



# **Dinâmica 27/09/2023 a 27/09/2023**

## **Métodos de diferenças finitas.**

---

**MET-576-4**

**Modelagem Numérica da Atmosfera**

**Dr. Paulo Yoshio Kubota**

**Os métodos numéricos, formulação e parametrizações utilizados nos modelos atmosféricos serão descritos em detalhe.**

**3 Meses**  
**24 Aulas (2 horas cada)**

## **Dinâmica:**

**Métodos numéricos amplamente utilizados na solução numérica das equações diferenciais parciais que governam os movimentos na atmosfera serão o foco, mas também serão analisados os novos conceitos e novos métodos.**

- ✓ **Métodos de diferenças finitas.**
- ✓ **Acurácia.**
- ✓ **Consistência.**
- ✓ **Estabilidade.**
- ✓ **Convergência.**
- ✓ **Grades de Arakawa A, B, C e E.**
- ✓ **Domínio de influência e domínio de dependência.**
- ✓ **Dispersão numérica e dissipação.**
- ✓ **Definição de filtros monótono e positivo.**
- ✓ **Métodos espectrais.**
- ✓ **Métodos de volume finito.**
- ✓ **Métodos Semi-Lagrangeanos.**
- ✓ **Conservação de massa local.**
- ✓ **Esquemas explícitos versus semi-implícitos.**
- ✓ **Métodos semi-implícitos.**



# Métodos de diferenças finitas.

---

Notas: esquema upstream (upwind- FTBS )

## Time Discretization



# Métodos de diferenças finitas.

---

“ESTÁGIOS” E “NÍVEIS” MAIOR PRECISÃO DE ORDEM

Terminologia:

$n, n+1$  ... níveis de tempo

$\alpha, \beta, \dots$  coeficientes de derivadas espaciais

F        aproximações para derivadas espaciais



# Métodos de diferenças finitas.

---

Diferenciação de tempo: estágios vs. níveis

Revisão: a diferenciação de tempo inclui

- 1) como expressamos a derivada do tempo
- 2) em que níveis de tempo avaliamos as derivadas espaciais

Níveis

- 1) refere-se a quantos níveis de tempo estão em nosso esquema
- 2) Lax-Wendroff: 2 níveis. Leapfrog: 3 níveis

Estágios

- 1) refere-se a quantas vezes avaliamos as derivadas espaciais
- 2) Lax-Wendroff: estágio único. Runge-Kutta: 2 ou mais estágios



# Métodos de diferenças finitas.

---

Esquemas de estágio único e 2 níveis

Estágio único: avalia derivadas espaciais uma vez

2 níveis: existem dois níveis de tempo,  $n$  e  $n+1$

## Notas: esquema upstream (upwind- FTBS )

- *Centered explicit scheme*

$$\frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta x} = 0.$$

- *Centered implicit scheme*

$$\frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^{n+1} - u_{j-1}^{n+1}}{2\Delta x} = 0.$$

- *Upwind scheme*

$$\begin{cases} \frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_j^n - u_{j-1}^n}{\Delta x} = 0, & \text{if } a > 0, \\ \frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_j^n}{\Delta x} = 0, & \text{if } a < 0. \end{cases}$$

- *Lax-Friedrichs*

$$\frac{2u_j^{n+1} - u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta x} = 0.$$

- *Beam-Warming* if  $a > 0$ ,

$$\frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{3u_j^n - 4u_{j-1}^n + u_{j-2}^n}{2\Delta x} - \frac{a^2 \Delta t}{2} \frac{u_j^n - 2u_{j-1}^n + u_{j-2}^n}{\Delta x^2} = 0.$$





# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Friedrich method

O esquema **Lax-Friedrichs** é um esquema explícito de primeira ordem, usando **diferença avançada no tempo** e **diferença centrada no espaço**. No entanto, o **esquema é estabilizado calculando a média de  $u_i^n$**  sobre as células vizinhas na aproximação temporal:

$$\frac{u_i^{n+1} - \frac{1}{2}(u_{i+1}^n + u_{i-1}^n)}{\Delta t} = -\frac{F_{i+1}^n - F_{i-1}^n}{2\Delta x}$$

O esquema **Lax-Friedrich** é obtido **pelo isolamento  $u_i^{n+1}$**  no lado direito:

$$u_i^{n+1} = \frac{1}{2}(u_{i+1}^n + u_{i-1}^n) - \frac{\Delta t}{2\Delta x}(F_{i+1}^n - F_{i-1}^n)$$

Assumindo um fluxo linear  $F = a_0 u$  pode ser mostrado que o esquema Lax-Friedrich assume a forma:

$$u_i^{n+1} = \frac{1}{2}(u_{i+1}^n + u_{i-1}^n) - \frac{C}{2}(u_{i+1}^n - u_{i-1}^n)$$



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Lax-Wendroff method

O método Lax-Wendroff, nomeado após Peter Lax e Burton Wendroff, é um método numérico para a solução de equações diferenciais parciais hiperbólicas, com base em diferenças finitas.

É de **precisão de segunda ordem no espaço e no tempo.**

Este método é **um exemplo de integração de tempo explícita** em que a função que define a equação governante é avaliada no momento atual.



## Lax-Wendroff method

Séries de Taylor

$$f(x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{f^n(a)}{n!} (x - a)^n = f(a) + \frac{f'}{1!} (x - a) + \frac{f''}{2!} (x - a)^2 + \frac{f'''}{3!} (x - a)^3 + \dots$$

A série na Equação acima é chamada **série de Taylor da função f** em a (ou **em torno de a** ou **centrada em a**)

**Obtenha a expansão em série de Taylor para  $u_j^{n+1}$**

$$f(x) = f(a) + \frac{\partial f}{\partial t} \Delta t + \frac{1}{2!} \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f}{\partial t} (\Delta t)^2 + \frac{1}{3!} \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f}{\partial t} (\Delta t)^3 + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \Delta t \frac{\partial f(u(x,t))}{\partial x} - \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 f(u(x,t))}{\partial x \partial t} - \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 f(u(x,t))}{\partial x \partial t \partial t} - \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^2 f(u(x,t))}{\partial x \partial t} + \dots$$

$$f = a_0 u(x,t)$$

$$\frac{\partial u(x,t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x,t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x,t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x,t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x,t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f(u(x,t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x,t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial^2 f(u(x,t))}{\partial x \partial t}$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \Delta t \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} - \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 f(u(x, t))}{\partial x \partial t} + \dots$$

$$F = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial^2 f(u(x, t))}{\partial x \partial t}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} - a_0 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} - a_0 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$F = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial^2 f(u(x, t))}{\partial x \partial t}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} + a_0 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 f(x, t)}{\partial x \partial x} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} + a_0 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 f(x, t)}{\partial x \partial x} + \dots$$

$$F = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = - \frac{\partial^2 f(u(x, t))}{\partial x \partial t}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} + a_0^2 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x \partial x} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

Suponha que se tenha uma equação da seguinte forma:

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

Onde  $x$  e  $t$  são variáveis independentes, e o estado inicial  $u(x, t = 0)$  é especificado.

