

COLOCACÃO ORTOGONAL CONVENCIONAL NO DOMÍNIO DISCRETO

Exemplo Motivador:

$$\frac{dx_i(t)}{dt} = \alpha \cdot x_{i-1}(t) + y_{i+1}(t) - [\alpha \cdot x_i(t) + y_i(t)] \quad \text{para } i=1, 2, \dots, N$$

Sendo: $y_i(t) = y_{eq}[x_i(t)]$ para $i = 1, 2, \dots, N$; $x_0(t) = x_{feed}(t)$ e $y_{N+1}(t) = y_{feed}(t)$.

Utilizando a aproximação polinomial de grau $n+1$ das composições em relação à variável reescalada: $s_i = \frac{i-1}{N}$. Considerando também os pontos internos de

interpolação: $0 \leq s^{(1)} < s^{(2)} < \dots < s^{(n)} < 1$ e utilizando os pontos extremos do intervalo, isto é: $s^{(0)} = -\frac{1}{N}$ e $s^{(n+1)} = \frac{N+1}{N} = 1 + \frac{1}{N}$, tem-se:

$$x(s, t) \cong x^{(n+1)}(s, t) = \sum_{j=0}^{n+1} l_j(s) \cdot x^{(n+1)}(s^{(j)}, t).$$

Considerando, para simplificar a notação: $x^{(n+1)}(s^{(j)}, t) = x_j(t)$, tem-se:

$$x(s, t) \cong x^{(n+1)}(s, t) = \sum_{j=0}^{n+1} l_j(s) \cdot x_j(t)$$

A cada uma dessas variáveis, $x_i(t)$ para $i=0, 1, 2, \dots, n, n+1$, associa-se um resíduo:

$$\mathfrak{R}^{(n+1)}(s^{(i)}, t) = \frac{dx_i(t)}{dt} - \alpha \cdot x^{(n+1)}(s^{(i)} - 1, t) - y_{eq}[x^{(n+1)}(s^{(i)} + 1, t)] + [\alpha \cdot x_i(t) + y_{eq}[x_i(t)]]$$

Calculando-se $x^{(n+1)}(s^{(i)} - 1, t)$ e $y_{eq}[x^{(n+1)}(s^{(i)} + 1, t)]$, através de:

$$x^{(n+1)}(s^{(i)} - 1, t) = \sum_{j=0}^{n+1} l_j(s^{(i)} - 1) \cdot x_j(t) = \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(-)} \cdot x_j(t)$$

e

$$\mathfrak{R}^{(n+1)}(s^{(i)}, t) = \frac{dx_i(t)}{dt} - \alpha \cdot x^{(n+1)}(s^{(i)} - 1, t) - y_{eq}[x^{(n+1)}(s^{(i)} + 1, t)] + [\alpha \cdot x_i(t) + y_{eq}[x_i(t)]]$$

$$y_{eq}[x^{(n+1)}(s^{(i)} + 1, t)] = \sum_{j=0}^{n+1} l_j(s^{(i)} + 1) \cdot y_j(t) = \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(+)} \cdot y_j(t)$$

Sendo: $y_j = y_{eq}[x_j(t)]$.

Desse modo:

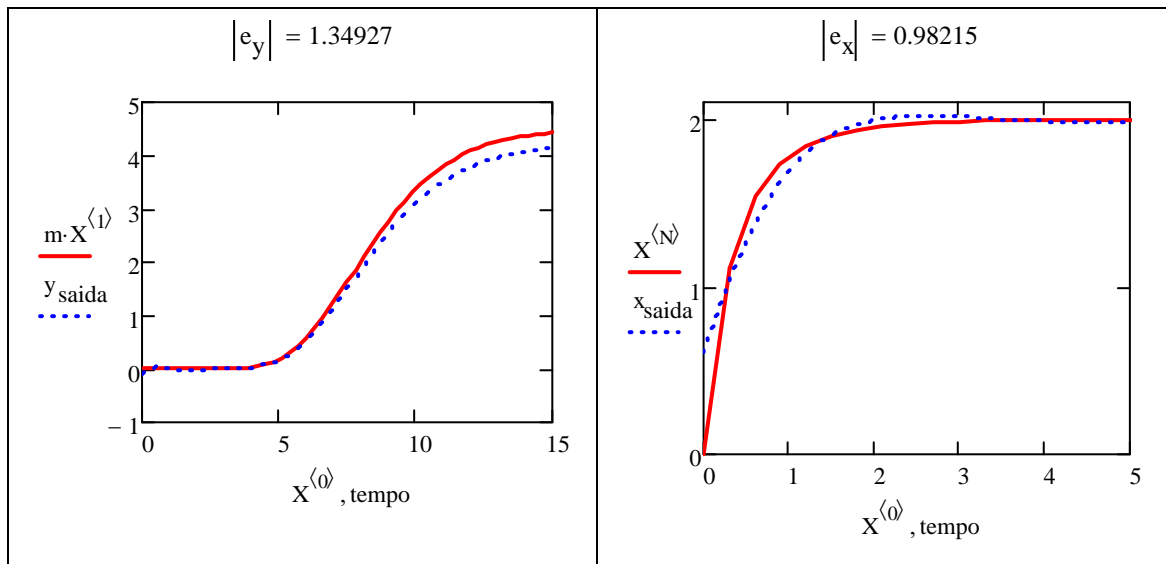
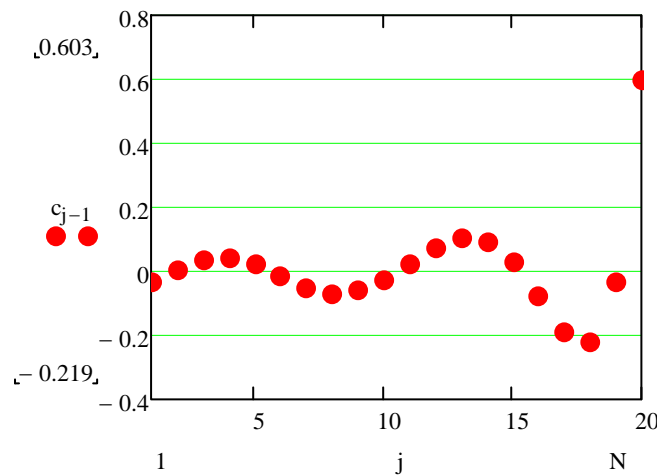
$$\mathfrak{R}^{(n+1)}(s^{(i)}, t) = \frac{dx_i(t)}{dt} - \alpha \cdot \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(-)} \cdot x_j(t) - \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(+)} \cdot y_j(t) + [\alpha \cdot x_i(t) + y_i(t)]$$

