

## EXEMPLO MOTIVADOR I

Método da Aproximação Polinomial Aplicado a Problemas Unidirecionais com Simetria1. Equações Diferenciais Ordinárias – Problemas de Valor no Contorno

Estrutura Geral do Problema:

$$\frac{1}{x^s} \cdot \frac{d}{dx} \left[ x^s \cdot \frac{dy(x)}{dx} \right] - f[x, y(x)] = 0 \quad (1)$$

no domínio :  $0 \leq x < 1$ 

Sujeita às condições de contorno:

$$\text{CC1: } \left. \frac{dy(x)}{dx} \right|_{x=0} = 0 \quad (2-a)$$

$$\text{CC2: } \alpha \cdot \left. \frac{dy(x)}{dx} \right|_{x=1} + y(x) \Big|_{x=1} = 1 \quad (2-b)$$

O valor médio de uma função de  $y(x)$  no domínio:  $0 \leq x < 1$  é definido através da integral:

$$\bar{F} = (s+1) \cdot \int_{x=0}^{x=1} x^s \cdot F[y(x)] \cdot dx \quad (3)$$

A CC1 traduz na realidade o fato de  $y(x)$  ser uma função par em  $x$ , isto é:  $y(x)=y(x^2)$ , adotando assim como nova variável independente  $u = x^2$ , tem-se:

$$\frac{4}{u^{\frac{s-1}{2}}} \cdot \frac{d}{du} \left[ u^{\frac{s+1}{2}} \cdot \frac{dy(u)}{du} \right] - \hat{f}[u, y(u)] = 0 \quad \text{no domínio : } 0 \leq u < 1 \quad (4)$$

Ou, na forma *aberta*:

$$u \cdot \frac{d^2 y(u)}{du^2} + \frac{s+1}{2} \cdot \frac{dy(u)}{du} - \frac{\hat{f}[u, y(u)]}{4} = 0 \quad \text{no domínio : } 0 \leq u < 1 \quad (5)$$

Sujeita às condições de contorno:

$$\text{CC1: } \left. \frac{dy(u)}{du} \right|_{u=0} \Rightarrow \text{FINITA} \quad (6-a)$$

$$\text{CC2: } 2 \cdot \alpha \cdot \left. \frac{dy(u)}{du} \right|_{u=1} + y(u) \Big|_{u=1} = 1 \quad (6-b)$$

O valor médio de uma função de  $y(u)$  no domínio:  $0 \leq u < 1$  é definido através da integral:

$$\bar{F} = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot F[y(u)] \cdot du \quad (7)$$

Propondo-se a aproximação polinomial de grau  $n$  em  $u$  para  $y(u)$ :

$$y(u) \cong y^{(n)}(u) = \sum_{j=1}^{n+1} \ell_j(u) \cdot y_j$$

em que:  $\ell_j(u)$ : polinômio em  $u$  de grau  $n$ , tal que: (8)

$$\ell_j(u_i) = \delta_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{para } i = j \\ 0 & \text{para } i \neq j \end{cases} \text{ [função } \delta \text{ de Krönecker];}$$

$$y_j = y^{(n)}(u_j) \text{ e } 0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < u_{n+1} \equiv 1$$

Essa aproximação pode também ser apresentada na forma:

$$y(u) \cong y^{(n)}(u) = \sum_{j=0}^n c_j \cdot u^j \Rightarrow y(1) \cong y^{(n)}(1) = \sum_{j=0}^n c_j \text{ e } \left. \frac{dy(u)}{du} \right|_{u=1} \cong \left. \frac{dy^{(n)}(u)}{du} \right|_{u=1} = \sum_{j=0}^n j \cdot c_j$$

