

*10.0
MF*

INF1608 – Análise Numérica: Prova 2 – 23/11/2021

Prof. Waldemar Celes
Departamento de Informática, PUC-Rio

Nome: Suemy Inagaki Pinheiro Fagundes Matrícula: 1811208

A prova é **individual**. As **justificativas** das respostas são essenciais. Respostas sem justificativas adequadas não serão consideradas na correção.

As respostas devem ser escritas em **caligrafia própria**, digitalizadas e enviadas, em formato **pdf**, via EAD. Não esqueça de indicar *nome* e *número de matrícula* nas respostas.

O prazo para submissão expira às **23:59h**.

- 1.** Da Série de Taylor, podemos derivar um método para avaliar a derivada de segunda ordem de uma função, $f''(x)$:

$$f''(x) \approx \frac{f(x-h) - 2f(x) + f(x+h)}{h^2}$$

Esse método tem erro proporcional a h^2 , sendo portanto um método de segunda ordem. Com base nos conceitos discutidos e na “sintaxe” dos pseudo-códigos dos *slides* apresentados nas aulas, escreva um pseudo-código de uma função que retorna o valor da derivada de segunda ordem de uma função, $f''(x)$, usando um método de *terceira ordem*.

- 2.** O método da Regra do Trapézio para integração numérica é dada por:

$$\int_a^b f(x)dx = \frac{h}{2} [f(a) + f(b)] - \frac{h^3}{12} f''(c)$$

e método do Ponto Médio para integração numérica é dado por:

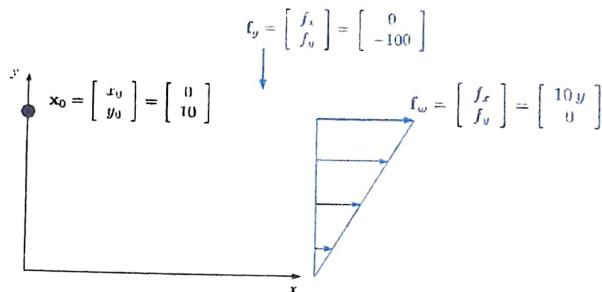
$$\int_a^b f(x)dx = h f\left(\frac{a+b}{2}\right) + \frac{h^3}{24} f''(c)$$

com $h = b - a$ e $c \in [a, b]$.

Considere a implementação de um método de integração adaptativo. Ao invés de usar o mesmo método e aplicar a estratégia de dobrar o passo para avaliar o erro, vamos considerar a avaliação numérica da integral pelo método da Regra do Trapézio, $T_{[a,b]}$, e pelo método do Ponto Médio, $M_{[a,b]}$, no mesmo intervalo. Deduza uma fórmula para avaliar o erro numérico associado à avaliação da integral pelo método do Ponto Médio em função dessas avaliações numéricas.

3. Considere um sistema físico como ilustrado abaixo. Uma partícula, com massa $m = 1$, inicialmente em repouso, é solta a partir da posição $\mathbf{x}_0 = (x_0, y_0) = (0, 10)$, num meio submetida à força de gravidade $\mathbf{f}_g = (f_x, f_y) = (0, -100)$ e a uma força de vento horizontal que varia com a altura da partícula $\mathbf{f}_w = (f_x, f_y) = (10y, 0)$.

Usando o método de Verlet com passo de integração $h = 0.1$, sem amortecimento, determine a posição da partícula $\mathbf{x} = (x, y)$ no instante $t = 0.2$. Como a velocidade inicial da partícula é nula, pode-se considerar que a posição anterior, no início da simulação, é igual a posição inicial.

