

## Prova 2

Julie P. S. dos Santos

Programa: *Doutorado em Modelagem Matemática*

Disciplina: *Análise Numérica e Simulação*

Professor: *Hugo Alexander de la Cruz Cancino*

Email: [julie.santos@fgv.edu.br](mailto:julie.santos@fgv.edu.br)

Submission date: *December 17, 2021*

### Problema 1

Seja a equação diferencial

$$x'(t) = f(t, x(t)) \quad t \in [t_0, T], x \in \mathcal{R}^d \quad (1)$$

$$x(t_0) = x_0 \quad (2)$$

e o método numérico

$$x_{n+1} = x_n + hf(t_n + \frac{h}{2}, x_n + \frac{h}{2}f(t_n, x_n)) \quad (3)$$

a) Prove que, para  $f$  suficientemente diferenciável em  $[t_0, T]$ , o método converge com ordem de convergência igual a 2. Justifique.

b) Considere a EDO (1) com  $x(t) \in \mathcal{R}^2$  e

$$f(t, x(t)) = \begin{pmatrix} -x_1(t) + \frac{x_2^2(t)}{1+x_1^2(t)} - x_1^3(t) \\ -x_2(t) - \frac{x_1(t)x_2(t)}{1+x_1^2(t)} \end{pmatrix}$$

e considere que a condição inicial  $x(0)$  é selecionada aleatoriamente com  $x_1(0) \sim \mathcal{N}(1, 1)$

$$\text{e } x_2(0) \sim f(x(t)) = \begin{cases} e^{2x}, & -\infty < x, 0 \\ e^{-2x}, & 0 < x < \infty \end{cases}$$

i. Proponha um algoritmo para calcular (via Monte Carlo e usando o método numérico (2)) a probabilidade de  $x(2) \in B_{0.05}$ , onde  $B_r(0) := \{v \in \mathcal{R}^2 : \|v\|_2 \leq r\}$ .

ii. Implemente o algoritmo proposto e calcule essa probabilidade.

### Solução:

a)

Considerando a segunda derivada de  $x$  contínua e usando expansão em séries de Taylor:

$$x_{n+1} = x_n + hf(t_n, x_n) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{\partial f(t_n, x_n)}{\partial t} + \frac{\partial f(t_n, x_n)}{\partial x} f(t_n, x_n) \right) + \frac{h^3}{6} x'''(c) \quad (4)$$

em que  $c$  é uma constante desconhecida que atende  $t_n < c < t_{n+1}$ . Considerando o método de um passo, faremos  $w_n = x_n$  e vamos expandir o método em (3) em séries de Taylor

$$\begin{aligned} w_{n+1} &= w_n + hf\left(t_n + \frac{h}{2}, x_n + \frac{h}{2}f(t_n, x_n)\right) \\ &= x_n + hf(t_n, x_n) + \frac{h^2}{2} \left( \frac{\partial f(t_n, x_n)}{\partial t} + \frac{\partial f(t_n, x_n)}{\partial x} f(t_n, x_n) \right) + \mathcal{O}(h^2) \end{aligned}$$

comparando a expansão (4) com a acima:

$$x_{n+1} - w_{n+1} = \mathcal{O}(h^3) \quad (5)$$

De acordo com o teorema abaixo, o método numérico é de ordem dois.

Teorema: Assuma que  $f(t, x)$  tem uma constante lipschitz  $L$  em  $x$  e que o valor  $x_n$  da solução do problema de valor inicial (1) em  $t_n$  é aproximado por  $w_n$  com erro de truncamento  $e_n \leq ch^{k+1}$  para alguma constante  $c$  e  $k \geq 0$ . Então, para cada  $a < t_1 < b$ , a solução tem erro de truncamento global

$$g_n = |w_n - y_n| \leq \frac{ch^k}{L} (e^{L(t_i - a)} - 1). \quad (6)$$

Se uma EDO satisfaz o teorema acima com  $h \leftarrow 0$  dizemos que a solução tem ordem  $k$ . Pensando em convergência, o teorema é um teorema de convergência de métodos de soluções de EDO de um passo. Dado que o erro global depende de  $h$ , espera-se que o erro decresça com  $h$ , assim o erro pode ser tão pequeno quanto quisermos.

Concluindo que o método (3) é convergente para a equação (1) e é de ordem dois.

b)

O enunciado da questão está confuso e não compreendi a notação.

## Problema 2

Considere a EDP do calor e o método numérico dado por:

$$-vU_{j-1}^i + (2+2v)U_j^i - vU_{j+1}^i = vU_{j-1}^{i-1} + (2-2v)U_j^{i-1} + vU_{j+1}^{i-1}; (v = \frac{ck}{h^2}) \quad (7)$$

Demonstre que esse método é convergente.