Obrigando-se essa aproximação a satisfazer a CC2, isto é:

$$2 \cdot \alpha \cdot \left. \frac{dy^{(n)}(u)}{du} \right|_{u=1} + y^{(n)}(u) \Big|_{u=1} = 1, \text{ resulta: } c_0 = 1 - \sum_{j=1}^n (2 \cdot \alpha \cdot j + 1) \cdot c_j, \text{ que substituído na}$$

expressão de  $y^{(n)}(u)$  resulta em:

$$y^{(n)}(u, \mathbf{c}) = 1 + \sum_{j=1}^n c_j \cdot (u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \text{ em que: } \mathbf{c} = \begin{pmatrix} c_1 \\ c_2 \\ \vdots \\ c_n \end{pmatrix} \in \mathfrak{R}^n \quad (9)$$

Note que nessa forma, a aproximação polinomial  $y^{(n)}(u)$  satisfaz às duas condições de contorno associadas ao problema!

A substituição da aproximação polinomial  $y^{(n)}(u)$  na equação diferencial (5) dá origem à expressão do *Resíduo* da aproximação, definido por:

$$\mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) = u \cdot \frac{d^2 y^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du^2} + \left( \frac{s+1}{2} \right) \cdot \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du} - \frac{\hat{f}[u, y^{(n)}(u, \mathbf{c})]}{4} \quad (10)$$

Esse resíduo mede a qualidade da aproximação ponto a ponto do intervalo:  $0 \leq u < 1$ . Para quantificá-lo globalmente, o mesmo deve associar-se à seguinte forma integral:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c}) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot \omega_j(u) \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) \cdot du \equiv 0 \text{ para } j = 1, 2, \dots, n \quad (11)$$

$\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c})$  é chamado de  $j$ 'ésimo *Resíduo Ponderado* da aproximação, sendo  $\omega_j(u)$  o  $j$ 'ésimo peso do resíduo e é o que caracteriza o tipo do método dentro da classe geral de métodos denominados como **Métodos dos Resíduos Ponderados**. Os três principais **Métodos dos Resíduos Ponderados** apresentam os valores de  $\omega_j(u)$ :

$\omega_j(u)$	<b>Método dos Resíduos Ponderados</b>	
$u^{j-1}$	<b>Método dos Momentos</b>	(12-a)
$\frac{\partial y^{(n)}(u, \mathbf{c})}{\partial c_j}$	<b>Método de Galerkin</b>	(12-b)
$\frac{\partial \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})}{\partial c_j}$	<b>Método dos Mínimos Quadrados</b>	(12-c)

Mas, de (9), tem-se:  $\frac{\partial y^{(n)}(u, \mathbf{c})}{\partial c_j} = u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j$ , assim:

$\omega_j(u)$	<b>Método dos Resíduos Ponderados</b>	
$u^{j-1}$	<b>Método dos Momentos</b>	(13-a)
$u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j$	<b>Método de Galerkin</b>	(13-b)
$\frac{\partial \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})}{\partial c_j}$	<b>Método dos Mínimos Quadrados</b>	(13-c)

Para  $j = 1, 2, \dots, n$ .

A dificuldade de computar a derivada dos resíduos em relação ao coeficiente  $c_j$  é uma grande desvantagem do **Método dos Mínimos Quadrados**, assim sendo, esse método não será considerado. Entretanto, o valor do **Valor Médio do Quadrado do Resíduo** será considerado na avaliação do desempenho do método, sendo tal valor expresso por:

$$\bar{\mathbf{R}}_{quad}(\mathbf{c}) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot [\mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})]^2 \cdot du \quad (14)$$

1-) Método dos Momentos

Neste caso:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c}) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot u^{j-1} \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) \cdot du \equiv 0 \text{ para } j = 1, 2, \dots, n \quad (15)$$