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} + a_0^2 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x \partial x} + \dots$$





# Métodos de diferenças finitas.

---

## Exercicio

Discretizar as derivadas  $\frac{\partial^3 u(x,t)}{\partial x \partial x \partial x} = ?$  e  $\frac{\partial^4 u(x,t)}{\partial x \partial x \partial x \partial x} = ?$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x,t)}{\partial x} + a_0^2 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x,t)}{\partial x \partial x} + \dots$$



## Lax-Wendroff method

### Caso Linear:

**Onde**  $f(u(x, t)) = Au(x, t)$  e  $A = Cte$

O método Lax-Wendroff pertence à classe dos esquemas conservadores e pode ser derivado de várias maneiras. Para simplificar, derivaremos o método usando uma equação modelo simples adv., ou seja, a equação de advecção linear com  $F = a_0 u$ , onde  $a_0$  é uma velocidade de propagação constante. O início de Lax-Wendroff é uma aproximação de Taylor de  $u_j^{n+1}$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \left. \frac{\partial u}{\partial t} \right|_j^n + \frac{(\Delta t)^2}{2} \left. \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} \right|_j^n + \dots$$

From the differential equation of Adv. we get by differentiation

$$\left. \frac{\partial u}{\partial t} \right|_j^n = -a_0 \left. \frac{\partial u}{\partial x} \right|_j^n \quad \text{and} \quad \left. \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} \right|_j^n = a_0^2 \left. \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \right|_j^n$$



## Lax-Wendroff method

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$f = a_0 u$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} + a_0^2 \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x \partial x} + \dots$$

$$f'(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - f(x_{i-1}))}{2\Delta x} + O(\Delta x^2)$$

$$C = a_0 \frac{\Delta t}{\Delta x}$$

$$f''(x_i) = \frac{f(x_{i+1}) - 2f(x_i) + f(x_{i-1}))}{\Delta x^2} + O(\Delta x^2)$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \frac{C}{2} (u_{j+1}^n - u_{j-1}^n) + \frac{C^2}{2} (u_{j+1}^n - 2u_j^n + u_{j-1}^n)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

Antes da substituição na expansão de Taylor aproximamos as derivadas espaciais por diferenças centrais:

$$\left. \frac{\partial u}{\partial x} \right|_j^n \approx \frac{u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{(2\Delta x)} \quad \text{and} \quad \left. \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \right|_j^n \approx \frac{u_{j+1}^n - 2u_j^n + u_{j-1}^n}{(\Delta x)^2}$$

e então o esquema de Lax-Wendroff segue por substituição:

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \frac{C}{2} (u_{j+1}^n - u_{j-1}^n) + \frac{C^2}{2} (u_{j+1}^n - 2u_j^n + u_{j-1}^n)$$

com o erro de truncamento local

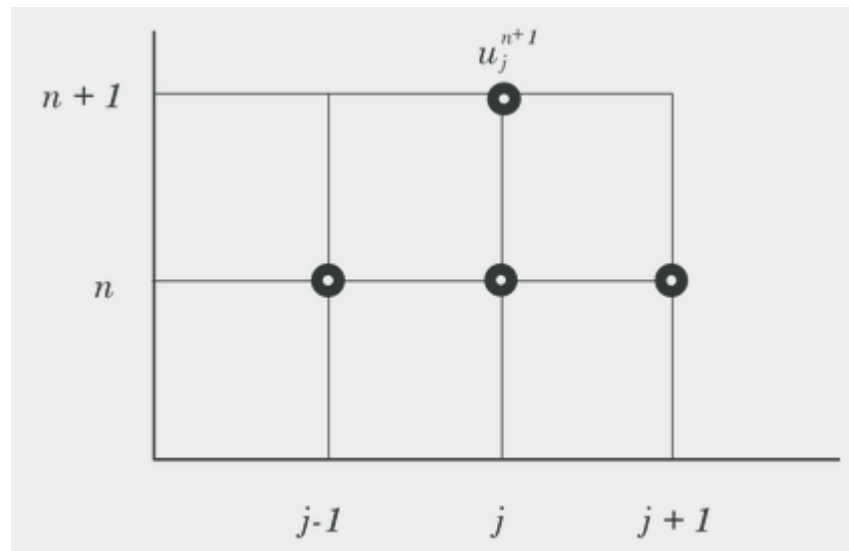
$$T_j^n = \frac{1}{6} \cdot \left[ (\Delta t)^2 \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + a_0 (\Delta x)^2 \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} \right]_j^n = O[(\Delta t)^2, (\Delta x)^2]$$

## Lax-Wendroff method

A equação de diferença resultante também pode ser formulada como:

$$u_j^{n+1} = \frac{C}{2}(1+C)u_{j-1}^n + (1-C^2)u_j^n - \frac{C}{2}(1-C)u_{j+1}^n$$

O estêntico explícito de Lax Wendroff é ilustrado na Fig.



## Exercícios Lax–Wendroff method

- *Centered explicit scheme*

$$\frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta x} = 0.$$

- *Centered implicit scheme*

$$\frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^{n+1} - u_{j-1}^{n+1}}{2\Delta x} = 0.$$

- *Upwind scheme*

$$\begin{cases} \frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_j^n - u_{j-1}^n}{\Delta x} = 0, & \text{if } a > 0, \\ \frac{u_j^{n+1} - u_j^n}{\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_j^n}{\Delta x} = 0, & \text{if } a < 0. \end{cases}$$

- *Lax-Friedrichs*

$$\frac{2u_j^{n+1} - u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta t} + a \frac{u_{j+1}^n - u_{j-1}^n}{2\Delta x} = 0.$$

- Lax-Wendroff

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \frac{C}{2} (u_{j+1}^n - u_{j-1}^n) + \frac{C^2}{2} (u_{j+1}^n - 2u_j^n + u_{j-1}^n)$$



# Métodos de diferenças finitas.

Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$f(u(x, t)) = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial a_0 u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = -a_0 \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$





# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = -a_0 \frac{\partial}{\partial x} \left( - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} \right)$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = -a_0 \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$f(u(x, t)) = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = -a_0 \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = a_0^2 \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} \right)$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = -a_0 \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial u(x, t)}{\partial t}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = a_0^2 \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = a_0^2 \frac{\partial}{\partial x} \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = a_0^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2} \left( - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} \right)$$

$$f(u(x, t)) = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = a_0^2 \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = -a_0^3 \frac{\partial^2}{\partial x^2} \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = a_0^2 \frac{\partial^2}{\partial x^2} \frac{\partial u(x, t)}{\partial t}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = -a_0^3 \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial x^3}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = -a_0^3 \frac{\partial^2}{\partial x^2} \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = -a_0^3 \frac{\partial^3}{\partial x^3} \left( - \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} \right)$$

$$f(u(x, t)) = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = -a_0^3 \frac{\partial}{\partial t} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial x^3}$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = a_0^4 \frac{\partial^3}{\partial x^3} \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = -a_0^3 \frac{\partial^3}{\partial x^3} \frac{\partial u(x, t)}{\partial t}$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = a_0^4 \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial x^4}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Lax-Wendroff method

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u}{\partial t^4} \dots$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\partial f(u(x, t))}{\partial x} = 0$$

$$\frac{\partial u(x, t)}{\partial t} = -a_0 \frac{\partial u(x, t)}{\partial x}$$

$$f(u(x, t)) = a_0 u(x, t)$$

$$\frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} = a_0^2 \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2}$$

$$\frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} = -a_0^3 \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial x^3}$$

$$\frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} = a_0^4 \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial x^4}$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n + \Delta t \frac{\partial u(x, t)}{\partial t} + \frac{\Delta t^2}{2} \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial t^2} + \frac{\Delta t^3}{6} \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial t^3} + \frac{\Delta t^4}{24} \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial t^4} + \dots$$

$$u_j^{n+1} = u_j^n - \Delta t \left( a_0 \frac{\partial u(x, t)}{\partial x} \right) + \frac{\Delta t^2}{2} \left( a_0^2 \frac{\partial^2 u(x, t)}{\partial x^2} \right) - \frac{\Delta t^3}{6} \left( a_0^3 \frac{\partial^3 u(x, t)}{\partial x^3} \right) + \frac{\Delta t^4}{24} \left( a_0^4 \frac{\partial^4 u(x, t)}{\partial x^4} \right) + \dots$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Resumo

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{u_{j+1}^n - u_j^n}{\Delta x} - O[(\Delta x)^1]$$

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{u_{j+2}^n + 12u_j^n - 16u_{j-1}^n + 3u_{j-2}^n}{12\Delta x} + O[(\Delta x)^2]$$

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{4\Delta x} + \frac{-4u_{j-1} + 4u_j - u_{j+2} + u_j}{3\Delta x} - O[\Delta x^3]$$

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \left( \frac{-u_{j+2} + 8u_{j+1} - 8u_{j-1} + u_{j-2}}{12\Delta x} \right) - O[(\Delta x)^4]$$



# Métodos de diferenças finitas.

---

**Diferencial de n ordem**



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} = \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{1}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (4B)$$

$$\frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = \frac{\partial u}{\partial x} + \frac{4}{3!} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (4C)$$

