

Formulário - Cálculo Numérico

Wellington José Corrêa
Universidade Tecnológica Federal do Paraná
Campus Campo Mourão
DAMAT, 2017.

Nome:

1 Conversão de Base e Erros

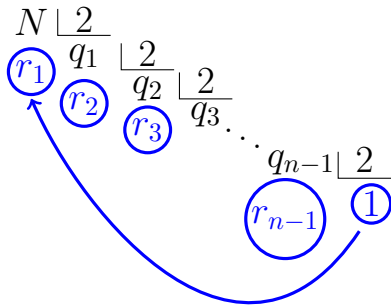
Base Binária

Um número na base 2 pode ser escrito como:

$$\sum_{i=n}^m a_i 2^i; a_i = \{0, 1\}, n, m \in \mathbb{Z}; n \leq 0 \text{ e } m \geq 0.$$

- Para mudar da base 2 para base 10, basta multiplicar o dígito binário por uma potência de 2 adequada.
- Para converter um número da base 10 para a base 2, tem-se que aplicar um processo para a parte inteira e outro para a parte fracionária.

1. Parte inteira:



Portanto,

$$(N)_{10} = (1 r_{n-1} r_{n-2} \dots r_3 r_2 r_1)_2.$$

2. Parte Fracionária.

- Multiplica-se o número fracionário por 2;
- Do resultado do passo (a), a parte inteira é o primeiro dígito binário;
- Do resultado do passo (b), a parte fracionária é novamente multiplicada por 2;
- O processo continua até que a parte fracionária seja nula.

Aritmética de Ponto Flutuante

$$\underbrace{\pm}_{\text{sinal}} 0, \underbrace{d_1 d_2 d_3 \dots d_p}_{\text{mantissa}} \times B^{\underbrace{e}_{\text{expoente}}}.$$

Erros

Denotando por a_{ex} o valor exato e a_{aprox} o valor aproximado, temos:

Erro absoluto:

$$E_{\text{abs}} = |a_{\text{ex}} - a_{\text{aprox}}|$$

Erro relativo:

$$E_{\text{rel}} = \frac{E_{\text{abs}}}{a_{\text{aprox}}}$$

2 Raízes de Equações

Em todos os métodos, escolha a, b de modo que

$$f(a) \cdot f(b) < 0.$$

Usaremos o seguinte critério de parada:

$$|x_{k+1} - x_k| \leq \varepsilon.$$

Método da Bissecção

$$x_{k+1} = \frac{a_k + b_k}{2}, k = 0, 1, \dots$$

Número mínimo de iterações k :

$$k \geq \log_2 \left(\frac{b-a}{\varepsilon} \right) - 1.$$

A seguir, encontra-se um esquema prático para resolver este método:

| k | a_k | b_k | $f(a_k)$ | $f(b_k)$ | x_k | $f(x_k)$ | $ x_k - x_{k-1} $ |
|----------|----------|----------|----------|----------|-----------------|-------------------------------|-------------------|
| 0 | a | b | $f(a)$ | $f(b)$ | $\frac{a+b}{2}$ | $f\left(\frac{a+b}{2}\right)$ | — |
| \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots | \vdots |

Método do Ponto Fixo

Teorema 2.1 Seja $\xi \in [a, b]$ uma raiz da equação $f(x) = 0$ e $F(x)$ contínua, diferenciável em $[a, b]$ e $F(x) \in [a, b]$. Se $|F'(x)| \leq k < 1$ para todos os pontos em $[a, b]$ e $x_0 \in [a, b]$, então, os valores dados pela equação

$$x_{k+1} = F(x_k), k = 0, 1, 2, \dots$$

converge para ξ .

Método de Newton

Teorema 2.2 Uma condição suficiente para a convergência do método de Newton é, se $f(a) \cdot f(b) < 0$, $f'(x)$, $f''(x)$ forem não-nulas e preservem o sinal em (a, b) de modo que

$$f(x_0) \cdot f''(x_0) > 0.$$

$$x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}, k = 0, 1, 2, \dots$$

Método da Secante

Considere $x_0 = a$ e $x_1 = b$.

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

Método Regula Falsi

Considere $x_0 = a$ e $x_1 = b$.