Quando a função:  $f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u)$ , sendo  $\alpha_0$  e  $\alpha_1$  constantes, o resíduo  $\mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})$  será uma função polinomial em  $u$  com o mesmo grau  $n$  de  $y^{(n)}(u, \mathbf{c})$ . E, nesse caso, o integrando de (15),  $u^{j-1} \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})$ , será um polinômio em  $u$  de grau  $n + j - 1$ , como  $j$  varia de 1 a  $n$ , o maior grau assumido por este termo é:  $2 \cdot n - 1$ . Dessa forma, a integral em (15) pode, no caso linear, ser avaliada **exatamente** por quadratura de Gauss, resultando na expressão:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c}) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot u^{j-1} \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) \cdot du \cong \sum_{i=1}^n H_i \cdot u_i^{j-1} \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u_i, \mathbf{c}) \equiv 0 \quad (16)$$

para  $j = 1, 2, \dots, n$

Sendo:  $0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$  as  $n$  raízes de  $P_n^{(0, \frac{s-1}{2})}(u)$  e verificando-se a igualdade caso:

$$f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u), \text{ sendo } \alpha_0 \text{ e } \alpha_1 \text{ constantes.}$$

Desse modo, se:

$$\mathbf{R}^{(n)}(u_i, \mathbf{c}) = u_i \cdot \left. \frac{d^2 y^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du^2} \right|_{u_i} + \frac{s+1}{2} \cdot \left. \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du} \right|_{u_i} - \frac{\hat{f}[u_i, y^{(n)}(u_i, \mathbf{c})]}{4} = 0 \quad (17)$$

Pode-se assegurar que todos os resíduos ponderados:  $\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c})$  são *aproximadamente* nulos, sendo esses *exatamente* nulos se  $f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u)$ , sendo  $\alpha_0$  e  $\alpha_1$  constantes.

Substituindo em (17):

$$y^{(n)}(u_i) = y_i; \quad \left. \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du} \right|_{u_i} = \sum_{j=1}^{n+1} A_{i,j} \cdot y_j \quad \text{e} \quad \left. \frac{d^2 y^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du^2} \right|_{u_i} = \sum_{j=1}^{n+1} B_{i,j} \cdot y_j \quad \text{e rearranjando a}$$

expressão resultante, obtém-se:

$$\sum_{j=1}^{n+1} C_{i,j} \cdot y_j = \frac{\hat{f}[u_i, y_i]}{4} \quad \text{para } i = 1, 2, \dots, n, \text{ sendo: } C_{i,j} = u_i \cdot B_{i,j} + \frac{s+1}{2} \cdot A_{i,j} \quad (18)$$

Além dessas equações, tem-se, após substituição de:  $y(1) \cong y^{(n)}(u_{n+1}) = y_{n+1}$  e

$$\left. \frac{dy(u)}{du} \right|_{u=1} \cong \left. \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du} \right|_{u_{n+1}=1} = \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j \quad \text{em (6-b): } 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = 1.$$

Dando origem ao sistema algébrico não linear de  $n+1$  equações e  $n+1$  incógnitas  $[y_1, y_2, \dots, y_n, y_{n+1}]$ :

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^{n+1} C_{i,j} \cdot y_j = \frac{\hat{f}[u_i, y_i]}{4} & \text{para } i = 1, 2, \dots, n \\ 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = 1 \end{cases} \quad (19)$$

A ser resolvido pelo método de Newton-Raphson.

As  $n$  primeiras equações do sistema de equações acima são idênticas às obtidas pela aplicação direta do **Método da Colocação Ortogonal**, adotando como **pontos de colocação** [os pontos nos quais os resíduos da equação diferencial se anulam] as  $n$  raízes de

$$P_n^{(\alpha, \beta)}(u) \quad \text{com } \alpha = 0 \text{ e } \beta = \frac{s-1}{2}.$$

## 2-) Método de Galerkin

Neste caso:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c}) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot (u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) \cdot du \equiv 0 \quad \text{para } j = 1, 2, \dots, n \quad (20)$$