### Solution:

A equação do calor é da forma:

$$U_t = DU_{xx} \quad (8)$$

em que  $D$  é o coeficiente de difusão.

Para estudar a convergência do método vamos escrever a equação (7) na forma matricial:

$$AU_i = BU_{i-1} + v(s_{i-1} + s_i) \quad (9)$$

com

$$A = \begin{bmatrix} 2+2v & -v & 0 & \cdots & 0 \\ -v & 2+2v & -v & \ddots & \vdots \\ 0 & -v & 2+2v & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & -v \\ 0 & 0 & 0 & -v & 2+2v \end{bmatrix}; B = \begin{bmatrix} 2-2v & v & 0 & \cdots & 0 \\ v & 2-2v & v & \ddots & \vdots \\ 0 & v & 2-2v & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & v \\ 0 & 0 & 0 & v & 2-2v \end{bmatrix}$$

e  $s_i = [U_0^i, 0, \dots, 0, U_{m+1}^i]$ .

Estudaremos a convergência do método pelo raio espectral de  $A^{-1}B$ . Para isso vamos definir uma matriz  $T$  que será útil no desenvolvimento dos cálculos.

$$T = \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ -1 & 1 & -1 & \ddots & \vdots \\ 0 & -1 & 1 & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & -1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix};$$

Podemos agora escrever o método em termos da matriz  $T$ ,  $A = vT + (2+v)I$  e  $B = -vT + (2-v)I$ , em que  $I$  é a matriz identidade. Aplicando o termo  $A^{-1}B$  ao  $j$ -ésimo autovalor  $\phi_j$  de  $T$ :

$$A^{-1}B\phi_j = (vT + (2+v)I)^{-1}(-v\lambda_j\phi_j + (2-v)\phi_j) = \frac{-v\lambda_j + 2 - v}{v\lambda_j + 2 + v}\phi_j \quad (10)$$

em que  $\lambda_j$  é o  $j$ -ésimo autovalor de  $T$ . Determinado assim os autovalores de  $A^{-1}B$  como

$$\frac{-v\lambda_j + 2 - v}{v\lambda_j + 2 + v} = \frac{4 - (v(\lambda_j + 1) + 2)}{v(\lambda_j + 1) + 2} = \frac{4}{L} - 1 \quad (11)$$

com  $L = v(\lambda_j + 1) + 2 > 2$ , desde que  $\lambda_j > -1$ . Torna-se necessário encontrar os autovalores de  $T$ . Para tanto enunciaremos e demonstraremos o seguinte teorema:

**Teorema:** Os autovetores da matriz  $T$  são vetores  $\phi_j$  para  $j = 1, \dots, m$  com autovalores  $\lambda_j = 1 - 2 \cos \frac{\pi j}{m+1}$ .

*Demonstração:* Do seno da soma e do seno da diferença, temos

$$\sin(i-1)x = \sin ix \cos x - \cos ix \sin x$$

$$\sin(i+1)x = \sin ix \cos x + \cos ix \sin x$$

Combinando:

$$\sin(i-1)x + \sin(i+1)x = 2 \sin ix \cos x \quad (12)$$

ou ainda:

$$\sin(i-1)x + \sin ix \sin(i+1)x = (1 - 2 \cos x) \sin ix$$

A expressão acima pode ser visualizada como um fator sobre a multiplicação da matriz por  $T$ . Fixando  $j$  e definindo o vetor  $\phi_j$ :

$$\phi_j = \left[ \sin \frac{j\pi}{m+1}, \sin \frac{2j\pi}{m+1}, \dots, \sin \frac{mj\pi}{m+1} \right]. \quad (13)$$

Observe que as entradas são da forma  $\sin ix$  como na equação (12), com  $x = \pi j/(m+1)$  e de (12) implica

$$T\phi_j = \left( 1 - 2 \cos \frac{\pi j}{m+1} \right) \phi_j \quad (14)$$

para  $j = 1, \dots, m$ , em que o termo entre parenteses são os autovalores  $\lambda_j$  de  $T$ .

□

Logo, os autovalores são entre  $-1$  e  $1$ , o que implica que o método é incondicionalmente estável. Podemos enunciar, a partir da derivação realizada, o seguinte teorema.

**Teorema:** (Estabilidade incondicional) O método (7) aplicado à equação de calor (8) com  $c > 0$  é estável para qualquer tamanho de passos  $h, k > 0$ .

Não faz sentido discutir estabilidade de um método que não converge, porém, para completeza da demonstração derivaremos o erro de truncagem, demonstrando assim a ordem de convergência do método.

