

Matemática Computacional - Formulário:

$$e_{\tilde{x}} = x - \tilde{x}, \quad \delta_{\tilde{x}} = \frac{e_{\tilde{x}}}{x}, \quad x \neq 0$$

$$\text{erro absoluto : } |e_{\tilde{x}}|, \quad \text{erro relativo : } |\delta_{\tilde{x}}|, \quad x \neq 0$$

$$(x = \sigma(0.a_1a_2\dots)_\beta \beta^t, \quad a_1 \neq 0; \quad \tilde{x} = fl(x) \in FP(\beta, n, t_1, t_2))$$

$$|\delta_{\tilde{x}}| \leq \beta^{1-n} := U, \quad (\text{arredondamento por corte})$$

$$|\delta_{\tilde{x}}| \leq \frac{1}{2}\beta^{1-n} := U, \quad (\text{arredondamento simétrico})$$

$$\delta_{f(\tilde{x})} = \frac{e_{f(\tilde{x})}}{f(\tilde{x})} \approx \sum_{k=1}^n p_{f,k}(x) \delta_{\tilde{x}_k},$$

$$p_{f,k}(x) = \frac{x_k \frac{\partial f}{\partial x_k}(x)}{f(x)}$$

$$\text{Método da bissecção: } x_{k+1} = \frac{a_k + b_k}{2},$$

$$|x - x_k| \leq \frac{b - a}{2^k}$$

$$\text{Método do ponto fixo: } x_{k+1} = g(x_k)$$

$$|x - x_{k+1}| \leq \frac{L}{1-L} |x_{k+1} - x_k|, \quad |x - x_k| \leq L^k |x - x_0|, \quad |x - x_k| \leq \frac{L^k}{1-L} |x_1 - x_0|$$

$$\text{Método de Newton: } x_{k+1} = x_k - \frac{f(x_k)}{f'(x_k)}$$

$$x - x_{k+1} = -\frac{f''(\xi_k)}{2f'(x_k)}(x - x_k)^2, \quad \text{com } \xi_k \text{ entre } x \text{ e } x_k.$$

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

$$x - x_{k+1} = -\frac{f''(\xi_k)}{2f'(\eta_k)}(x - x_k)(x - x_{k-1}), \quad \text{com } \xi_k, \eta_k \text{ entre } x, x_{k-1} \text{ e } x_k.$$

Sistemas lineares:

$$\|A\|_\infty = \max_{i=1,\dots,n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_1 = \max_{j=1,\dots,n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)}.$$

$$\text{cond}_p(A) = \|A\|_p \|A^{-1}\|_p.$$

$$Ax = b \quad \Leftrightarrow \quad x = Cx + g \quad \rightarrow \quad x^{(k+1)} = Cx^{(k)} + g$$

$$\|x - x^{(k+1)}\| \leq \frac{\|C\|}{1 - \|C\|} \|x^{(k+1)} - x^{(k)}\|$$

Método de Jacobi:

$$\mathbf{C} = -\mathbf{D}^{-1}(\mathbf{L} + \mathbf{U}),$$

$$x_i^{(k+1)} = \left(b_i - \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right) / a_{ii}$$

Método de Gauss-Seidel:

$$\mathbf{C} = -(\mathbf{L} + \mathbf{D})^{-1}\mathbf{U},$$

$$x_i^{(k+1)} = (b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)}) / a_{ii}$$

Método de Newton para sistemas não lineares:

$$J(x^{(k)})\Delta x^{(k)} = -f(x^{(k)}); \quad x^{(k+1)} = x^{(k)} + \Delta x^{(k)}$$

Fórmula de Lagrange:

$$l_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^n \left(\frac{x - x_j}{x_i - x_j} \right) \quad p_n(x) = \sum_{i=0}^n y_i l_i(x)$$

Fórmula de Newton com diferenças divididas:

$$\begin{cases} f[x_j] = f(x_j), & j = 0, \dots, n \\ f[x_j, \dots, x_{j+k}] = \frac{f[x_{j+1}, \dots, x_{j+k}] - f[x_j, \dots, x_{j+k-1}]}{x_{j+k} - x_j}, & j = 0, \dots, n-k, \quad k = 1, \dots, n \end{cases}$$

$$p_n(x) = f[x_0] + \sum_{i=1}^n f[x_0, \dots, x_i](x - x_0) \cdots (x - x_{i-1})$$

$$e_n(x) = f[x_0, \dots, x_n, x] \prod_{i=0}^n (x - x_i) = \frac{f^{(n+1)}(\xi)}{(n+1)!} \prod_{i=0}^n (x - x_i)$$