Subtrair a 4B - 4C

$$\frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = \left( \frac{1}{6} - \frac{4}{6} \right) \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4]$$

$$\frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = -\frac{3}{6} \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4]$$

$$\frac{6}{3} \frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2\Delta x} - \frac{6}{3} \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4\Delta x} = -\frac{\partial^3 u}{\partial x^3} (\Delta x)^2 \quad (2D)$$

$$-\frac{6}{3} \left( \frac{u_{j+1} - u_{j-1}}{2(\Delta x)^3} - \frac{u_{j+2} - u_{j-2}}{4(\Delta x)^3} \right) = \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} \quad (3D)$$

$$-\frac{6}{3} \left( \frac{2u_{j+1} - 2u_{j-1} - u_{j+2} + u_{j-2}}{4(\Delta x)^3} \right) = \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} \quad (4D)$$

$$\frac{1}{2} \left( \frac{+u_{j+2} - 2u_{j+1} + 2u_{j-1} - u_{j-2}}{(\Delta x)^3} \right) = \frac{\partial^3 u}{\partial x^3} \quad (5D)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} = + \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{2}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^4 + O[(\Delta x)^4] \quad (6B)$$

$$\frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{4}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (6C)$$

Multiplique a 6B por 2

$$2 \frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} = + 2 \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{4}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^4 + O[(\Delta x)^4] \quad (7B)$$

subtraia a 7B - 6C

$$2 \frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} - \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = \left( 2 - \frac{1}{2} \right) \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\frac{2(u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1})}{\Delta x^2} - \frac{(u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2})}{8\Delta x^2} = \frac{4 - 1}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{8\Delta x^2} = \frac{3}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$





# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{8\Delta x^2} = \frac{3}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\left(\frac{1}{2}\right) \frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{4\Delta x^2} = \frac{3}{2} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\left(\frac{1}{2}\right) \left(\frac{2}{3}\right) \frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{4\Delta x^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\left(\frac{1}{3}\right) \frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{4\Delta x^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$

$$\frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{12\Delta x^2} = \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} \quad (6B)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} = + \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{2}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (6B)$$

$$\frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{4}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (6C)$$

Multiplique a 6C por 2

$$2 \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = + \frac{\partial^2 u}{\partial x^2} + \frac{8}{4!} \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad (6C)$$

subtraia a 6B - 6C

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} - 2 \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = \left( \frac{2}{4!} - \frac{8}{4!} \right) \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} - 2 \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = \left( -\frac{6}{4!} \right) \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} - 2 \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{8\Delta x^2} = \left(-\frac{6}{4!}\right) \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^2} - \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{4\Delta x^2} = \left(-\frac{1}{4}\right) \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} (\Delta x)^2 + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\frac{4}{1} \left( -\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^4} + \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{4\Delta x^4} \right) = \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$\frac{4}{1} \left( -\frac{u_{j+1} - 2u_j + u_{j-1}}{\Delta x^4} + \frac{u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{4\Delta x^4} \right) = \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\frac{4}{1} \left( \frac{-4u_{j+1} + 8u_j - 4u_{j-1} + u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{4\Delta x^4} \right) = \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\frac{4}{4} \left( \frac{-4u_{j+1} + 8u_j - 4u_{j-1} + u_{j+2} - 2u_j + u_{j-2}}{\Delta x^4} \right) = \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$

$$\left( \frac{u_{j+2} - 4u_{j+1} + 6u_j - 4u_{j-1} + u_{j-2}}{\Delta x^4} \right) = \frac{\partial^4 u}{\partial x^4} + O[(\Delta x)^4] \quad 7B)$$



# Métodos de diferenças finitas.

## Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem:

$$u_j^{n+1} = u_j^n - a_0 \Delta t \left( \frac{\partial u(x,t)}{\partial x} \right) + \frac{a_0^2 \Delta t^2}{2} \left( \frac{\partial^2 u(x,t)}{\partial x^2} \right) - \frac{a_0^3 \Delta t^3}{6} \left( \frac{\partial^3 u(x,t)}{\partial x^3} \right) + \frac{a_0^4 \Delta t^4}{24} \left( \frac{\partial^4 u(x,t)}{\partial x^4} \right) + \dots$$

$$\frac{\partial u}{\partial x} = \left( \frac{-u_{j+2} + 8u_{j+1} - 8u_{j-1} + u_{j-2}}{12\Delta x} \right)$$

$$\frac{\partial^2 u}{\partial x^2} = \frac{-u_{j-2} + 16u_{j+1} - 30u_j + 16u_{j-1} - u_{j+2}}{12\Delta x^2}$$

$$\frac{\partial^3 u}{\partial x^3} = \left( \frac{+u_{j+2} - 2u_{j+1} + 2u_{j-1} - u_{j-2}}{2(\Delta x)^3} \right)$$

$$\frac{\partial^4 u}{\partial x^4} = \left( \frac{u_{j+2} - 4u_{j+1} + 6u_j - 4u_{j-1} + u_{j-2}}{\Delta x^4} \right)$$



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Exercício:

**Exercício: Implemente Numericamente o Esquemas com diferenças centradas no espaço de quarta ordem do método de Lax-Wendroff.**



# **Métodos de diferenças finitas.**

---

## **Runge-Kutta method**



# Métodos de diferenças finitas.

---

## First Order Runge-Kutta method

Considere a situação em que a solução,  $y(t)$ , para uma equação diferencial

$$\frac{dy(t)}{dt} = y'(t) = f(y(t), t)$$

deve ser aproximado por computador a partir de alguma condição inicial conhecida, ,  $y(t_0) = y_0$  (observe que a marca (') indica diferenciação). O texto a seguir desenvolve uma técnica intuitiva para fazer isso e apresenta vários exemplos. Esta técnica é conhecida como “**Método de Euler**” ou “**Runge-Kutta de Primeira Ordem**”.