Quando a função:  $f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u)$ , sendo  $\alpha_0$  e  $\alpha_1$  constantes, o resíduo  $\mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})$  será uma função polinomial em  $u$  com o mesmo grau  $n$  de  $y^{(n)}(u, \mathbf{c})$ . E, nesse caso, o integrando de (15),  $(u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c})$ , será um polinômio em  $u$  de grau  $n+j$ , como  $j$  varia de 1 a  $n$ , o maior grau assumido por este termo é:  $2 \cdot n$ . Dessa

forma, a integral em (15) pode, no caso linear, ser avaliada **exatamente** por quadratura de do tipo Gauss-Radau com inclusão da extremidade superior  $u_{n+1} \equiv 1$ , resultando na expressão:

$$\begin{aligned} \mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c}) &= \frac{(s+1)}{2} \dots \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot (u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u, \mathbf{c}) \cdot du \cong \\ &\cong \sum_{i=1}^{n+1} H_i \cdot (u_i^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot \mathbf{R}^{(n)}(u_i, \mathbf{c}) \equiv 0 \text{ para } j = 1, 2, \dots, n \end{aligned} \quad (21)$$

Em que:  $0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$  são as  $n$  raízes de  $P_n^{(1, \frac{s-1}{2})}(u)$  e  $u_{n+1} \equiv 1$ , verificando-se a igualdade caso:  $f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u)$ , sendo  $\alpha_0$  e  $\alpha_1$  constantes.

Desse modo, se:

$$\sum_{i=1}^{n+1} H_i \cdot (u_i^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot R^{(n)}(u_i, \mathbf{c}) \equiv 0 \quad (22)$$

pode-se assegurar que todos os resíduos ponderados :  $\mathbf{R}_j^{(n)}(\mathbf{c})$  são *aproximadamente* nulos, sendo os mesmos *exatamente* nulos se  $f[u, y(u)] = f[y(u)] = \alpha_0 + \alpha_1 \cdot y(u)$ , com  $\alpha_0$  e  $\alpha_1$  constantes.

Substituindo em (22):  $y(1) \cong y^{(n)}(u_i) = y_i$ ,  $\left. \frac{dy(u)}{du} \right|_{u=u_i} \cong \left. \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{y})}{du} \right|_{u=u_i} = \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{A}_{i,j} \cdot y_j$ ,

$\left. \frac{d^2 y(u)}{du^2} \right|_{u=u_i} \cong \left. \frac{d^2 y^{(n)}(u, \mathbf{y})}{du^2} \right|_{u=u_i} = \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{B}_{i,j} \cdot y_j$ , identificando:

$\mathbf{R}^{(n)}(u_i, \mathbf{c}) = \sum_{k=1}^{n+1} \mathbf{C}_{i,k} \cdot y_k - \frac{\hat{f}[u_i, y_i]}{4}$  para  $i = 1, 2, \dots, n$ , em que:  $\mathbf{C}_{i,j} = u_i \cdot \mathbf{B}_{i,j} + \frac{s+1}{2} \cdot \mathbf{A}_{i,j}$ ,

a expressão (22) transforma-se em:

$$\sum_{i=1}^{n+1} \mathbf{D}_{j,i} \cdot y_i = \sum_{i=1}^{n+1} \mathbf{E}_{j,i} \cdot \hat{f}[u_i, y_i] \text{ para } j = 1, 2, \dots, n \text{ em que:} \quad (23)$$

$$\mathbf{D}_{j,i} = \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot (u_k^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j) \cdot \mathbf{C}_{k,i} \text{ e } \mathbf{E}_{j,i} = \frac{1}{4} \cdot H_i \cdot (u_i^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j)$$

Além dessas equações, tem-se, após substituição de:  $y(1) \cong y^{(n)}(u_{n+1}) = y_{n+1}$  e

$$\frac{dy(u)}{du} \Big|_{u=1} \cong \frac{dy^{(n)}(u, \mathbf{c})}{du} \Big|_{u_{n+1}=1} = \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j \text{ em (6-b): } 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = 1.$$

Dando origem ao sistema algébrico não linear de  $n+1$  equações e  $n+1$  incógnitas  $[y_1, y_2, \dots, y_n, y_{n+1}]$

$$\begin{cases} \sum_{j=1}^{n+1} D_{i,j} \cdot y_j = \sum_{j=1}^{n+1} E_{i,j} \cdot \hat{f}[u_j, y_j] \text{ para } i = 1, 2, \dots, n \\ 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} A_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = 1 \end{cases} \quad (24)$$

em que:  $D_{i,j} = \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot (u_k^i - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot i) \cdot C_{k,j}$ ;  $E_{i,j} = \frac{H_j \cdot (u_j^i - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot i)}{4}$ ;  $0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$

são as  $n$  raízes de  $P_n^{(1, \frac{s-1}{2})}(u)$  e  $u_{n+1} \equiv 1$ .