Sistema Normal:

$$\begin{bmatrix} (\phi_0, \phi_0) & \dots & (\phi_0, \phi_m) \\ \dots & \dots & \dots \\ (\phi_m, \phi_0) & \dots & (\phi_m, \phi_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ \dots \\ a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\phi_0, f) \\ \dots \\ (\phi_m, f) \end{bmatrix}$$

$$(\phi_i, \phi_j) = \sum_{k=0}^n \phi_i(x_k) \phi_j(x_k), \quad (\phi_i, f) = \sum_{k=0}^n \phi_i(x_k) f_k$$

Regra dos trapézios:

$$T_N(f) = h \left(f(x_0)/2 + f(x_N)/2 + \sum_{i=1}^{N-1} f(x_i) \right)$$

$$E_N^T(f) = -\frac{(b-a)h^2}{12} f^{(2)}(\xi) \quad \xi \in (a, b)$$

Regra de Simpson:

$$S_N(f) = \frac{h}{3} \left[f(x_0) + f(x_N) + 4 \sum_{i=1}^{N/2} f(x_{2i-1}) + 2 \sum_{i=1}^{N/2-1} f(x_{2i}) \right]$$

$$E_N^S(f) = -\frac{(b-a)h^4}{180} f^{(4)}(\xi) \quad \xi \in (a, b)$$

Método de Euler Explícito:

$$y_{n+1} = y_n + h f(x_n, y_n)$$

$$|y(x_n) - y_n| \leq \frac{hM}{2} \frac{e^{(x_n-x_0)K} - 1}{K}, \quad K = \max_{x \in [x_0, x_n], y \in \mathbb{R}} \left| \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \right|, \quad M = \max_{x \in [x_0, x_n]} |y''(x)|$$

Método de Euler Implícito:

$$y_{n+1} = y_n + h f(x_{n+1}, y_{n+1})$$

Método de Taylor de segunda ordem:

$$y_{n+1} = y_n + h f(x_n, y_n) + \frac{h^2}{2} \left(\frac{\partial f}{\partial x}(x_n, y_n) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_n, y_n) f(x_n, y_n) \right)$$

Métodos de Runge- Kutta de segunda ordem:

$$y_{n+1} = y_n + h \left[\left(1 - \frac{1}{2\alpha}\right) f(x_n, y_n) + \frac{1}{2\alpha} f(x_n + \alpha h, y_n + \alpha h f(x_n, y_n)) \right]$$

$\alpha = 1/2$ - método de Euler modificado ou do ponto médio;

$\alpha = 1$ - método de Heun ou dos trapézios.

Diferenças finitas:

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_i)}{h}, \quad f'(x_i) \approx \frac{f(x_i) - f(x_{i-1}))}{h},$$

$$f'(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{2h}, \quad f''(x_i) \approx \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1}))}{h^2}$$

Sistemas lineares:

Método de Jacobi: A matriz diagonal

$$x_i^{(k+1)} = \frac{b_i}{a_{ii}} - \frac{\sum_{j=1, j \neq i}^m a_{ij} x_j^{(k)}}{a_{ii}}$$

Método de Gauss-Seidel: a primeira é $k+1$ e os outros diagonais

$$x_i^{(k+1)} = \frac{b_i - \left(\sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} + \sum_{j=i+1}^m a_{ij} x_j^{(k)} \right)}{a_{ii}}$$

Condição de convergência para Jacobi e Gauss-Seidel:

- A tem diag. estrit. dom por linhas $\Rightarrow \rho(C) < 1 \Rightarrow$ convergente
 - A tem diag. estrit. dom por colunas $\Rightarrow \rho(C) < 1 \Rightarrow$ convergente
- ex: $\begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} \rightarrow$ tem diag. estrit. dom. por linhas $\Rightarrow |2| > |1| \quad |1| > 0$
 mas não por colunas