## First Order Runge-Kutta method

Uma equação diferencial linear de primeira ordem sem entrada

$$\frac{dy(t)}{dt} + 2y(t) = 0$$

$$\int_{y(t=0)}^{y(t=h)} \frac{1}{y(t)} dy(t) = -2 \int_0^h dt$$

or

$$\ln(y(t=h)) - \ln(y(t=0)) = -2h + 0$$

$$\frac{dy(t)}{dt} = -2y(t)$$

$$\ln\left(\frac{y(t=h)}{y(t=0)}\right) = -2h + 0$$

$$\frac{1}{y(t)} \frac{dy(t)}{dt} = -2$$

$$\frac{y(t=h)}{y(t=0)} = e^{-2h}$$

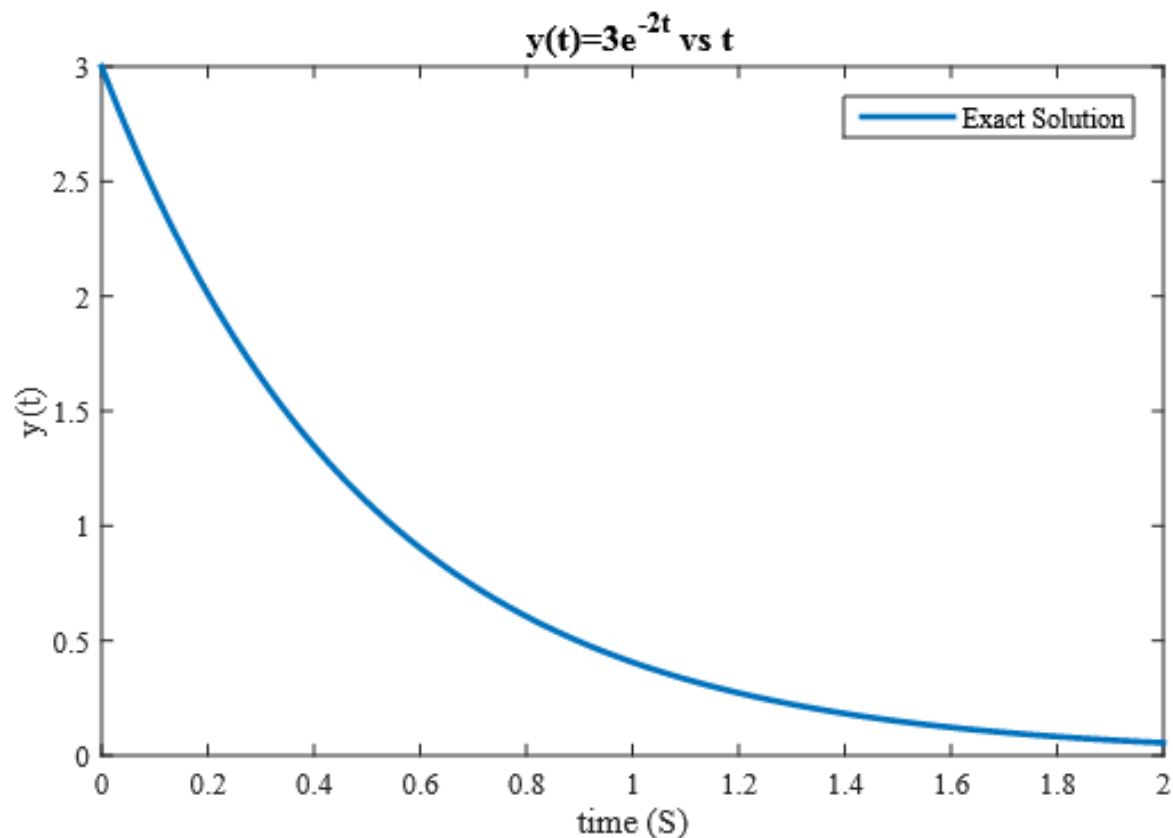
$$y(t=h) = y(t=0)e^{-2h}$$

$$y(t) = 3e^{-2t}, t \geq 0$$

com a condição inicial definida como  $y(0) = 3$ . Para este caso, a solução exata pode ser determinada como  $(y(t) = 3e^{-2t}, t \geq 0)$ . Como sabemos a solução exata neste caso, poderemos utilizá-la para verificar a precisão da nossa solução aproximada.

## First Order Runge-Kutta method

$$\frac{dy(t)}{dt} + 2y(t) = 0$$





# Métodos de diferenças finitas.

## First Order Runge-Kutta method

Existem várias maneiras de desenvolver uma solução aproximada, faremos isso usando a **Série de Taylor** para  $y(t)$  expandido em torno de  $t = 0$  (em geral expandimos em torno de  $t = t_0$ ).

$$y(t) = y(0) + y'(0)t + y''(0)\frac{t^2}{2} + \dots$$

Agora restringimos a nossa solução a um **curto intervalo de tempo**,  $h$ , após  $t = 0$  e **truncamos a série de Taylor** após a primeira derivada

$$y(h) = y(0) + y'(0)h + y''(0)\frac{h^2}{2} + \dots$$

$$y(t) = y(0) + \frac{1}{1!} \frac{\partial y}{\partial t} \Delta t^1 + \frac{1}{2!} \frac{\partial^2 y}{\partial t^2} \Delta t^2 \dots$$

$$y(h) \approx y(0) + y'(0)h$$

$$y(t) = y(0) + \frac{\partial y(0)}{\partial t} \Delta t + \dots$$

## First Order Runge-Kutta method

Agora restringimos a nossa solução a um **curto intervalo de tempo,  $h$** , após  $t = 0$  e **truncamos a série de Taylor** após a primeira derivada

$$y(h) \approx y(0) + y'(0)h$$

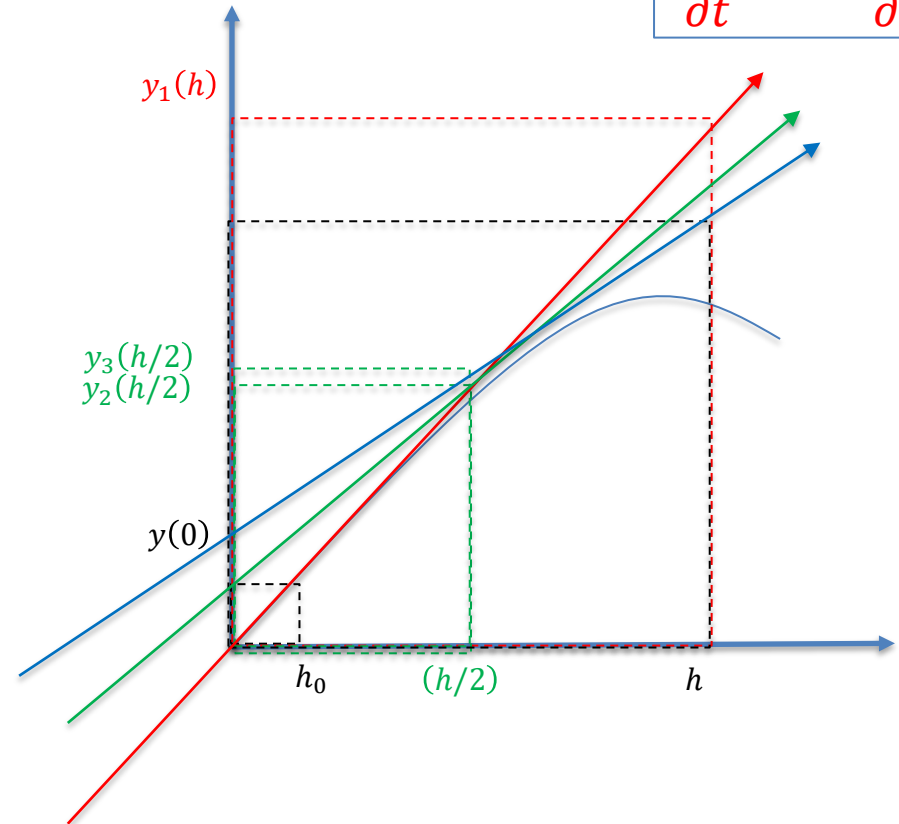
$$y_1(h) = y(0) + \frac{\partial y(0)}{\partial t} h + \dots$$

$$y_2\left(\frac{h}{2}\right) = y_1(h) + \frac{\partial y_1(h)}{\partial t} \frac{h}{2} + \dots$$

$$y_3\left(\frac{h}{2}\right) = y_2\left(\frac{h}{2}\right) + \frac{\partial y_2\left(\frac{h}{2}\right)}{\partial t} \frac{h}{2} + \dots$$

$$y_4(h) = y_3\left(\frac{h}{2}\right) + \frac{\partial y_3\left(\frac{h}{2}\right)}{\partial t} h + \dots$$

$$\frac{\partial y}{\partial t} = C * \frac{\partial y}{\partial x}$$



## First Order Runge-Kutta method

Chamamos o **valor da aproximação**  $y^*(h)$  e chamamos a derivada de  $y'(0) = k_1$ .

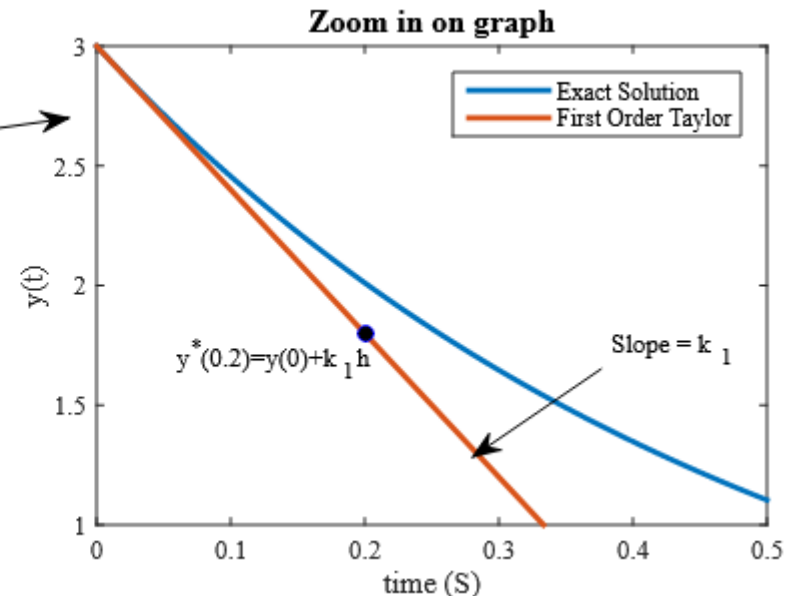
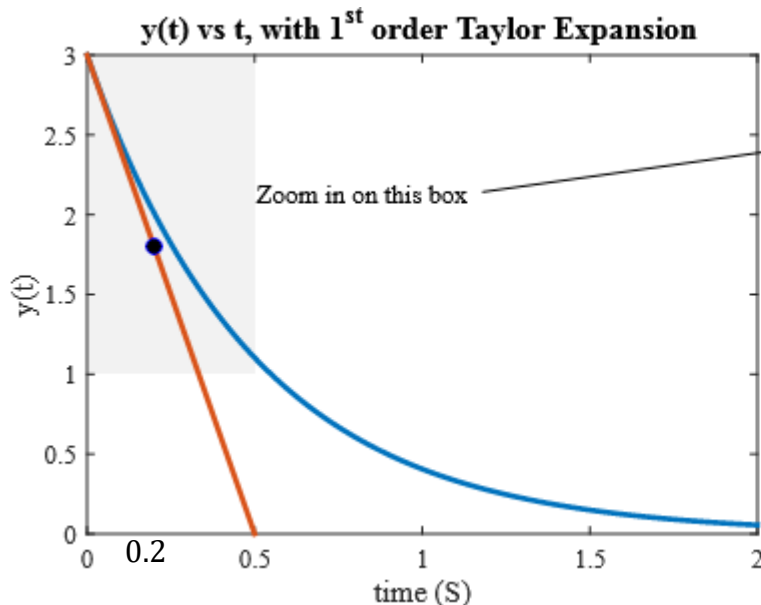
$$y(t) = 3e^{-2t}, t \geq 0$$