O sistema algébrico não linear (24) pode ser resolvido pelo método de Newton-Raphson.

O *Método dos Momentos* poderia também ser resolvido de forma análoga, sendo necessário apenas modificar as definições:  $D_{i,j} = \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot u_k^{i-1} \cdot C_{k,j}$ ;  $E_{i,j} = \frac{H_j \cdot u_j^{i-1}}{4}$ ;

$0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$  são as  $n$  raízes de  $P_n^{(1, \frac{s-1}{2})}(u)$  e  $u_{n+1} \equiv 1$ .

Exercício de Treinamento: Resolva numericamente o problema:

$$\frac{1}{x^s} \cdot \frac{d}{dx} \left[ x^s \cdot \frac{dy(x)}{dx} \right] - f[x, y(x)] = 0, \text{ no domínio : } 0 \leq x < 1 \quad (1)$$

Sujeita às condições de contorno:

$$\text{CC1: } \frac{dy(x)}{dx} \Big|_{x=0} = 0 \quad (2-a)$$

$$\text{CC2: } \alpha \cdot \frac{dy(x)}{dx} \Big|_{x=1} + y(x) \Big|_{x=1} = 1 \quad (2-b)$$

Considerando o valor do parâmetro  $\alpha$  como nulo e um valor positivo qualquer, considere também os dois casos:  $f[x, y(x)] = \begin{cases} \lambda \cdot y(x) \\ \lambda \cdot [y(x)]^m \end{cases}$  escolhendo os valores de  $\lambda > 0$  e  $m > 0$ .

Compare seus resultados aplicando o método dos momentos e o de Galerkin e adotando valores crescentes de  $n$ .

No caso linear, isto é:  $f[x, y(x)] = \lambda \cdot y(x)$ , compare seus resultados com a solução analítica.

Utilize em todas as situações como critério de desempenho do método o valor médio do resíduo ao quadrado [Equação (14)].

**CASO LINEAR**  $s = 2$ ;  $\alpha = 10$  e  $\lambda = 100$

**Método dos Momentos**

$n$	$3 \cdot \int_0^1 x^2 \cdot [\text{erro}(x)]^2 dx$	$3 \cdot \int_0^1 x^2 \cdot \text{Res}^2(x) dx$
2	$3.033 \cdot 10^{-6}$	$5.653 \cdot 10^{-3}$
3	$1.144 \cdot 10^{-7}$	$3.485 \cdot 10^{-4}$
4	$2.865 \cdot 10^{-9}$	$1.372 \cdot 10^{-5}$
5	$4.276 \cdot 10^{-11}$	$3.201 \cdot 10^{-7}$
6	$3.968 \cdot 10^{-13}$	$4.552 \cdot 10^{-9}$
8	0.000	$2.416 \cdot 10^{-13}$

**Método de Galerkin**

$n$	$3 \cdot \int_0^1 x^2 \cdot [\text{erro}(x)]^2 dx$	$3 \cdot \int_0^1 x^2 \cdot \text{Res}^2(x) dx$
2	$2.455 \cdot 10^{-6}$	$5.371 \cdot 10^{-3}$
3	$6.339 \cdot 10^{-8}$	$3.387 \cdot 10^{-4}$
4	$1.245 \cdot 10^{-9}$	$1.485 \cdot 10^{-5}$
5	$1.660 \cdot 10^{-11}$	$3.973 \cdot 10^{-7}$
6	$1.458 \cdot 10^{-13}$	$6.440 \cdot 10^{-9}$
8	0.000	$4.283 \cdot 10^{-13}$



