

# Aula 01 - Introdução ao método de diferenças finitas\*

Daniel Coelho<sup>†</sup>

Universidade do Estado do Rio de Janeiro (UERJ)  
Depto. de Engenharia Mecânica (MECAN)  
Programa de Pós-Graduação em Engenharia Mecânica (PPG-EM)

3 de novembro de 2020

---

\*FEN03-05100: Tópicos Especiais em Engenharia Mecânica I

<sup>†</sup>Aluno de mestrado (PPG-EM)

# Índice

- 1** Introdução
  - ▶ Modelagem Computacional
  - ▶ Métodos Numéricos
  - ▶ Ferramenta: *Python*
  
- 2** Método das Diferenças Finitas (MDF)
  - ▶ Conceitos Preliminares
  - ▶ Exercício 1
  - ▶ Exercício 2
  
- 3** Conclusões

# Introdução

# Modelagem Computacional

- ▶ Diversos fenômenos físicos podem ser descritos através de **modelos matemáticos** a partir dos quais podemos obter informações e previsões do que ocorre experimentalmente;
- ▶ Em casos mais complexos, a dinâmica desses sistemas físicos pode ser descrita por **equações diferenciais**, das quais nem sempre podemos obter facilmente uma **solução analítica** (a partir de uma integração direta);
- ▶ Portanto, é necessário **aproximar** essas equações (contínuas) por outras (discretas) que podemos resolver computacionalmente, obtendo assim uma **solução numérica**.

# Métodos Numéricos

- ▶ Existem diferentes maneiras de **discretizar** essas **equações diferenciais**, que podem ser ordinárias (**EDO**) ou parciais (**EDP**);
- ▶ Essas maneiras são conhecidas como **métodos numéricos** (método de diferenças finitas, método dos volumes finitos, método dos elementos finitos, métodos espectrais, etc);
- ▶ Na primeira parte desse curso serão apresentadas algumas das técnicas envolvidas no **Método de Diferenças Finitas (MDF)** juntamente à algumas das suas aplicações.

## Ferramenta: *Python*

- ▶ Para a finalidade do curso, iremos utilizar a linguagem de programação *Python* como **ferramenta computacional**.
- ▶ É uma linguagem interpretada (*script*) baseada em uma linguagem de mais baixo nível (**C**).
- ▶ Quanto mais alto o nível de sintaxe da linguagem de programação, mais facilmente ela pode ser entendida por programadores humanos.

# Método das Diferenças Finitas (MDF)

# Método das Diferenças Finitas (MDF)

Em análise numérica, o **Método das Diferenças Finitas (MDF)** é um método de resolução de equações diferenciais que se baseia na aproximação de derivadas por **diferenças finitas**.

Relembrando a própria definição de derivada:

*Se  $y = u(x)$  é uma função real de uma variável real, sua derivada é definida por*

$$\frac{d}{dx} u(x) = u'(x) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{u(x+h) - u(x)}{h}, \quad (1)$$

*onde  $h = \Delta x$  e  $u'(x)$  pode ser interpretada como a taxa de variação de  $y$  em relação a  $x$ .*



# Método das Diferenças Finitas (MDF)

## Exemplo:

Considere  $u(x) = x^4 - 10x^2 - 4x - 1$ . Analiticamente,

$$u'(x) = 4x^3 - 20x - 4. \quad (2)$$

No entanto, como podemos calcular  $u'(x)$  numericamente?

- ▶ Repare que  $x$ ,  $u(x)$  e  $u'(x)$  são **contínuas**, mas se quisermos representá-las manualmente ou computacionalmente devemos efetuar cálculos **discretos**.
- ▶ Porém,  $h \rightarrow 0$  significa armazenarmos  $N \rightarrow \infty$  números, o que é inviável na prática. Por isso, devemos atribuir um valor **finito** a  $h$  ( $h = 0.01$ ,  $h = 0.001$ , por exemplo).