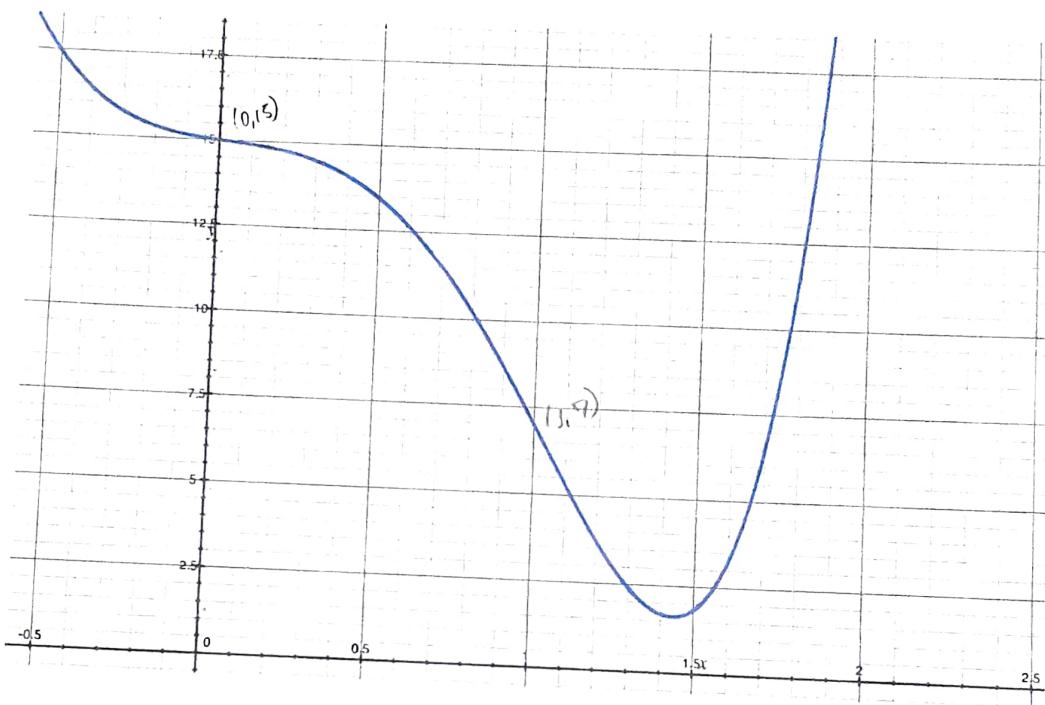


4. Considere o sistema linear $n \times n$ ilustrado abaixo, onde os elementos nulos da matriz não são representados. Considere ainda implementações eficientes de métodos iterativos para a resolução desse sistema.

$$\begin{bmatrix} 5 & -3 & & & & \\ -3 & 5 & -3 & & & \\ & -3 & 5 & -3 & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & & & & -3 & 5 & -3 \\ & & & & & -3 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_0 \\ x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_{n-2} \\ x_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \\ 3 \end{bmatrix}$$

- (a) Considerando o método iterativo de Gauss-Seidel para resolução desse sistema, é possível afirmar que o método converge para a solução?
- (b) Considerando o método dos Gradientes Conjugados para resolução desse sistema, qual a ordem do tempo esperado, em relação a n , de cada iteração? Qual a ordem do tempo esperado, em relação a n , para o método chegar na solução exata (a menos de erros de arredondamento)?
- (c) Se o objetivo for alcançar uma solução aproximada dentro de uma tolerância de erro, como você avalia o uso do pré-condicionador de Jacobi para esse sistema; o problema em questão apresenta as condições favoráveis para que o pré-condicionador tenha bons resultados?

5. O método de *Nelder-Mead* para determinação de mínimo de funções escalares parte de duas estimativas iniciais, x_0 e x_1 . Considerando as diferentes estratégias do método, entre *expansão*, *contração externa* e *interna*, e *encolhimento*, determine a próxima estimativa, x_2 , se o método for aplicado à função $f(x) = x^6 + 3x^4 - 12x^3 + x^2 - x + 15$, ilustrada abaixo, considerando as seguintes estimativas iniciais: $x_0 = 0$ e $x_1 = 1$. Note que é possível avaliar a função de forma aproximada observando o gráfico.



shemy braga 18/11/2018.

Questão 1

Usando extrapolação de Richardson, sabemos que partindo de $A \approx F_n(h) + kh^n$ podemos chegar em $A \approx \frac{2^n F_n(h/2) - F_n(h)}{2^n - 1}$, que é um método de ordem $n+1$. No nosso caso, $F_n(h)$ é dado por

$$F_n(h) = \frac{f(x-h) - 2f(x) + f(x+h)}{h^2}$$

Então, podemos obter um método de ordem 3 fazendo

$$A \approx \frac{2^2 F_2(h/2) - F_2(h)}{2^2 - 1} = \frac{4F_2(h/2) - F_2(h)}{3}$$

Então, o pseudo código é:

Função (f , x , h)

$$\text{return } (f(x-h) - 2f(x) + f(x+h)) / (h^2 h).$$

Derivada (f , x , h)

$$Fh = \text{Função}(f, x, h)$$

$$Fh2 = \text{Função}(f, x, h/2)$$

$$\text{return } (4^*Fh2 - Fh)/3.$$

2.0

C

Questão 2

Sabemos que

$$\int_a^b f(x) dx = \overbrace{\frac{h}{2} [f(a) + f(b)]}^{T(a,b)} - E_T$$

e que $E_T = 2E_M$.