$$y(h) \approx y(0) + y'(0)h$$

$$\frac{dy(t)}{dt} = -2y(t)$$

$$y^*(h) = y(0) + k_1 h$$

Isso é mostrado no gráfico abaixo para  **$h = 0,2$**





# Métodos de diferenças finitas.

## First Order Runge-Kutta method

Para encontrar o valor da aproximação após o próximo passo de tempo,  $y^*(2h)$ , simplesmente repetimos o processo usando nossa aproximação,  $y^*(h)$  para estimar a derivada no tempo  $h$  (não sabemos  $y(h)$  exatamente, então só podemos estimar a derivada - chamamos essa estimativa de  $k_1$ ).

$$\frac{dy(t)}{dt} = -2y(t)$$

$$y'(t) = -2y(t)$$

exact expression for derivative

$$k_1 = -2y^*(h)$$

approximation for derivative

$$y(2h) = y(h) + y'(h)h + y''(h)\frac{h^2}{2} + \dots$$

4aylor Series around  $t = h$

$$y(2h) \approx y(h) + y'(0)h$$

Truncated 4aylor Series

$$y^*(2h) = y^*(h) + k_1h$$

ApproximateSolution

## First Order Runge-Kutta method

Em geral, avançamos um passo no tempo de  $t_0$  para  $t_0 + h$

$$y'(t_0) = -2y(t_0)$$

$$k_1 = -2y^*(t_0)$$

$$y(t_0 + h) = y(t_0) + y'(t_0)h + y''(t_0)\frac{h^2}{2} + \dots$$

$$y(t_0 + h) \approx y(t_0) + y'(t_0)h$$

$$y^*(t_0 + h) = y^*(t_0) + k_1h$$

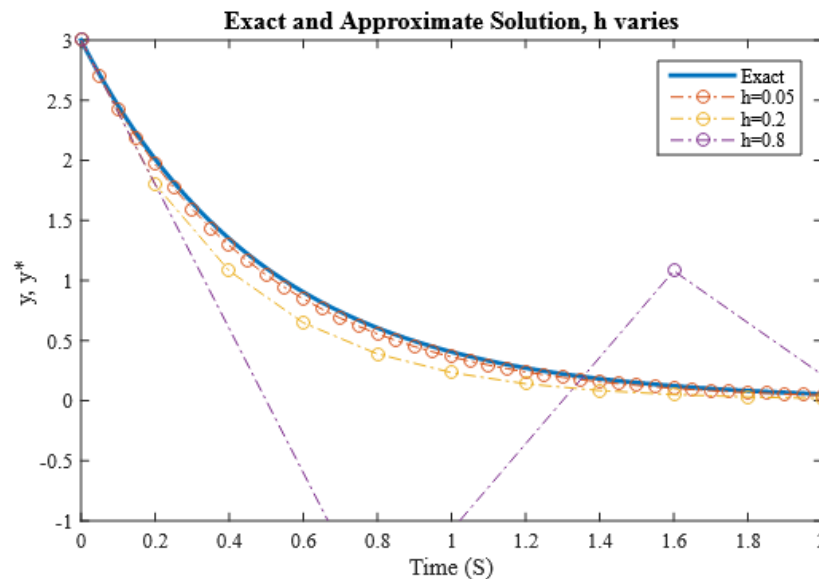
exact expression for derivative at  $t = t_0$

Previous approx for  $y(t)$  gives approx for derivative

4aylor Series around  $t = t_0$

Truncated 4aylor Series

Approximate Solution at next value of  $y$





# Métodos de diferenças finitas.

## First Order Runge-Kutta method

Conceito-chave: Algoritmo Runge-Kutta de primeira ordem

Para uma equação diferencial ordinária de primeira ordem definida por

$$\frac{dy(t)}{dt} = f(y(t), t)$$

para progredir de um ponto em  $t = t_0$ ,  $y^*(t_0)$ , em um intervalo de tempo,  $h$  siga estas etapas (repetitivamente).

$$\begin{aligned} k_1 &= f(y^*(t_0), t_0) && \text{approximation for derivative} \\ y^*(t_0 + h) &= y^*(t_0) + k_1 h && \text{approximate solution at next time step} \end{aligned}$$

Notas: um valor inicial da função deve ser fornecido para iniciar o algoritmo.





# Métodos de diferenças finitas.

---

## Second Order Runge-Kutta method

Considere a situação em que a solução,  $y(t)$ , para uma equação diferencial

$$\frac{dy(t)}{dt} = y'(t) = f(y(t), t), \quad \text{with } y(t_0) = y_0$$

deve ser aproximado por computador (a partir de alguma **condição inicial conhecida**,  $y(t_0) = y_0$ ; observe também que a marca (') indica diferenciação).

Esta técnica é conhecida como "Runge-Kutta de Segunda Ordem".



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Second Order Runge-Kutta method

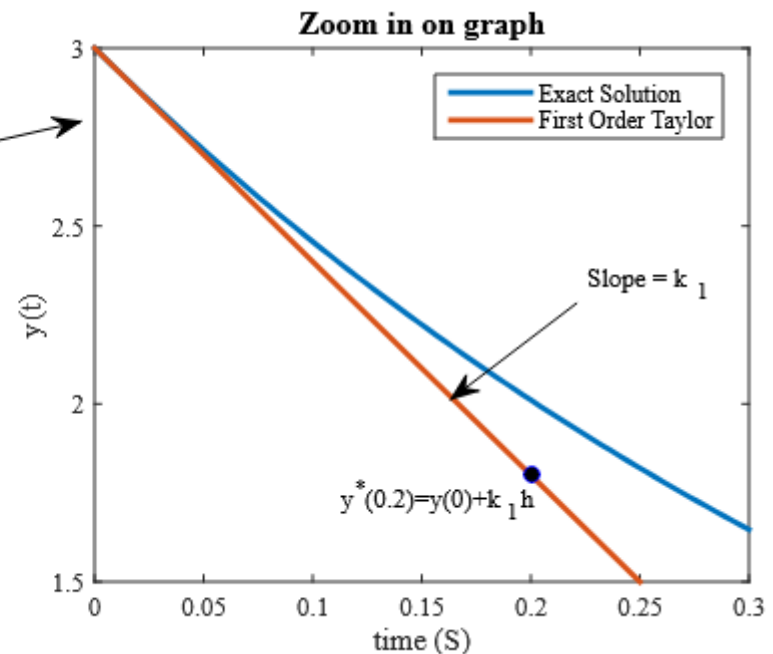
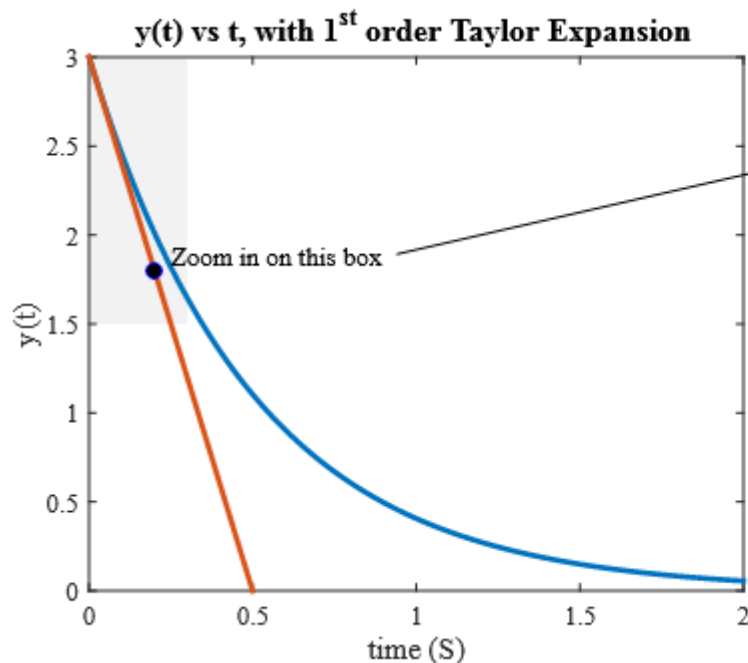
O método Runge-Kutta de primeira ordem usou a derivada no tempo  $t_0$  ( $t_0 = 0$  no gráfico abaixo) para estimar o valor da função em um intervalo de tempo no futuro.  $t$ . Repetimos o conceito central de gerar um avanço no tempo.