Calcular C :

$$C_J = D^{-1}(L+U)$$

$$C_{GS} = -(L+D)^{-1}U$$

Sistemas não lineares:

$$J(x^{(k)}) \Delta x^{(k)} = -f(x^{(k)})$$

$$x^{(k+1)} = x^{(k)} + \Delta x^{(k)}$$

ex: $J(0,0,0) \Delta x^{(0)} = -f(0,0,0) \rightarrow$

$$x^{(1)} = x^{(0)} + \Delta x^{(0)}$$

Calcular g :

$$g_J = D^{-1}b$$

$$g_{GS} = (L+D)^{-1}b$$

Interpolação:

Método de Lagrange

$$l_i(x) = \prod_{j=0, j \neq i}^m \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

$$P_m(x) = \sum_{i=0}^m f(x_i) l_i(x)$$

Método de Newton:

$$P_m(x) = f(x_0) + f[x_0, x_1](x - x_0) + f[x_0, x_1, x_2](x - x_0)(x - x_1) + \dots + f[x_0, \dots, x_m](x - x_0)(x - x_1) \dots (x - x_{m-1})$$

$$f[x_0, x_1, \dots, x_k] = \frac{f[x_1, x_2, \dots, x_k] - f[x_0, x_1, \dots, x_{k-1}]}{x_k - x_0}$$

- Existe um único polinômio interpolador $P_m(x)$ com grau menor ou igual a m tal que $P_m(x_i) = f(x_i), i=0, \dots, m$
- A diferença dividida $f[x_0, x_1, \dots, x_m]$ é o coeficiente do termo x^m do polinômio interpolador $P_m(x)$

Qual o grau de uma função f que se queira calcular?

$$1) f[x_0, \dots, x_k] = \frac{f^{(k)}(\xi)}{k!}$$

O grau em que isto ocorre é constante. Ou seja, o grau em que a derivada é constante

ex: $f[1,1,1,1,x] = \frac{f^{(4)}(\xi)}{4!} = 3 \Rightarrow f \in P_4$

Calcular o erro:

$$e_m(x) = f[x_0, \dots, x_m, x] w(x) = \frac{f^{(m+1)}(\xi)}{(m+1)!} w(x)$$

$$w(x) = (x - x_0) \dots (x - x_m) \rightarrow$$
 erro em ponto $\xi_x \in \text{int}(x_0, \dots, x_m, x) = J$

Calcular um majorante:

$$|e_m(x)| \leq \frac{M_{m+1}}{(m+1)!} |w(x)|$$

$$M_{m+1} = \max_{x \in J} |f^{(m+1)}(x)|$$

outra fórmula:

$$|e_m(x)| \leq \frac{C_{m+1}}{4(m+1)} h^{m+1}, \quad \forall x \in [a, b]$$

$$h = \max_{i=1, \dots, m} (x_i - x_{i-1}) \quad C_{m+1} = \max_{a \leq \xi \leq b} |f^{(m+1)}(\xi)|$$

$$|e_m(x)| \leq \frac{C_{m+1}}{4(m+1)m^{m+1}} (b-a)^{m+1}, \quad \forall x \in [a, b]$$

$$x_i = a + ih, \quad h = \frac{b-a}{m}$$

Método dos mínimos quadrados

$$g(x, \theta) = \theta_0 \phi_0(x) + \theta_1 \phi_1(x) + \dots + \theta_q \phi_q(x)$$

$$\text{Objetivo: } \sum_{i=0}^n [f(x_i) - g(x_i; \theta)]^2$$

- Quando utilizamos o método dos mínimos quadrados com $n+1$ pontos e $g \in P_n$ então obtemos o polinômio interpolador
- Curva é + suave que interpolação (não passa nos pontos)

$$\begin{bmatrix} (\phi_0, \phi_0) & \dots & (\phi_0, \phi_m) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ (\phi_m, \phi_0) & \dots & (\phi_m, \phi_m) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_0 \\ \vdots \\ a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (\phi_0, f) \\ \vdots \\ (\phi_m, f) \end{bmatrix}$$

$$(\phi_i, \phi_j) = \sum_{k=0}^m \phi_i(x_k) \phi_j(x_k), \quad (\phi_i, f) = \sum_{k=0}^m \phi_i(x_k) f_k$$

Integração:

