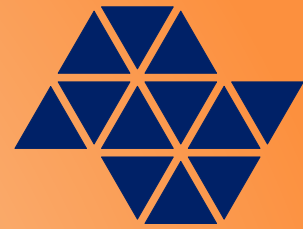


Soluções Numéricas de Equações Diferenciais Ordinárias Métodos de Runge-Kutta

Cálculo Numérico Computacional



Agenda:

1. Considerações iniciais;
2. Métodos de Runge-Kutta de 1ª ordem;
3. Métodos de Runge-Kutta de 2ª ordem;
4. Exemplo;
5. Método de Runge-Kutta de 4ª ordem;
6. Método de Runge-Kutta Fehlberg;
7. Exemplo;
8. Exercícios.

Cálculo Numérico Computacional



1. Considerações iniciais

- A ideia básica destes métodos é aproveitar as qualidades dos métodos de série de Taylor e ao mesmo tempo eliminar seu maior defeito (cálculo de derivadas de $f(x, y)$);
- Estes métodos caracterizam-se por três propriedades:
 - i) São de passo um;
 - ii) Não exigem o cálculo de qualquer derivada de $f(x, y)$;
 - iii) Após expandir $f(x, y)$ por Taylor para função de duas variáveis em torno de (x_n, y_n) e agrupar os termos semelhantes, sua expressão coincide com a do método de série de Taylor de mesma ordem.

Cálculo Numérico Computacional



2. Métodos de Runge-Kutta de 1ª ordem

- Vimos que o método de Euler é um método de série de Taylor de 1ª ordem:

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot y'_n, \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

Assim:

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot f(x_n, y_n), \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

E o método de Euler satisfaz as três propriedades anteriores, que o caracterizam como um método de Runge-Kutta de ordem $p = 1$.

Cálculo Numérico Computacional



3. Métodos de Runge-Kutta de 2ª ordem

- Vamos expor inicialmente um método particular, que é o método de Heun, ou método de Euler Aperfeiçoado;
- Esse método consiste em fazer mudanças no método de Euler para assim conseguir um método de ordem mais elevada;
- Vamos ver posteriormente que estes métodos possuem uma forma geral, o que possibilita infinitos métodos pertencentes a esta classe.

Cálculo Numérico Computacional



Dada a aproximação (x_n, y_n) , supomos a situação ideal em que a curva desenhada com linha cheia seja a solução $y(x)$ da nossa equação (isto só acontece mesmo em (x_0, y_0)).

Por (x_n, y_n) traçamos a reta L_1 cujo coeficiente angular é $y'_n = f(x_n, y_n)$, ou seja,

$$L_1 : z_1(x) = y_n + (x - x_n)y'_n = y_n + (x - x_n)f(x_n, y_n).$$

Assim, dado o passo h , $z_1(x_{n+1}) = z_1(x_n + h) = y_{n+1}$ do método de Euler, que chamamos aqui de \bar{y}_{n+1} . Seja $P = (x_n + h, y_n + hy'_n) = (x_{n+1}, \bar{y}_{n+1})$. Por P agora, traçamos a reta L_2 , cujo coeficiente angular é $f(x_n + h, y_n + hy'_n) = f(x_{n+1}, \bar{y}_{n+1})$:

$$L_2 : z_2(x) = (y_n + hy'_n) + [x - (x_n + h)] f(x_n + h, y_n + hy'_n)$$

Cálculo Numérico Computacional



A reta pontilhada L_0 passa por P e tem por inclinação a média das inclinações das retas L_1 e L_2 , ou seja, sua inclinação é $[f(x_n, y_n) + f(x_n + h, y_n + hy'_n)]/2$.

