a_1) = f(0) & f(b = b_1) = f(1) \\ f(0) = -1 & f(1) = 3 \\ -1 < 0 & 3 > 0\end{array}$$

$$f(a) \times f(b) = 0 \rightarrow \text{Ok!}$$

$$\begin{array}{lll}k = 1 & x_1 = \frac{a_1 + b_1}{2} & b_2 = 0,5 \\ & = 0,5 & f(b_2) = 0,625 \\ & & 0,625 > 0\end{array}$$

$$\begin{aligned}\xi &\in [0, 0.5] \\ |b_2 - a_2| &= 0,5 > E\end{aligned}$$

$$\begin{array}{lll}k = 2 & x_2 = \frac{a_2 + b_2}{2} & a_3 = 0,25 \\ & = 0,25 & f(a_3) = -0,23437 \\ & & -0,23437 < 0\end{array}$$

$$\begin{aligned}\xi &\in [0.25, 0.5] \\ |b_3 - a_3| &= 0,25 > E\end{aligned}$$

$$\begin{array}{lll}
k = 3 & x_3 = \frac{a_3 + b_3}{2} & a_4 = 0,375 \\
& = 0,375 & f(a_4) = -0,1777
\end{array}$$

$$\begin{array}{l}
\xi \in [0,375, 0.5] \\
|b_4 - a_4| = 0,125 > E
\end{array}$$

$$\begin{array}{lll}
k = 3 & x_4 = \frac{a_4 + b_4}{2} & a_5 = 0,3125 \\
& = 0,375 & f(a_5) = -0,0319824
\end{array}$$

$$\begin{array}{l}
\xi \in [0,3125, 0.5] \\
|b_5 - a_5| = \boxed{0,0625 < E}
\end{array}$$

Pare!

Estimativa para o número de iterações: $\begin{cases} a_0 = 0 \\ b_0 = 1 \end{cases}, E = 0, 1.$

$$\begin{array}{l}
k > \frac{\log(b_0 - a_0) - \log(E)}{\log 2} \\
k > \frac{\log(1 - 0) - \log(0,1)}{\log 2} \\
k > \frac{\log(1) - \log(10^{-1})}{\log 2} \\
k > \frac{\log(1) + \log(10)}{\log 2} \\
k > 1,5
\end{array}$$

Sobre a convergência

A convergência está garantida, visto que $a_i/leq x_i \leq b_i$, sendo a_i crescente (não-decrescente) e b_i decrescente (não-crescente).

Porém, ela é muito lenta: se o intervalo iniciar $a_0 - a_0 \ll E$ e E for muito pequeno, o número de iterações tende a ser muito grande. Exemplo:

$$\begin{array}{l}
\left. \begin{array}{l} |b_0 - a_0| = 3 \\ E = 10^{-7} \end{array} \right\} \rightarrow k > \frac{\log(3) - \log(10^{-7})}{\log(2)} \\
k \cong 24,8384 \\
k = 25 \text{ iterações}
\end{array}$$

1.6.4 Método do Ponto Fixo

Seja $f(x)$ uma função contínua em $[a, b]$ e existe pelo menos uma raiz ξ neste intervalo. O método consiste em transformar esta equação em uma equação equivalente $x = \varphi(x)$ e, a partir de uma aproximação inicial x_0 , gerar uma sequência de aproximações $\{x_k\}$ para ξ , usando a relação: $x_{k+1} = \varphi(x_k)$.

A função $\varphi(x)$ é tal que $f(\xi) = 0$ se e somente se $\varphi(\xi) = \xi$. Assim, encontrar um zero de $f(x)$ é equivalente a encontrar um ponto fixo para $\varphi(x)$.

Uma função que satisfaz essa condição é chamada de função de iteração para a equação $f(x) = 0$.

Exemplos: $f(x) : x^2 + x - 6 = 0$. São funções de iteração:

$$(a) \quad x = 6 - x^2 \rightarrow \varphi_1(x) = 6 - x^2$$

$$(b) \quad \begin{array}{l} x^2 = 6 - x \\ x = \pm\sqrt{6-x} \end{array} \rightarrow \varphi_2(x) = \pm\sqrt{6-x}$$

$$(c) \quad \begin{array}{l} x(x+1) - 6 = 0 \\ x = \frac{6}{x+1} \end{array} \rightarrow \varphi_3(x) = \frac{6}{x+1}$$

Obs: Podem existir infinitas funções de iteração $\varphi(x)$ para uma $f(x) = 0$.

A forma geral das funções de iteração se dá por:

$$\varphi(x) = x + A(x) \cdot f(x)$$

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

Mostremos que $f(\xi) = 0 \iff \varphi(\xi) = \xi$:

(\Rightarrow) Seja ξ tal que $f(\xi) = 0$.

$$\varphi(\xi) = \xi + A(\xi) \cdot f(\xi)$$

$$\varphi(\xi) = \xi + A(\xi) \cdot 0$$

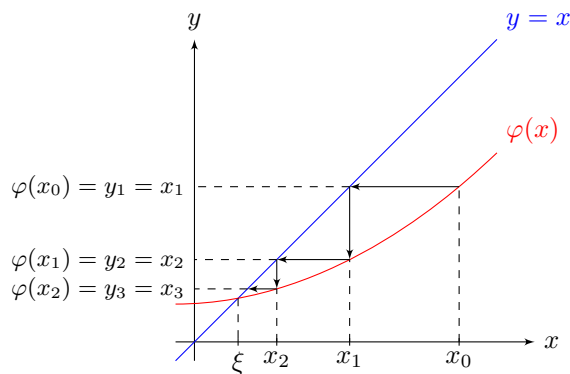
$$\varphi(\xi) = \xi$$

(\Leftarrow) Seja $\varphi(\xi) = \xi$. Assim,

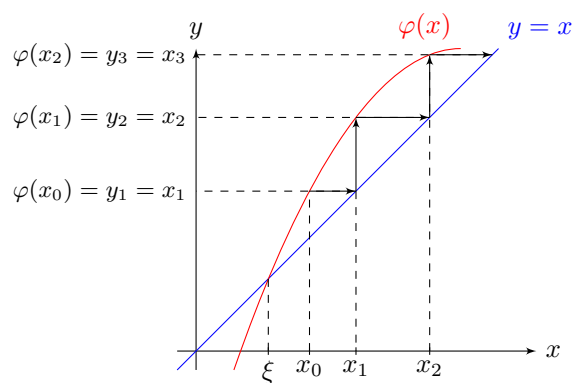
$$\left. \begin{array}{l} \varphi(\xi) = \xi + A(\xi) \cdot f(\xi) \\ \varphi(\xi) = \xi \end{array} \right\} \Rightarrow A(\xi) \cdot f(\xi) = 0$$

Como $A(\xi) \neq 0$, temos que $f(\xi) = 0$. \square

Interpretação Geométrica: Graficamente, uma raiz da equação $x = \varphi(x)$ é a abscissa do ponto de intersecção da reta $y = x$ e da curva $y = \varphi(x)$.



$\{x_k\} \rightarrow \xi$ quando $k \rightarrow \infty$



Para certas $\varphi(x)$, o processo pode gerar uma sequência $\{x_k\}$ que diverge de ξ

Exemplos:

$$(a) \quad \xi = 2, \varphi_1(x) = 6 - x^2, x_0 = 1,5$$

$$x_1 = \varphi_2(x_0) = 3,75$$

$$x_2 = \varphi_2(x_1) = -8,0625$$

$$x_3 = \varphi_2(x_2) = -59,003906$$

$\{x_k\}$ não está convergindo para $\xi = 2$.