2. Equações Diferenciais Parciais Parabólicas – o Método das Linhas

Estrutura Geral do Problema:

$$\frac{\partial y(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{x^s} \cdot \frac{\partial}{\partial x} \left[ x^s \cdot \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \right] - f[x, y(x,t)] \text{ no domínio : } 0 \leq x < 1 \text{ e } t > 0. \quad (1)$$

Sujeita às condições:

$$\text{Condições de contorno: } \begin{cases} \text{CC1: } \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=0} = 0 \\ \text{CC2: } \alpha \cdot \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=1} + y(x,t) \Big|_{x=1} = y_b(t) \end{cases} \quad \begin{matrix} (2-a) \\ \text{para } t > 0 \\ (2-b) \end{matrix}$$

$$\text{Condição Inicial: } y(x,t) \Big|_{t=0} = y_{inic}(x) \text{ para } 0 \leq x < 1 \quad (2-c)$$

A aplicação do método da aproximação polinomial é no caso transiente análoga à do caso estacionário, isto é: aplica-se a aproximação polinomial à variável  $y(x,t)$  na variável  $x$  e a equação diferencial parcial original se transforma em um sistema de  $n$  equações diferenciais ordinárias em  $t$  acoplado a uma equação algébrica relativa à condição de contorno 2. Esse procedimento pode ser classificado como um **método das linhas**, que corresponde, de um modo geral, à transformação de sistemas de equações diferenciais parciais no tempo e no espaço em um sistema algébrico-diferencial ordinário na variável  $t$  através de aproximações (ou discretizações) aplicadas às variáveis espaciais. Deste modo, a variável  $y(x,t)$  é aproximada por:

$$y(x,t) \cong y^{(n)}(u,t) = \sum_{j=1}^{n+1} \ell_j(u) \cdot y_j(t), \text{ em que: } u = x^2; \quad (3)$$

$$\ell_j(u) : \text{polinômio em } u \text{ de grau } n, \text{ tal que: } \ell_j(u_i) = \delta_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{para } i = j \\ 0 & \text{para } i \neq j \end{cases},$$

$$y_j(t) = y^{(n)}(u_j, t) \text{ e } 0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < u_{n+1} \equiv 1$$

A expressão do resíduo da equação diferencial original, Equação (1), é:

$$\mathbf{R}^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)] = \frac{\partial y^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)]}{\partial t} - 4 \cdot \left\{ u \cdot \frac{\partial^2 y^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)]}{\partial u^2} + \frac{s+1}{2} \cdot \frac{\partial y^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)]}{\partial u} \right\} + \hat{f}\langle u, y^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)] \rangle \quad (4)$$

$$\text{Em que: } \mathbf{y}(t) = \begin{pmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \\ \vdots \\ y_n(t) \\ y_{n+1}(t) \end{pmatrix} \in \mathfrak{R}^{n+1}.$$

Esse resíduo mede a qualidade da aproximação, a cada tempo, ponto a ponto do intervalo:  $0 \leq u < 1$ , para quantificá-lo globalmente, associa-o às seguintes integrais:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}[\mathbf{y}(t)] = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot \omega_j(u) \cdot \mathbf{R}^{(n)}[u, \mathbf{y}(t)] \cdot du \equiv 0 \quad \text{para } j=1, 2, \dots, n \quad (5)$$

Sendo:

$\omega_j(u)$	<b>Método dos Resíduos Ponderados</b>	
$u^{j-1}$	<b>Método dos Momentos</b>	(6-a)
$u^j - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot j$	<b>Método de Galerkin</b>	(6-b)

Computando os  $n$  resíduos ponderados de (5) por quadratura de Gauss-Radau, resulta:

$$\sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{E}_{i,j} \cdot \frac{dy_j(t)}{dt} = \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{D}_{i,j} \cdot y_j(t) - \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{E}_{i,j} \cdot \hat{f}[u_j, y_j(t)], \quad \text{para } i=1, 2, \dots, n \quad (7)$$

Sujeitas às condições iniciais:  $y_i(0) = y_{inic}(\sqrt{u_i})$  para  $i=1, 2, \dots, n+1$