A reta L passa por (x_n, y_n) e é paralela à reta L_0 , donde

$$L : z(x) = y_n + (x - x_n) [f(x_n, y_n) + f(x_n + h, y_n + hy'_n)]/2.$$

O valor fornecido para y_{n+1} pelo método de Euler Aperfeiçoado é $z(x_n + h) = z(x_{n+1})$, ou seja

$$y_{n+1} = y_n + \frac{h}{2} [f(x_n, y_n) + f(x_n + h, y_n + hy'_n)], \quad n = 0, 1, 2, \dots$$

- Pode-se mostrar que este método é um método de RK de 2ª ordem. Maiores detalhes podem ser encontrados nas referências contidas no Plano de Ensino.



EXEMPLO

Cálculo Numérico Computacional



- Calcule $y(1,6)$ para o P.V.I.: $y' = 2.x$, $y(1) = 1$ pelo método de Heun de 2ª ordem com $h = 0,2$.
- Solução: Neste caso, temos $f(x, y) = 2.x$, $x_0 = 1$, $y_0 = 1$, $h = 0,2$.
- Queremos calcular $y(1,6)$, ou seja, teremos que calcular 3 iterações.



Cálculo Numérico Computacional



- 1ª Iteração: $n = 0$

$$y_1 = y_0 + \frac{h}{2} \cdot [f(x_0, y_0) + f(x_0 + h, y_0 + h \cdot f(x_0, y_0))]$$

$$y_1 = 1 + \frac{0,2}{2} \cdot [f(1, 1) + f(1,2, 1 + 0,2 \cdot (f(1, 1)))]$$

$$y_1 = 1,44$$

Cálculo Numérico Computacional



- 3ª Iteração: $n = 2$

$$y_3 = y_2 + \frac{h}{2} \cdot [f(x_2, y_2) + f(x_2 + h, y_2 + h \cdot f(x_2, y_2))]$$

$$y_3 = 1,96 + \frac{0,2}{2} \cdot [f(1,4, 1,96) + f(1,6, 1,96 + 0,2 \cdot (f(1,4, 1,96)))]$$

$$y_3 = 2,56$$

Cálculo Numérico Computacional



- 2ª Iteração: $n = 1$

$$y_2 = y_1 + \frac{h}{2} \cdot [f(x_1, y_1) + f(x_1 + h, y_1 + h \cdot f(x_1, y_1))]$$

$$y_2 = 1,44 + \frac{0,2}{2} \cdot [f(1,2, 1,44) + f(1,4, 1,44 + 0,2 \cdot (f(1,2, 1,44)))]$$

$$y_2 = 1,96$$

Cálculo Numérico Computacional



- Algumas observações:

(a) A solução analítica do exemplo anterior é $y(x) = x^2$. Assim, $y(1,6) = 2,56$, ou seja, neste caso o método numérico fornece o valor exato;

(b) Os métodos de RK de 2ª ordem possuem a forma geral dada por:

$$y_{n+1} = y_n + h \cdot \mathbf{a}_1 \cdot f(x_n, y_n) + h \cdot \mathbf{a}_2 \cdot f(x_n + \mathbf{b}_1 \cdot h, y_n + \mathbf{b}_2 \cdot h \cdot y'_n)$$

Cálculo Numérico Computacional



- Os coeficientes a_1, a_2, b_1 e b_2 devem obedecer às seguintes condições:

$$\begin{cases} a_1 + a_2 = 1 \\ a_2 \cdot b_1 = 1/2 \\ a_2 \cdot b_2 = 1/2 \end{cases}$$

Para que se caracterize então um método de RK de 2ª ordem.

- O método de Heun de 2ª ordem é um caso particular onde:

$$a_1 = a_2 = \frac{1}{2}, \quad b_1 = b_2 = 1$$

Cálculo Numérico Computacional



(c) A principal desvantagem dos método de RK é não possuírem uma expressão simples para o erro, o que dificulta a escolha de um h ideal, por exemplo. Para o método de Heun de 2ª ordem, o erro local de truncamento é dado por:

$$e_{loc} = \frac{h^3}{12} \cdot [f_{xx} + 2 \cdot f \cdot f_{xy} + f^2 \cdot f_{yy} - 2 \cdot f_x \cdot f_y - 2 \cdot f \cdot f_y^2]$$

Cálculo Numérico Computacional



Métodos de Runge-Kutta de ordens superiores

De forma análoga pode-se construir métodos de 3ª ordem, 4ª ordem, etc.