Regra de Simpson

$$S_m(f) = \frac{h}{3} \left[f(x_0) + f(x_m) + 4 \sum_{i=1}^{n/2} f(x_{2i-1}) + 2 \sum_{i=1}^{n/2-1} f(x_{2i}) \right]$$

$$\tilde{E}_m^S(f) = -\frac{(b-a)h^4}{180} f^{(4)}(\xi)$$

$$|e_{2m}^S| = \frac{1}{45} |S_{2m}(f) - S_m(f)|$$

$$E_m^S(f) = -\frac{h^4}{180} [f^{(4)}(b) - f^{(4)}(a)]$$

$$\text{Regra dos trapézios: } T_m(f) = \frac{h}{2} \left[f(x_0) + f(x_m) + 2 \sum_{i=1}^{m-1} f(x_i) \right]$$

$$E_m^T(f) = -\frac{(b-a)h^2}{12} f''(\xi) \quad |e_{2m}^T| = \frac{1}{3} |T_{2m}(f) - T_m(f)|$$

$$E_m^T(f) = -\frac{h^2}{12} [f''(b) - f''(a)]$$

Método dos coeficientes indeterminados

$$I(f) = \int_a^b f(x) dx \quad Q(H) = I(p_k) = A_0 f(x_0) + \dots + A_k f(x_k) \quad Q(x^k) = A_0 x^k + \dots + A_k x^k$$

$$\begin{cases} A_0 + A_1 + \dots + A_m = \int_a^b dx \\ x_0 A_0 + x_1 A_1 + \dots + x_m A_m = \int_a^b x dx \\ \dots \\ x_0^m A_0 + x_1^m A_1 + \dots + x_m^m A_m = \int_a^b x^m dx \end{cases}$$

$\Rightarrow Q(f)$ tem grau k se

$$Q(x^i) = I(x^i), \quad i = 0, \dots, k$$

$$\wedge Q(x^{k+1}) \neq I(x^{k+1})$$

$$e_k(x) = f(x) - p_k(x) = f(x_0, \dots, x_k)(x-x_0) \dots (x-x_k) \quad E(f) = I(f) - I(p_k) = \int_a^b e_k(x) dx$$

Equações diferenciais ordinárias

$$\begin{cases} y'(x) = f(x, y(x)), & x_0 \leq x \leq T \\ y(x_0) = y_0 \end{cases}$$

Para provar a existência e a unicidade de solução basta verificar que tanto f como $\frac{\partial f}{\partial y}$ são funções contínuas

$$\text{Euler: } y_{m+1} = y_m + h f(x_m, y_m), \quad |y''(t)| \leq M, \quad \left| \frac{\partial f(x, y)}{\partial y} \right| \leq L$$

$$|e_m| = |y(x_m) - y_m| \leq \frac{hM}{2L} (e^{L(x_m-x_0)} - 1)$$

$$\text{Euler implícito: } y_{m+1} = y_m + h f(x_{m+1}, y_{m+1})$$

$$\text{Ponto médio (ou Euler modificado): } y_{m+1} = y_m + h f(x_m + \frac{h}{2}, y_m + \frac{h}{2} f(x_m, y_m))$$

$$\text{Heun: } y_{m+1} = y_m + \frac{h}{2} [f(x_m, y_m) + f(x_{m+1}, y_m + h f(x_m, y_m))]$$

$$\text{Taylor de ordem 2: } y_{m+1} = y_m + h f(x_m, y_m) + \frac{h^2}{2} \left(\frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x_m, y_m) + \frac{\partial f}{\partial y}(x_m, y_m) f(x_m, y_m) \right)$$

$$\text{Taylor de ordem } k: y_{m+1} = y_m + h f(x_m, y_m) + \dots + \frac{h^k}{k!} f^{(k-1)}(x_m, y_m)$$

$$\text{Runge Kutta de ordem 4: } y_{m+1} = y_m + \frac{h}{6} (V_1 + 2V_2 + 2V_3 + V_4)$$

$$\begin{cases} V_1 = f(x_m, y_m) \\ V_2 = f(x_m + \frac{h}{2}, y_m + \frac{h}{2} V_1) \\ V_3 = f(x_m + \frac{h}{2}, y_m + \frac{h}{2} V_2) \\ V_4 = f(x_m + h, y_m + h V_3) \end{cases}$$