$$\frac{dy(t)}{dt} + 2y(t) = 0 \quad \text{or} \quad \frac{dy(t)}{dt} = -2y(t)$$

com a condição inicial definida como  $y(0) = 3$ . A solução exata neste caso é  $y(t) = 3e^{-2t}$ ,  $t \geq 0$ , embora em geral não saberemos isso e assim precisaremos de métodos de integração numérica para gerar uma aproximação.

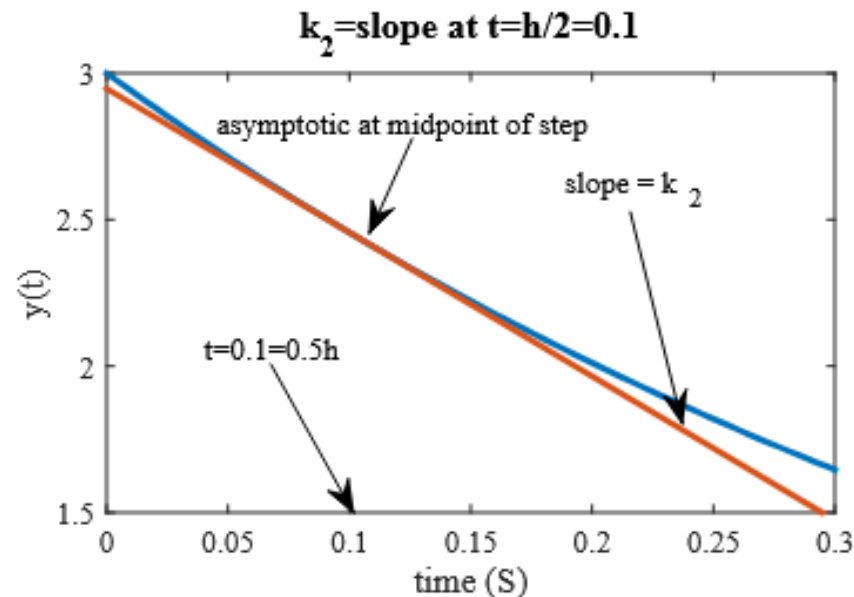
## Second Order Runge-Kutta method

No gráfico abaixo, a inclinação em  $t = 0$  é chamada de  $k_1$  e a estimativa é chamada de  $y^*(h)$ ; neste exemplo  $h = 0.2$



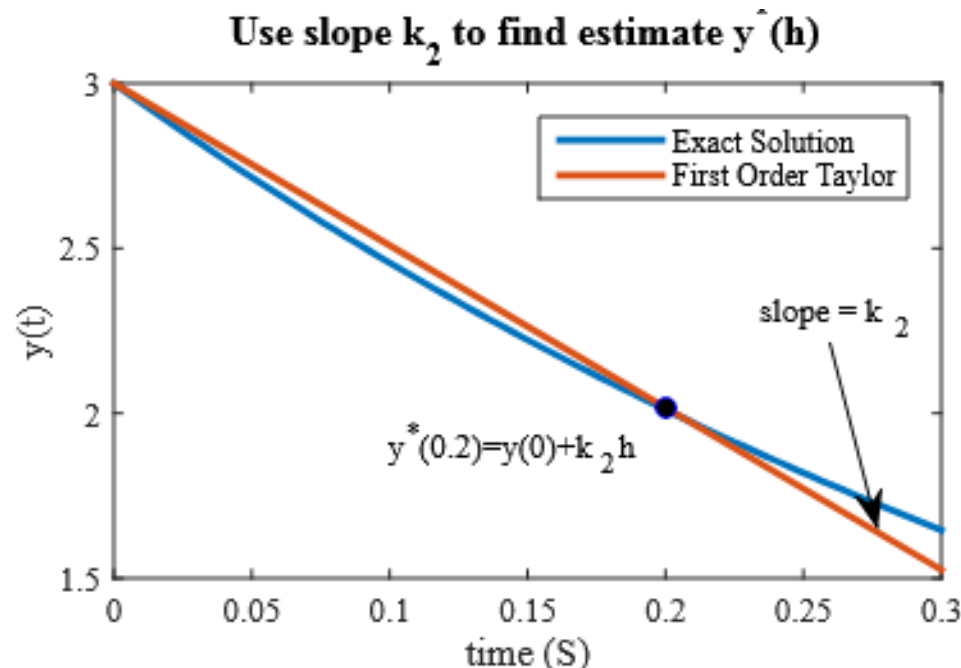
## Second Order Runge-Kutta method

Isto obviamente leva a **algum erro na estimativa** e **gostaríamos de reduzir esse erro**. Uma maneira de fazer isso, conceitualmente, é **usar a derivada no ponto intermediário** entre  $t = 0$  e  $t = h = 0,2$ . A inclinação neste ponto ( $t = \frac{1}{2}h = 0,1$ ) é mostrada abaixo (e é rotulada como  $k_2$ ). Observe que a linha (laranja) é tangente à curva (azul) em  $t = \frac{1}{2}h$ .



## Second Order Runge-Kutta method

Agora, se utilizarmos este **declive intermédio**,  $k_2$ , à medida que avançamos no tempo, obteremos uma **estimativa melhor**,  $y^*(h)$ , do que fizemos antes. No diagrama abaixo, o **valor exato da solução** é  $y(0.1) = 2.0110$  e a aproximação é  $y^*(0.1) = 2.0175$  para um erro de cerca de **0,3%** (em comparação com cerca de **10%** de erro para o Runge-Kutta de primeiro ordem).





# Métodos de diferenças finitas.

---

## Second Order Runge-Kutta method

Esta parece ser uma **solução muito boa** e obviamente gera uma **aproximação significativamente mais precisa** do que a **técnica de primeira ordem** que utiliza uma reta com inclinação,  $k_1$ , calculada em  $t = 0$  problema é que não sabemos o valor exato de  $y(\frac{1}{2}h)$ , então não podemos encontrar o valor exato de  $k_2$  o coeficiente angular em  $t = \frac{1}{2}h$  (lembre-se de que o cálculo da derivada requer conhecimento do valor da função,  $y'(t) = -2y(t)$ )

Em vez disso, o que fazemos é usar o Runge Kutta de primeira ordem para gerar um valor aproximado para  $y(t)$  em  $t = \frac{1}{2}h = 0.1$ , chame-o de  $y_1(\frac{1}{2}h)$ . Em seguida, utilizamos esta estimativa para gerar  $k_2$  (que será uma aproximação ao declive no ponto médio) e, em seguida, utilizamos  $k_2$  para determinar  $y^*(h)$ . Para passar do ponto inicial em  $t = 0$  para uma estimativa em  $t = h$ , siga o procedimento abaixo.