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

O método *Regula Falsi* retém o ponto no qual o valor da função tem sinal oposto no ponto mais recente, assegurando desta forma, que a raiz continue isolada entre dois pontos.

3 Sistemas Lineares

Decomposição LU

Se $\det(A_k) \neq 0$, $k = 1, 2, \dots, n-1$.

Então,

$$A = L \cdot U,$$

onde

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & & \\ l_{21} & 1 & & & \\ l_{31} & l_{32} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & l_{n3} & \dots & 1 \end{pmatrix}, U = \begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & \dots & u_{1n} \\ & u_{22} & u_{23} & \dots & u_{2n} \\ & & u_{33} & \dots & u_{3n} \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & u_{nn} \end{pmatrix}$$

E ainda,

$$\det(A) = u_{11} u_{22} \dots u_{nn}.$$

Procedimento:

- Passo 1: Primeira linha de U .

$$u_{1j} = a_{1j}, j = 1, 2, \dots, n.$$

- Passo 2: Primeira coluna de L .

$$l_{i1} = \frac{a_{i1}}{u_{11}}, i = 2, \dots, n.$$

- Passo 3: Segunda linha de U .

$$u_{2j} = a_{2j} - l_{21} u_{1j}, j = 2, \dots, n.$$

- Passo 4: Segunda coluna de L .

$$l_{i2} = \frac{a_{i2} - l_{i1} u_{12}}{u_{22}}, i = 3, \dots, n.$$

- Passo 5: Terceira linha de U , 3ª coluna de L , 4ª linha de U , 4ª de L , etc.

$$u_{ij} = a_{ij} - \sum_{k=1}^{i-1} l_{ik} u_{kj}, i \leq j$$

$$l_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} l_{ik} u_{kj}}{u_{jj}}, i > j.$$

Resolução de sistema linear $AX = B$:

Resolva primeiramente

$$L \cdot Y = B$$

e depois

$$U \cdot X = Y.$$

Método de Cholesky

Se $A = A^t$ e $\det(A) > 0$, $k = 1, 2, \dots, n$, então

$$A = G \cdot G^t$$

onde

$$G = \begin{pmatrix} g_{11} & & & & \\ g_{21} & g_{22} & & & \\ g_{31} & g_{32} & g_{33} & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \\ g_{n1} & g_{n2} & g_{n3} & \dots & g_{nn} \end{pmatrix}.$$

Além disso,

$$\det(A) = (g_{11} g_{22} \dots g_{nn})^2.$$

Procedimento:

- Elementos Diagonais

$$g_{11} = \sqrt{a_{11}}$$

$$g_{ii} = \left(a_{ii} - \sum_{k=1}^{i-1} g_{ik}^2 \right)^{\frac{1}{2}}, i = 2, 3, \dots, n.$$

- Elementos não diagonais de G

1. Primeira coluna:

$$g_{i1} = \frac{a_{i1}}{g_{11}}, i = 2, 3, \dots, n.$$

2. Segunda coluna:

$$g_{i2} = \frac{a_{i2} - g_{i1} g_{21}}{g_{22}}, i = 3, 4, \dots, n.$$

3. Demais colunas:

$$g_{ij} = \frac{a_{ij} - \sum_{k=1}^{j-1} g_{ik} g_{jk}}{g_{jj}}, 2 \leq j < i.$$

Resolução de sistema linear $AX = B$:

$$\boxed{G \cdot Y = B} \quad \boxed{G^t \cdot X = Y}.$$

Método de Eliminação de Gauss

Considere o sistema linear $AX = B$ caracterizado matricialmente pela matriz aumentada:

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & a_{13}^{(1)} & \dots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ a_{21}^{(1)} & a_{22}^{(1)} & a_{23}^{(1)} & \dots & a_{2n}^{(1)} & b_2^{(1)} \\ a_{31}^{(1)} & a_{32}^{(1)} & a_{33}^{(1)} & \dots & a_{3n}^{(1)} & b_3^{(1)} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n1}^{(1)} & a_{n2}^{(1)} & a_{n3}^{(1)} & \dots & a_{nn}^{(1)} & b_n^{(1)} \end{array} \right)$$

onde $i, j = 1, 2, \dots, n$, $a_{ij}^{(1)} = a_{ij}$ e $b_i^{(1)} = b_i$.