Para calcular os valores de $x_j(t)$ para $j = 1, 2, \dots, n$ anulam-se os n resíduos nos pontos internos, resultando em:

$$\frac{dx_i(t)}{dt} = \alpha \cdot \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(-)} \cdot x_j(t) - \sum_{j=0}^{n+1} A_{i,j}^{(+)} \cdot y_j(t) - [\alpha \cdot x_i(t) + y_i(t)] \quad \text{para } i = 1, \dots, n.$$

Apresentaremos os resultados do modelo completo e do modelo reduzido para o caso linear, isto é: $y_i(t) = m \cdot x_i(t)$. Com $N = 20$; $n = 5$; parâmetros: $\alpha = 3/4$; $m = 3$; $x_{feed}(t) = 0$ e $y_{feed}(t) = 6$ e considerando todos os valores das composições nos pratos internos como nulas.

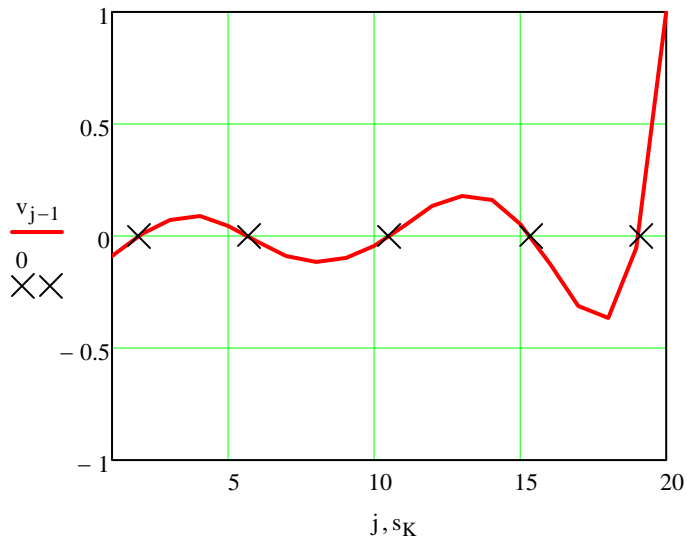
O perfil interpolado inicial é mostrado abaixo:



(Curva contínua vermelha: modelo completo; curva pontilhada azul: modelo reduzido)

Resultados bastante satisfatórios!

A variação dos resíduos dos balanços pode ser visualizada a seguir:

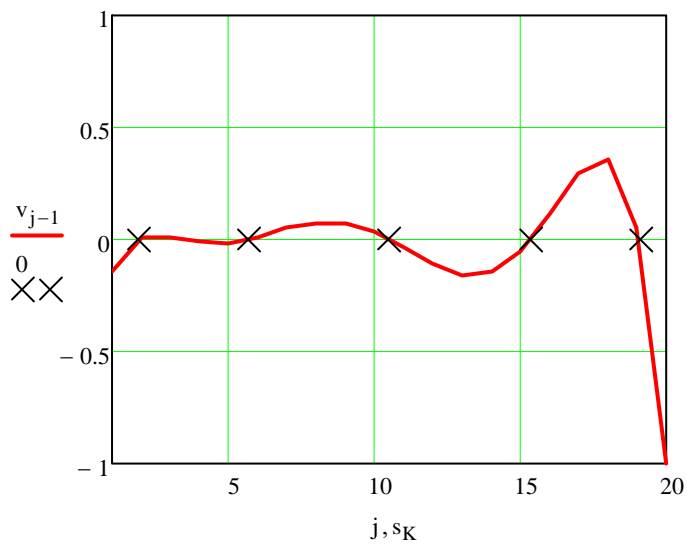


$\text{tempo}_k = 2.4$

$v_{\max} = 0.15804$

$v_{\min} = -0.05767$

$\text{norma} = 0.15804$



$\text{tempo}_k = 4.5$

$v_{\max} = 0.02368$

$v_{\min} = -0.06674$

$\text{norma} = 0.06674$

Na figura indicam-se os pontos internos da quadratura. O eixo vertical é o perfil do resíduo nos tempo indicados dividido pelo maior valor em módulo dos resíduos.