A seguir serão fornecidas apenas fórmulas para métodos de Runge-Kutta de 3ª e 4ª ordens:

$$3^{\text{ª}} \text{ ordem: } y_{n+1} = y_n + \frac{2}{9} k_1 + \frac{1}{3} k_2 + \frac{4}{9} k_3 \text{ onde}$$

$$k_1 = hf(x_n, y_n)$$

$$k_2 = hf\left(x_n + \frac{h}{2}, y_n + \frac{k_1}{2}\right)$$

$$k_3 = hf\left(x_n + \frac{3}{4}h, y_n + \frac{3}{4}k_2\right).$$

Cálculo Numérico Computacional



4ª ordem: $y_{n+1} = y_n + \frac{1}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4)$, onde

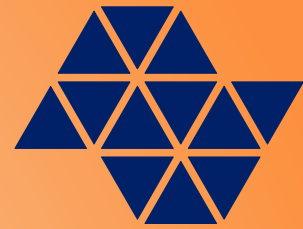
$$k_1 = hf(x_n, y_n)$$

$$k_2 = hf(x_n + h/2, y_n + k_1/2)$$

$$k_3 = hf(x_n + h/2, y_n + k_2/2)$$

$$k_4 = hf(x_n + h, y_n + k_3).$$

Cálculo Numérico Computacional



EXEMPLO

Resolver o (p.v.i):

$$\begin{cases} y' = -y + x + 2 & ; \\ y(0) = 2 & 0 \leq x \leq 0.3 \quad ; \quad h = 0.1 , \end{cases}$$

Cálculo Numérico Computacional



Solução: Temos que $y_0 = 2$. Fazendo $n = 0$ em (12.40), obtemos:

$$y_1 = y_0 + \frac{h}{6}[k_1 + 2(k_2 + k_3) + k_4] ,$$

$$y_{n+1} - y_n = \frac{h}{6}[k_1 + 2(k_2 + k_3) + k_4] , \text{ onde :}$$

$$k_1 = f(x_n, y_n) ,$$

$$k_2 = f(x_n + \frac{1}{2}h, y_n + \frac{1}{2}hk_1) , \quad (12.40)$$

$$k_3 = f(x_n + \frac{1}{2}h, y_n + \frac{1}{2}hk_2) ,$$

$$k_4 = f(x_n + h, y_n + hk_3) ,$$

Cálculo Numérico Computacional



onde:

$$k_1 = f(x_0, y_0) = 0 ,$$

$$k_2 = f\left(x_0 + \frac{1}{2}h, y_0 + \frac{1}{2}hk_1\right) ,$$

$$= f\left(0 + \frac{0.1}{2}, 2 + \frac{0.1}{2}(0)\right) = f(0.05, 2) = 0.05 ,$$

$$k_3 = f\left(x_0 + \frac{1}{2}h, y_0 + \frac{1}{2}hk_2\right) ,$$

$$= f\left(0 + \frac{0.1}{2}, 2 + \frac{0.1}{2}(0.05)\right) = f(0.05, 2.0025) = 0.0475 ,$$

$$k_4 = f(x_0 + h, y_0 + hk_3) ,$$

$$= f(0 + 0.1, 2 + 0.1(0.0475)) = f(0.1, 2.0048) = 0.0952$$

Cálculo Numérico Computacional



Portanto:

$$\begin{aligned}y_1 &= 2 + \frac{0.1}{6}[0 + 2(0.05 + 0.0475) + 0.0952] \\&= 2.00484 \simeq y(x_1) = y(0.1) ,\end{aligned}$$