e que

$$\int_a^b f(x) dx = \overbrace{hf\left(\frac{a+b}{2}\right)}^{M(a,b)} + \boxed{\text{---}} E_M$$

igualando as duas expressões:

continua →

①

$$T_{[a,b]} - E_T = M_{[a,b]} + E_M$$

Substituindo E_T por $2E_M$:

2.0

$$T_{[a,b]} - 2E_M = M_{[a,b]} + E_M$$

$$T_{[a,b]} - M_{[a,b]} = 3E_M$$

Logo,

$$\boxed{E_M = \frac{T_{[a,b]} - M_{[a,b]}}{3}}$$

C

$$E_M = \frac{\frac{h}{2} [f(a) + f(b)] - h f\left(\frac{a+b}{2}\right)}{3}$$

$$\boxed{E_M = \frac{h}{6} \left(f(a) + f(b) - 2 f\left(\frac{a+b}{2}\right) \right)}$$

Questão 3

O método de Verlet nos diz que

2.0

$$x_{i+1} = 2x_i - x_{i-1} + \frac{h^2}{m} f_i$$

em $t=0$, $x_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix}$ e $\dot{x}_0 = \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix} \rightarrow$ posição anterior à inicial

em $t=0.1$: $x_{0.1} = 2\begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix} + \frac{0.1^2}{1} \cdot \begin{bmatrix} 10 \\ -100 \end{bmatrix}$

$$x_{0.1} = \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 9 \end{bmatrix},$$

continua →

②

em $t = 0.2$:

$$x_{0.2} = 2 \begin{bmatrix} 1 \\ 9 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ 10 \end{bmatrix} + 0.1^2 \begin{bmatrix} 90 \\ -100 \end{bmatrix}$$

$$x_{0.2} = \begin{bmatrix} 2 \\ 8 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.9 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2.9 \\ 7 \end{bmatrix} \quad \checkmark$$

Portanto, em $t=0.2$, a partícula está na posição (29, 7)

Questão 4

2.0

a) Não, não podemos garantir a convergência nesse caso, pois a matriz não é estritamente diagonal dominante.

No caso da segunda linha:

$$|5| < | -3 | + \underbrace{| -3 |}_{6}$$

b) Em cada iteração, a operação dominante é a de multiplicação de matriz por vetor na determinação do α . ~~O(n²)~~ O(n). Entretanto, como a matriz é esparsa, podemos reduzir o custo se fizermos essa operação considerando somente os elementos não nulos da matriz. Podemos representar a matriz por um vetor de vetores, onde cada elemento armazena a coluna correspondente aos elementos não nulos da matriz. Dessa forma, a complexidade da multiplicação de matriz por vetor se reduz a O(n) e o custo por iteração também se reduz a O(n).

Para o método chegar na solução exata, é preciso executar o loop até o final, ou seja, n iterações de O(n), o que nos dá a complexidade total de O(n²). As operações fora do loop têm complexidade menor que O(n²) então não são relevantes.

③

5) O problema não apresenta as condições favoráveis para o uso do pré-condicionador de Jacobi, pois a matriz não é estritamente diagonal dominante. Portanto, acreditamos que não devriamos usá-lo para a solução desse problema.

Questão 5:

Ordenando os pontos, temos que $x_0 = 1$ e $x_1 = 0$. Agora vamos refletir o ponto x_1 com relação ao centroide ($x = \bar{x}$). Assim, $x_r = 1$. Vamos ver em qual caso entra:

$f_0 = 7$, $f_r = 7$ e $f_{r+1} = 7$
Não entra no caso de substituição direta. No entanto, $f_r = f_{r+1}$.

melhor pior.

Questão 5

Ordenando os pontos, temos que $x_0 = 1$ e $x_1 = 0$

Vamos remover o pior caso da lista.

2.0

melhor pior.

O centroide da lista restante é o próprio $x_0 = 1$.

Refletindo x_1 com relação ao centroide, temos $x_r = 2$.

$$f_0 = 7, f_r = 33, f_{r+1} = f_0 = 7$$

Não entra no primeiro caso pois $f_r > f_{r+1}$. Logo, não substitui.

Não entra na expansão pois $f_r > f_0$

Como $f_r > f_{r+1}$, fazemos contracção:

$$x_{ic} = 0.5 \cdot 1 + 0.5 \cdot 0 \Rightarrow 0.5$$

$$x_{ec} = 1.5 \cdot 1 - 0.5 \cdot 0 \Rightarrow 1.5$$

C

entre x_r , x_{ic} e x_{ec} , o melhor é o x_{ec} . Logo, $x_2 = 1.5$