Assumindo a existência de derivadas de ordem superior de  $U$  e fazendo a fórmula do métodos das diferenças *backward*:

$$U_t(x, t) = \frac{U(x, t) - U(x, t-k)}{k} + \frac{k}{2} U_{tt}(x, t) - \frac{k^2}{6} U_{ttt}(x, t_1) \quad (15)$$

em que  $t-k < t_1 < t$ , Assumindo que as derivadas parciais existem. Expandindo  $U_{xx}$  em série de Taylor em  $t$ :

$$U_{xx}(x, t - k) = U_{xx}(x, t) - kU_{xxt}(x, t) + \frac{k^2}{2}U_{xxtt}(x, t_2) \quad (16)$$

em que  $t - k < t_2 < t$ . A diferença dividida centrada para a segunda derivada dá:

$$U_{xx}(x, t) = \frac{U(x + h, t) - 2U(x, t) + U(x - h, t)}{h^2} + \frac{h^2}{12}U_{xxxx}(x_1, t) \quad (17)$$

e

$$U_{xx}(x, t - k) = \frac{U(x + h, t - k) - 2U(x, t - k) + U(x - h, t - k)}{h^2} + \frac{h^2}{12}U_{xxxx}(x_2, t - k) \quad (18)$$

com  $x_1$  e  $x_2$  entre  $x$  e  $x + h$ . Substituindo na equação do calor (8):

$$U_t = c \left( \frac{1}{2}U_{xx} + \frac{1}{2}U_{xx} \right) \quad (19)$$

Usando (15) para substituir  $U_t$  e a combinação de (16), (17) e (18) do lado direito da equação, resulta:

$$\begin{aligned} & \frac{U(x, t) - U(x, t - k)}{k} + \frac{k}{2}U_{tt}(x, t) - \frac{k^2}{6}U_{ttt}(x, t_1) = \\ & \frac{1}{2}c \left[ \frac{U(x + h, t) - 2U(x, t) + U(x - h, t)}{h^2} + \frac{h^2}{12}U_{xxxx}(x_2, t - k) \right] + \frac{1}{2}c \times \\ & \left[ kU_{xxt}(x, t) + \frac{k^2}{2}U_{xxtt}(x, t_2) + \frac{U(x + h, t - k) - 2U(x, t - k) + U(x - h, t - k)}{h^2} + \frac{h^2}{12}U_{xxxx}(x_2, t - k) \right] \end{aligned} \quad (20)$$

o erro é a quantidade remanescente

$$-\frac{k}{2}U_{tt}(x, t) + \frac{k^2}{6}U_{ttt}(x, t_1) + \frac{ch^2}{24}U_{xxxx}(x_2, t - k) + \frac{ch^2}{24}U_{xxxx}(x_2, t - k) + \frac{ck}{2}U_{xxt}(x, t) - \frac{ck^2}{4}U_{xxtt}(x, t_2)$$

sabendo, pela equação do calor (8)  $U_t = cU_{xx} \rightarrow cU_{xxt} = U_{tt}$ , o que possibilita eliminar alguns termos, restando:

$$\frac{k^2}{6}U_{ttt}(x, t_1) + \frac{h^2}{24}U_{tt}(x_2, t - k) + \frac{ch^2}{24}U_{tt}(x_2, t - k) - \frac{k^2}{4}U_{ttt}(x, t_2)$$

Expandindo em  $t$ :

$$U_{tt}(x_2, t - k) = U_{tt}(x_2, t) - kU_{ttt}(x_2, t_4). \quad (21)$$

Logo, o erro de truncagem é de ordem  $\mathcal{O}(h^2) + \mathcal{O}(h^2) +$  ordem superiores. Desta forma, o método é de convergência de segunda ordem e incondicionalmente estável para a equação do calor.

**Problema 3**

Considere a equação diferencial estocástica (EDE)

$$dx(t) = \alpha x^3(t)dt + \beta x^2(t)dW(t) \quad (22)$$

$$x(0) = 1 \quad (23)$$

(a) Implemente o método weak de Euler-Maruyama para desenhar a curva de evolução temporal da média da solução no intervalo  $[0, T]$ . Isto é,  $E(x(t))$  em  $[0, T]$ . Use como parâmetros de entrada do seu programa os parâmetros  $\alpha$ ,  $\beta$ , o tamanho do passo  $h$ , o tempo de integração  $T$ , e o número  $M$  de simulações.

(b) Para  $\alpha = -\frac{1}{4}$  e  $\beta = \frac{1}{2}$ , pode se provar que a solução satisfaz:  $E(x(t)) = -\frac{1}{4}t + 1$ . Plote na mesma figura e para valores diferentes de  $h$  o valor exato da média no intervalo  $[0, 3]$  e o valor obtido numericamente com os diferentes valores de  $h$ .

**Solution:**

A implementação foi feita em python e o notebook com os resultados encontra-se disponível no github no link <https://github.com/juliezousa/Numerical-analysis-PHD-FGV/blob/main/P2/euler-maruyama.ipynb>.