# Método das Diferenças Finitas (MDF)

Portanto, vamos aproximar a definição de derivada para

$$u'(x) \approx \frac{u(x+h) - u(x)}{h}. \quad (3)$$

O que é equivalente a definirmos como

$$u'(x) = \frac{u(x+h) - u(x)}{h} + \mathcal{O}(h^p), \quad (4)$$

onde o termo  $\mathcal{O}(h^p)^*$  representa o erro cometido nessa **discretização**. Repare que  $u(x+h) - u(x)$  é uma **diferença** e é tão menor quanto nós desejamos (afinal,  $h$  é arbitrário).

**Hipótese:** O erro é proporcional a alguma potência  $p$  de  $h$ .

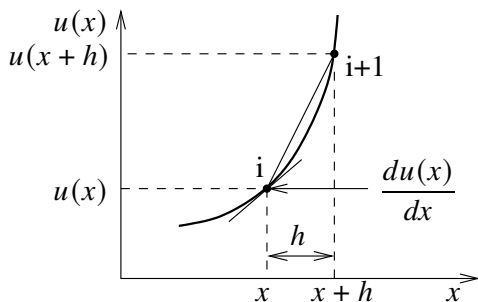
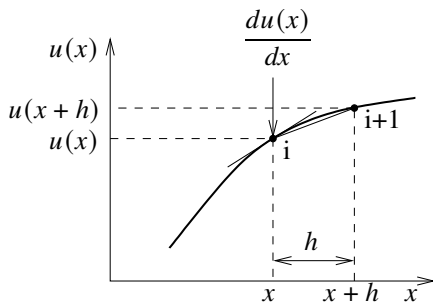
---

\*O símbolo  $\mathcal{O}(\dots)$  significa “da ordem de (...)”

# Método das Diferenças Finitas (MDF)

- Comumente escrevemos  $u(x + h)$  e  $u(x)$  como  $u_{i+1}$  e  $u_i$ , respectivamente.

**Graficamente:**



# Método das Diferenças Finitas (MDF)

Da Eq.(2) temos a seguinte EDO:

$$u'(x) = b(x) \quad (5)$$

onde  $b(x) = 4x^3 - 20x - 4$ . Usando a Eq.(3) para  $u'(x)$ , obtemos:

$$\frac{u(x+h) - u(x)}{h} = b(x) + \mathcal{O}(h^p) \quad (6)$$

# Exercício 1

Reescrevendo a Eq.(6),

$$u(x+h) = u(x) + h b(x) + \mathcal{O}(h^{p+1}) \quad (7)$$

Dessa forma, teremos que partir de uma condição inicial arbitrária  $u(x_0)$ .

## Objetivo:

- ▶ Obter a solução numérica de  $u(x)$  e comparar com a solução analítica;
- ▶ Calcular o erro relativo entre elas.

## Exercício 1 – Solução

Computacionalmente, a Eq.(7) pode ser descrita da seguinte forma,

$$u_{i+1} = u_i + h * b_i , \quad (8)$$

onde  $h$  tem um valor positivo finito a ser escolhido e  $u, b$  são vetores a serem armazenados.

- ▶ *Portanto, devemos construir um loop (de tamanho  $n$ ), com o cálculo de novos valores de  $u$ , que parta da condição inicial arbitrária  $u_1$ :*

$$u_2 = u_1 + h * b_1$$

$$u_3 = u_2 + h * b_2$$

$$\vdots$$

$$u_n = u_{N-1} + h * b_{N-1}$$

- ▶ *Ao final, teremos  $u$ , que é a solução numérica do Exercício 1.*

## Exercício 2

Reescrevendo a Eq.(6) de outra forma,

$$\Lambda_x u(x) = b(x) \quad (9)$$

obtendo assim o seguinte sistema de equações lineares:

$$\mathbf{A}_{n \times n} \mathbf{u}_n = \mathbf{b}_n \quad (10)$$

onde  $\mathbf{A}_{n \times n}$  é a representação discreta do operador  $\Lambda_x$  e  $n$  é o número de pontos. Como se trata de uma EDO de 1ª ordem, basta a informação  $u_1 = u(x=0)$  ser concedida ao sistema.