## Second Order Runge-Kutta method

$$y'(0) = -2y(0)$$

expression for derivative at  $t = 0$

$$k_1 = -2y(0)$$

derivative at  $t = 0$

$$y_1\left(\frac{h}{2}\right) = y(0) + k_1 \frac{h}{2}$$

intermediate estimate of function at  $t = h/2$

$$k_2 = -2y_1\left(\frac{h}{2}\right)$$

estimate of slope at  $t = h/2$

$$y(h) = y(0) + y'(0)h + y''(0)\frac{h^2}{2} + \dots$$

Taylor Series around  $t = 0$

$$y(t) \approx y(0) + y'(0)h$$

Truncate Taylor Series

$$y^*(h) = y(0) + k_2h$$

estimate of  $y(h)$

$$k_2 = -2\left(y(0) + k_1 \frac{h}{2}\right)$$

**Em geral, para ir da estimativa  $t = t_0$  para uma estimativa em  $t = t_0 + h$**



## Second Order Runge-Kutta method

$$y'(t_0) = -2y(t_0)$$

expression for derivative at  $t = t_0$

$$k_1 = -2y^*(t_0)$$

approximate derivative at  $t = t_0$

$$y_1 \left( t_0 + \frac{h}{2} \right) = y^*(t_0) + k_1 \frac{h}{2}$$

intermediate estimate of function at  $t = t_0 + h/2$

$$k_2 = -2y_1 \left( t_0 + \frac{h}{2} \right)$$

estimate of slope at  $t = t_0 + h/2$

$$y(t_0 + h) = y(t_0) + y'(t_0)h + y''(0)\frac{h^2}{2} + \dots$$

Taylor Series around  $t = t_0$

$$y(t_0 + h) \approx y(t_0) + y'(t_0)h$$

Truncated Taylor Series

$$y^*(t_0 + h) = y(t_0) + k_2h$$

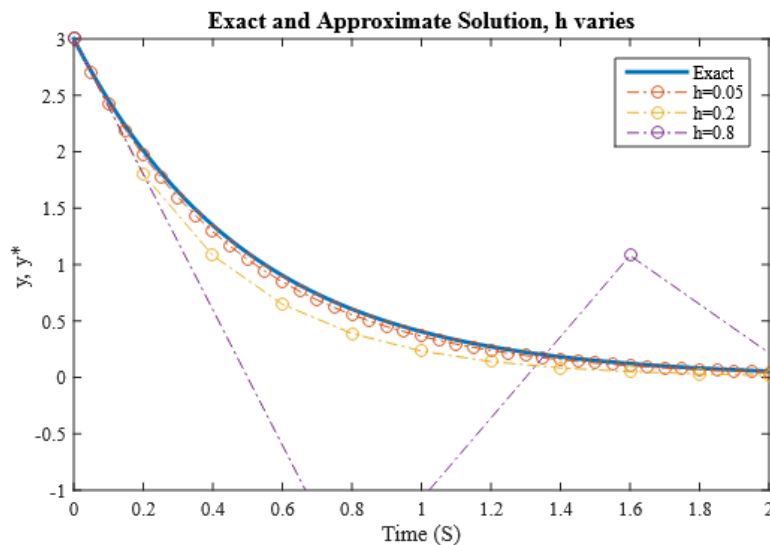
estimate of  $y(t_0 + h)$



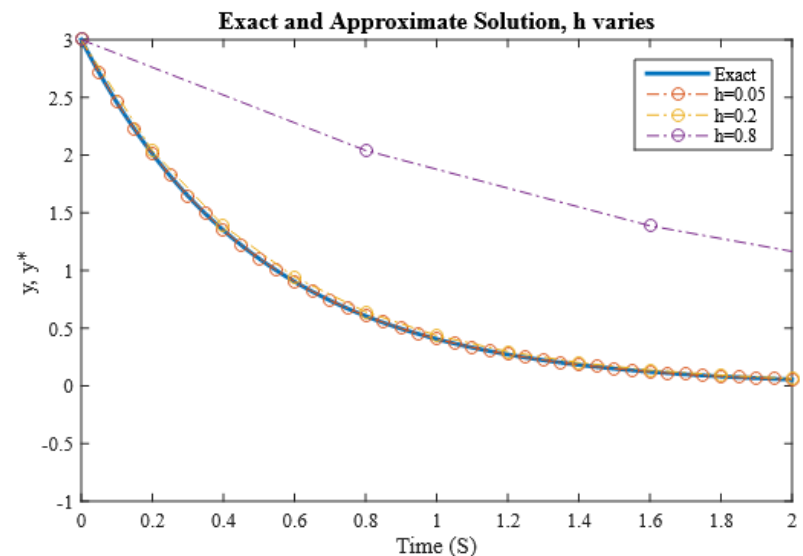
## Second Order Runge-Kutta method

Observe que valores maiores de  $h$  resultam em aproximações piores, mas que as soluções são muito melhores do que aquelas obtidas com Runge-Kutta de Primeira Ordem para o mesmo valor de  $h$ .

RK1



RK2





# Métodos de diferenças finitas.

## Second Order Runge-Kutta method

Conceito-chave: Algoritmo Runge-Kutta de segunda ordem (**ponto médio**)

para progredir de um ponto em  $t = t_0$ ,  $y^*(t_0)$ , em um intervalo de tempo,  $h$ , siga estas etapas (repetitivamente).

$k_1 = f(y^*(t_0), t_0)$	estimate of derivative at $t = t_0$
$y_1 \left( t_0 + \frac{h}{2} \right) = y^*(t_0) + k_1 \frac{h}{2}$	intermediate estimate of function at $t = t_0 + \frac{h}{2}$
$k_2 = f \left( y_1 \left( t_0 + \frac{h}{2} \right), t_0 + \frac{h}{2} \right)$	estimate of slope at $t = t_0 + \frac{h}{2}$
$y^*(t_0 + h) = y^*(t_0) + k_2 h$	estimate of $y(t_0 + h)$

Notas:

Um valor inicial da função deve ser fornecido para iniciar o algoritmo. isso é frequentemente chamado de algoritmo de "**ponto médio**" para **Runge-Kutta de segunda ordem** porque usa a inclinação no ponto médio,  $k_2$ .



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Fourth Order Runge-Kutta method

desejamos aproximar a solução de uma equação diferencial de primeira ordem dada por

$$\frac{dy(t)}{dt} = y'(t) = f(y(t), t), \quad \text{with } y(t_0) = y_0$$

O desenvolvimento do método Runge-Kutta de Quarta Ordem segue de perto o da Segunda Ordem,

Tal como acontece com a técnica de segunda ordem, existem muitas variações do método de quarta ordem, e todas elas usam quatro aproximações para a inclinação



## Fourth Order Runge-Kutta method

Usaremos as seguintes aproximações de inclinação para estimar a inclinação em algum momento  $t_0$  (assumindo que temos apenas uma aproximação para  $y(t_0)$  (que chamamos de  $y^*(t_0)$ )).

$$\frac{y^*(h) - y(0)}{h} = ?$$

$$\frac{\partial y}{\partial t} = -C * \frac{\partial y}{\partial x} = k_w = f(y, t)$$

$$k_1 = f(y^*(t_0), t_0)$$

$$k_2 = f\left(y^*(t_0) + k_1 \frac{h}{2}, t_0 + \frac{h}{2}\right)$$

$$k_3 = f\left(y^*(t_0) + k_2 \frac{h}{2}, t_0 + \frac{h}{2}\right)$$

$$k_4 = f(y^*(t_0) + k_3 h, t_0 + h)$$



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Fourth Order Runge-Kutta method

Cada uma dessas estimativas de inclinação pode ser descrita verbalmente.

$k_1$  é a inclinação no início do intervalo de tempo (é igual a  $k_1$  nos métodos de primeira e segunda ordem).

Se utilizarmos o declive  $k_1$  para percorrer metade do intervalo de tempo, então  $k_2$  é uma estimativa do declive no ponto médio. É igual ao declive,  $k_2$ , do método do ponto médio de segunda ordem. Esta inclinação provou ser mais precisa que  $k_1$  para fazer novas aproximações para  $y(t)$ .

Se utilizarmos o declive  $k_2$  para percorrer metade do intervalo de tempo, então,  $k_3$  é outra estimativa do declive no ponto médio.

Finalmente, utilizamos o declive,  $k_3$ , para percorrer todo o intervalo de tempo (até  $t_0 + h$ ), e  $k_4$  é uma estimativa do declive no ponto final.