De modo geral, o k -ésimo passo do método da eliminação de Gauss é obtido por

$$\begin{aligned} a_{ij}^{(k+1)} &= a_{ij}^{(k)} - a_{kj}^{(k)} \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}, \quad k = 1, 2, \dots, n-1; \\ &\quad i = k+1, \dots, n; \\ b_i^{(k+1)} &= b_i^{(k)} - b_k^{(k)} \frac{a_{ik}^{(k)}}{a_{kk}^{(k)}}, \quad j = k, k+1, \dots, n. \end{aligned}$$

Norma de Matriz

- Norma do Máximo (norma linha):

$$\|A\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|;$$

- Norma da Soma (norma coluna):

$$\|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|;$$

- Norma Euclidiana:

$$\|A\|_E = \sqrt{\sum_{i,j=1}^n a_{ij}^2}$$

Método de Gauss-Jacobi

Convergência: São duas situações:

1. Se A for estritamente diagonalmente dominante (e.d.d.), isto é,

$$\sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n |a_{ij}| < |a_{ii}|, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

2. Ou se $\|F\|_{\infty} < 1$ ou $\|F\|_1 < 1$, onde $F = (f_{ij})$ é dada por

$$f_{ij} = \begin{cases} 0, & i = j \\ -\frac{a_{ij}}{a_{ii}}, & i \neq j \end{cases} \quad (1)$$

Algoritmo:

$$\begin{aligned} x_1^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{11}} \left(b_1 - a_{12} x_2^{(k)} - a_{13} x_3^{(k)} - \dots - a_{1n} x_n^{(k)} \right) \\ x_2^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{22}} \left(b_2 - a_{21} x_1^{(k)} - a_{23} x_3^{(k)} - \dots - a_{2n} x_n^{(k)} \right) \\ &\vdots \\ x_n^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{nn}} \left(b_n - a_{n1} x_1^{(k)} - a_{n2} x_2^{(k)} - \dots - a_{nn-1} x_{n-1}^{(k)} \right) \end{aligned}$$

Critério da Parada:

$$\frac{\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\|_{\infty}}{\|X^{(k+1)}\|_{\infty}} < \varepsilon$$

onde ε é a precisão pré-fixada.

Método de Gauss-Seidel

Convergência: Ocorre nas seguintes situações:

1. O critério de Sanssenfeld for satisfeito, isto é, se

$$\max_{1 \leq i \leq n} \beta_i < 1,$$

onde

$$\beta_i = \sum_{j=1}^{i-1} \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right| \beta_j + \sum_{j=i+1}^n \left| \frac{a_{ij}}{a_{ii}} \right|, \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

2. Se a matriz A do sistema $AX = B$ for estritamente diagonalmente dominante.
3. O critério das linhas é satisfeito, isto é, $\|F\|_{\infty} < 1$, onde F é dado em (1).

Algoritmo:

$$\begin{aligned} x_1^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{11}} \left(b_1 - a_{12} x_2^{(k)} - a_{13} x_3^{(k)} - \dots - a_{1n} x_n^{(k)} \right) \\ x_2^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{22}} \left(b_2 - a_{21} x_1^{(k+1)} - a_{23} x_3^{(k)} - \dots - a_{2n} x_n^{(k)} \right) \\ x_3^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{33}} \left(b_3 - a_{31} x_1^{(k+1)} - a_{32} x_2^{(k+1)} - a_{34} x_4^{(k)} - \dots - a_{3n} x_n^{(k)} \right) \\ &\vdots \\ x_n^{(k+1)} &= \frac{1}{a_{nn}} \left(b_n - a_{n1} x_1^{(k+1)} - a_{n2} x_2^{(k+1)} - \dots - a_{nn-1} x_{n-1}^{(k+1)} \right) \end{aligned}$$

Critério da Parada:

$$\frac{\|X^{(k+1)} - X^{(k)}\|_{\infty}}{\|X^{(k+1)}\|_{\infty}} < \varepsilon$$

onde ε é a precisão pré-fixada.