### Objetivo:

- ▶ Obter a solução numérica de  $u(x)$  e comparar com a solução analítica;
- ▶ Calcular o erro relativo entre elas.

## Exercício 2 – Solução

Reescrevendo a Eq.(6) de outra forma,

$$\Lambda_x u(x) = b(x) \quad (11)$$

- O sistema de equações lineares  $n \times n$ ,  $\mathbf{A}\mathbf{u} = \mathbf{b}$ , é representado da seguinte forma:

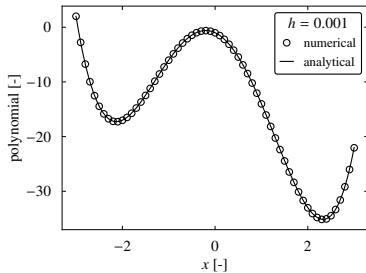
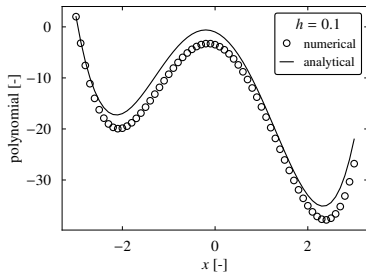
$$\frac{1}{h} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & \cdots & 0 & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \\ \vdots \\ u_{n-2} \\ u_{n-1} \\ u_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \vdots \\ b_{n-2} \\ b_{n-1} \\ b_n \end{bmatrix}$$

- Para obter a solução deste sistema,  $\mathbf{u} = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$ , é necessária uma rotina de método direto ou iterativo. No python, utilizaremos o `linalg.solve()` (decomposição LU)

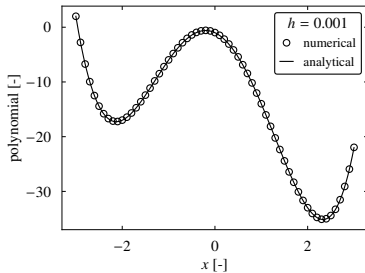
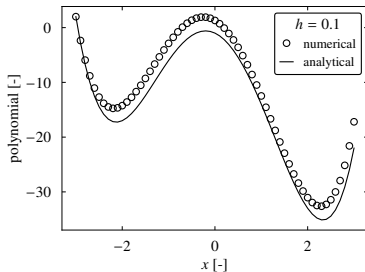


# Resultados – *Soluções numéricas*

## ► Exercício 1:



## ► Exercício 2:



# Conclusões

# Conclusões

O MDF é um método para aproximação de derivadas e nessa disciplina, estará no contexto de discretização de equações diferenciais;

Nos exercícios, a solução numérica foi obtida com “duas abordagens”:

- ▶ Exercício 1: **Problema de Valor Inicial (PVI)**;
- ▶ Exercício 2: **Problema de Valor de Contorno (PVC)**.

Em ambos, observamos que:

- ▶ A **solução numérica** se aproxima da **solução analítica** quando  $h \rightarrow 0$  ( $N \rightarrow \infty$ );
- ▶ O **erro de discretização** decai a uma taxa  $p$  de  $h$ :  $\mathcal{O}(h^p)$ .

# dúvidas, comentários, *feedbacks*,...

Contate-nos!

Daniel Coelho

[danielcoelho.uerj@gmail.com](mailto:danielcoelho.uerj@gmail.com)

[coelho.daniel@posgraduacao.uerj.br](mailto:coelho.daniel@posgraduacao.uerj.br)

Luís H. Carnevale

[lh.carnevale@gmail.com](mailto:lh.carnevale@gmail.com)

website

[dancoelho.github.io](http://dancoelho.github.io)



[www.gesar.uerj.br](http://www.gesar.uerj.br)