Fazendo $n = 1$ em (12.40), obtemos:

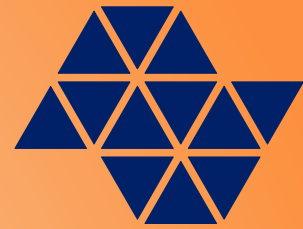
$$y_2 = y_1 + \frac{h}{6}[k_1 + 2(k_2 + k_3) + k_4] ,$$

onde:

$$k_1 = f(x_1, y_1) = f(0.1, 2.00484) = 0.0952 ,$$

$$\begin{aligned}k_2 &= f\left(x_1 + \frac{1}{2}h, y_1 + \frac{1}{2}hk_1\right) , \\&= f\left(0.1 + \frac{0.1}{2}, 2.00484 + \frac{0.1}{2}(0.0952)\right) = f(0.15, 2.0096) = 0.1404 ,\end{aligned}$$

Cálculo Numérico Computacional



$$\begin{aligned}k_3 &= f\left(x_1 + \frac{1}{2}h, y_1 + \frac{1}{2}hk_2\right) , \\&= f\left(0.1 + \frac{0.1}{2}, 2.00484 + \frac{0.1}{2}(0.1404)\right) = f(0.15, 2.0119) = 0.1381 \\k_4 &= f(x_1 + h, y_1 + hk_3) , \\&= f(0.1 + 0.1, 2.00484 + 0.1(0.1381)) = f(0.2, 2.0187) = 0.1813 .\end{aligned}$$

Cálculo Numérico Computacional



Portanto:

$$y_2 = 2.00484 + \frac{0.1}{6} [0.0952 + 2(0.1404 + 0.1381) + 0.1813] \\ = 2.01873 \simeq y(x_2) = y(0.2) ,$$

Finalmente, fazendo $n = 2$ em (12.40), obtemos:

$$y_3 = y_2 + \frac{h}{6} [k_1 + 2(k_2 + k_3) + k_4] ,$$

onde:

$$k_1 = f(x_2, y_2) = f(0.2, 2.01873) = 0.1813 ,$$

$$k_2 = f\left(x_2 + \frac{1}{2}h, y_2 + \frac{1}{2}hk_1\right) , \\ = f\left(0.2 + \frac{0.1}{2}, 2.01873 + \frac{0.1}{2}(0.1813)\right) = f(0.25, 2.0278) = 0.2222 ,$$

Cálculo Numérico Computacional

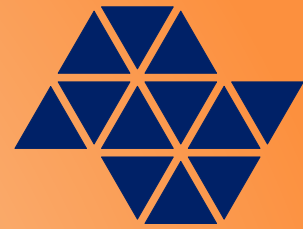


$$\begin{aligned}k_3 &= f\left(x_2 + \frac{1}{2}h, y_2 + \frac{1}{2}hk_2\right), \\&= f\left(0.2 + \frac{0.1}{2}, 2.01873 + \frac{0.1}{2}(0.2222)\right) = f(0.25, 2.0298) = 0.2202, \\k_4 &= f(x_2 + h, y_2 + hk_3), \\&= f(0.2 + 0.1, 2.01873 + 0.1(0.2202)) = f(0.3, 2.0408) = 0.2592.\end{aligned}$$

Portanto:

$$\begin{aligned}y_2 &= 2.01873 + \frac{0.1}{6}[0.1813 + 2(0.2222 + 0.2202) + 0.2592] \\&= 2.04082 \simeq y(x_3) = y(0.3),\end{aligned}$$