# Métodos de diferenças finitas.

---

## Fourth Order Runge-Kutta method

Em seguida, usamos uma soma ponderada dessas inclinações para obter nossa estimativa final de  $y^*(t_0 + h)$

$$\begin{aligned} y^*(t_0 + h) &= y^*(t_0) + \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6}h = y^*(t_0) + \left( \frac{1}{6}k_1 + \frac{1}{3}k_2 + \frac{1}{3}k_3 + \frac{1}{6}k_4 \right) h \\ &= y^*(t_0) + mh \quad \text{where } m \text{ is a weighted average slope approximation} \end{aligned}$$

## Fourth Order Runge-Kutta method

condição inicial definida como  $y(0) = 3$ . Para ir do valor inicial em  $t = 0$  até uma estimativa em  $t = h$ , siga o procedimento descrito abaixo

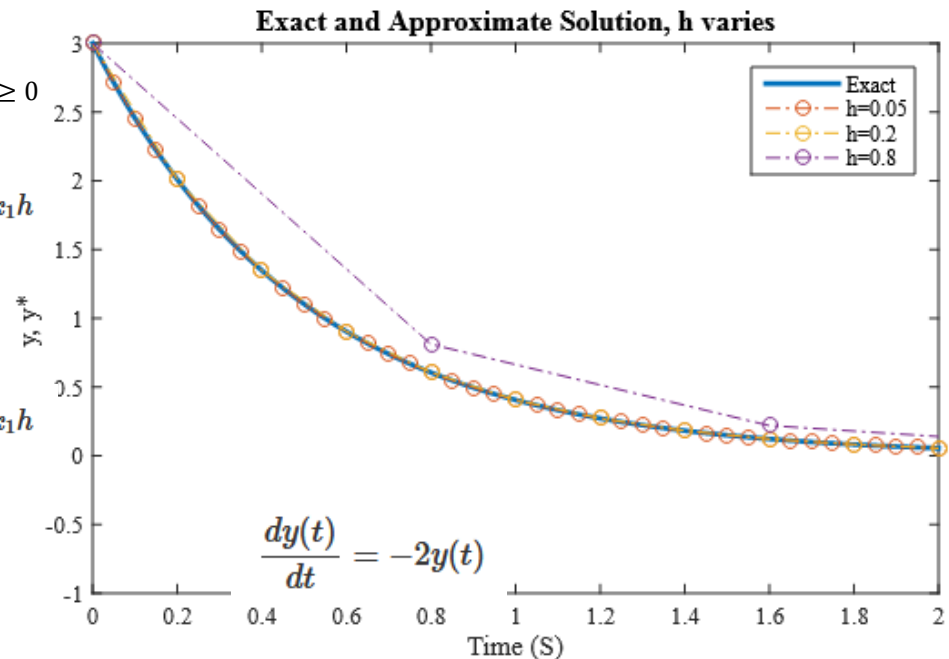
$$\begin{aligned}
 y'(0) &= -2y(0) \\
 k_1 &= -2y(0) \\
 y_1\left(\frac{h}{2}\right) &= y^*(0) + k_1 \frac{h}{2} \\
 k_2 &= -2y_1\left(\frac{h}{2}\right) \\
 y_2\left(\frac{h}{2}\right) &= y^*(0) + k_2 \frac{h}{2} \\
 k_3 &= -2y_2\left(\frac{h}{2}\right) \\
 y_3(h) &= y^*(0) + k_3 h \\
 k_4 &= -2y_3(h)
 \end{aligned}$$

$$y(t) = 3e^{-2t}, t \geq 0$$

$$y^*(h) = y(0) + k_1 h$$

$$y^*(h) = y(0) + k_1 h$$

$$y^*(h) = y(0) + k_1 h$$



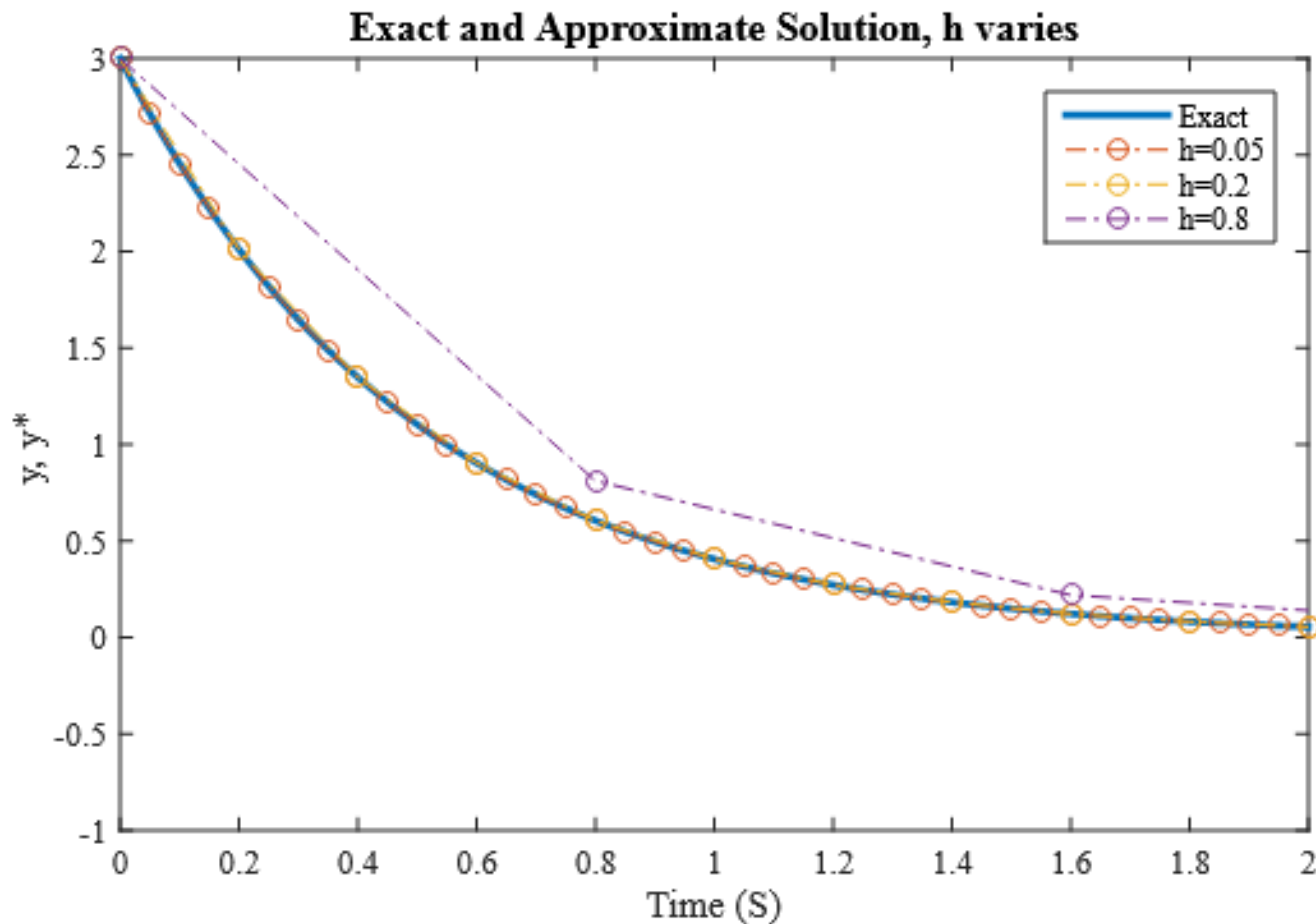
$$y^*(h) = y(0) + \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6} h \quad \text{estimate of } y(h)$$

$$\frac{y^*(h) - y(0)}{h} = \frac{k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4}{6}$$

$$\frac{\partial y}{\partial t} = -C * \frac{\partial y}{\partial x} = k_w$$

## Fourth Order Runge-Kutta method

condição inicial definida como  $y(0) = 3$ . Para ir do valor inicial em  $t = 0$  até uma estimativa em  $t = h$ , siga o procedimento descrito abaixo







# **Métodos de diferenças finitas.**

---

**Exercicios:**

**Implemente o esquema**

**6th Order Runge-Kutta method**

**Comparar com o esquema de 2th 4 th ordem**