Cálculo Numérico Computacional



Assim a solução do (p.v.i.) dado é:

x_n	y_n
0	2
0.1	2.00484
0.2	2.01873
0.3	2.04082

Cálculo Numérico Computacional



- Os métodos de Runge-Kutta de 3ª e 4ª ordem são aplicados computacionalmente, como vimos na nossa aula prática. Mas o conceito deve ser guardado;
- O método de Runge-Kutta Fehlberg será apresentado a seguir, porém devido à sua complexidade de cálculo, iremos abordá-lo melhor na aula prática;
- Nesta aproximação, não calculamos 4 vezes $f(x, y)$ como no RK de 4ª ordem, mas 6 vezes. No método de Runge-Kutta-Fehlberg se calcula a solução por um esquema de quarta ordem e um de quinta ordem e pela comparação dos valores podemos obter não só o erro local como também uma estimativa para o h ideal estabelecendo um esquema adaptativo, ou seja, um esquema em que o valor de h varia automaticamente a partir de um valor de tolerância imposto pelo usuário. O esquema do método é o que se segue:

Cálculo Numérico Computacional



Método de Runge-Kutta Fehlberg

$$k_1 = hf(t_k, y_k),$$

$$k_2 = hf\left(t_k + \frac{1}{4}h, y_k + \frac{1}{4}k_1\right),$$

$$k_3 = hf\left(t_k + \frac{3}{8}h, y_k + \frac{3}{32}k_1 + \frac{9}{32}k_2\right),$$

$$k_4 = hf\left(t_k + \frac{12}{13}h, y_k + \frac{1932}{2197}k_1 - \frac{7200}{2197}k_2 + \frac{7296}{2197}k_3\right),$$

$$k_5 = hf\left(t_k + h, y_k + \frac{439}{216}k_1 - 8k_2 + \frac{3680}{513}k_3 - \frac{845}{4104}k_4\right),$$

$$k_6 = hf\left(t_k + \frac{1}{2}h, y_k - \frac{8}{27}k_1 + 2k_2 - \frac{3544}{2565}k_3 + \frac{1859}{4104}k_4 - \frac{11}{40}k_5\right).$$

Cálculo Numérico Computacional



A aproximação de 4ª ordem é calculada por:

$$y_{k+1} = y_k + \frac{25}{216}k_1 + \frac{1408}{2565}k_3 + \frac{2197}{4101}k_4 - \frac{1}{5}k_5,$$

E a aproximação de 5ª ordem é calculada por:

$$z_{k+1} = y_k + \frac{16}{135}k_1 + \frac{6656}{12,825}k_3 + \frac{28,561}{56,430}k_4 - \frac{9}{50}k_5 + \frac{2}{55}k_6.$$

Cálculo Numérico Computacional



onde o erro local pode ser determinado por $E = \frac{k_1}{360} - \frac{128}{4275}k_3 - \frac{2197}{75240}k_4 + \frac{k_5}{50} + \frac{2}{55}k_6$

O valor ótimo para h é obtido multiplicando o valor atual de h pelo valor dado pela fórmula abaixo:

$$s = \left(\frac{\text{tol } h}{2|z_{k+1} - y_{k+1}|} \right)^{1/4} \approx 0.84 \left(\frac{\text{tol } h}{|z_{k+1} - y_{k+1}|} \right)^{1/4}$$

Onde $\text{tol } h$ é a tolerância definida pelo usuário.



EXERCÍCIOS

Cálculo Numérico Computacional



Dado o PVI abaixo, estime $y(1)$ pelos métodos de Euler, Euler Aperfeiçoado e por Runge-Kutta de 3ª ordem, para $h = 0,5$. Compare os resultados obtidos entre si e com a solução exata.

$$\begin{cases} y' = 0.04y \Rightarrow f(x, y) = 0.04y \\ y(0) = 1000 \end{cases}$$

Sabemos que a solução exata é $y(x) = 1000 e^{0.04x}$ donde $y(1) = 1000 e^{0.04} = 1040.8108$

Cálculo Numérico Computacional



Próxima aula:

Aula 19

- Solução Numérica de EDOs: Métodos de Passo Múltiplo