Em que:

(i) **Método dos Momentos:**  $\mathbf{E}_{i,j} = H_j \cdot u_j^{i-1}$  e  $\mathbf{D}_{i,j} = \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot u_k^{i-1} \cdot \mathbf{C}_{kj}$

(ii) **Método de Galerkin:**  $\mathbf{E}_{i,j} = H_j \cdot (u_j^i - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot i)$  e

$$\mathbf{D}_{i,j} = \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot (u_k^i - 1 - 2 \cdot \alpha \cdot i) \cdot \mathbf{C}_{kj}$$

Sendo:  $\mathbf{C}_{k,j} = 4 \cdot \left[ u_k \cdot \mathbf{B}_{k,j} + \frac{s+1}{2} \cdot \mathbf{A}_{k,j} \right]$ ;  $0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$  as  $n$  raízes de  $P_n^{(1, \frac{s-1}{2})}(u)$  e  $u_{n+1} \equiv 1$ .

Ao sistema (7), associa-se a equação algébrica (linear), correspondente à condição de contorno 2, reescrita em termos da variável  $u$ , expressa por:

$$2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{A}_{n+1,j} \cdot y_j(t) + y_{n+1}(t) = y_b(t).$$

Assim, o método da aproximação polinomial em  $x$  aplicado à equação diferencial parcial (1) dá origem ao sistema algébrico-diferencial (de índice diferencial = 1):

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{E}_{i,j} \cdot \frac{dy_j(t)}{dt} = \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{D}_{i,j} \cdot y_j(t) - \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{E}_{i,j} \cdot \hat{f}[u_j, y_j(t)], \text{ para } i=1, 2, \dots, n \\ 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{A}_{n+1,j} \cdot y_j(t) + y_{n+1}(t) = y_b(t) \end{array} \right. \quad (8)$$

Sujeitas às condições iniciais:  $y_i(0) = y_{inic}(\sqrt{u_i})$  para  $i=1, 2, \dots, n+1$ .

Exercício de Treinamento: resolva numericamente o problema:

$$\frac{\partial y(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{x^s} \cdot \frac{\partial}{\partial x} \left[ x^s \cdot \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \right] - f[x, y(x,t)], \text{ no domínio : } 0 \leq x < 1 \text{ e } t > 0. \quad (1)$$

Sujeita às condições:

$$\text{Condições de contorno: } \left\{ \begin{array}{l} \text{CC1: } \left. \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \right|_{x=0} = 0 \\ \text{CC2: } \alpha \cdot \left. \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \right|_{x=1} + y(x,t) \Big|_{x=1} = y_b(t) \end{array} \right. \quad \text{para } t > 0 \quad (2-a)$$

$$(2-b)$$

$$\text{Condição Inicial: } y(x,t) \Big|_{t=0} = y_{inic}(x) \text{ para } 0 \leq x < 1 \quad (2-c)$$

Considerando o valor do parâmetro  $\alpha$  como nulo e um valor positivo qualquer, considere também os dois casos:  $f[x, y(x,t)] = \begin{cases} \lambda \cdot y(x,t) \\ \lambda \cdot [y(x,t)]^m \end{cases}$  escolhendo os valores de  $\lambda > 0$  e  $m > 0$ .

Considere, por simplicidade,  $y_{inic} = 0$  e  $y_b(t) = 1$  (simulação do *start-up*). Compare seus resultados aplicando o método dos momentos e o de Galerkin e adotando valores crescentes de  $n$ .

Avalie em sua resposta a variação com o tempo do valor médio de  $y(x,t)$ :

$$\bar{y}(t) = (s+1) \cdot \int_{x=0}^{x=1} x^s \cdot y(x,t) \cdot dx = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot y(u,t) \cdot du$$

No caso linear, isto é:  $f[x, y(x,t)] = \lambda \cdot y(x,t)$ , compare seus resultados com a solução analítica.

Utilize em todas as situações como critério de desempenho do método a evolução temporal do valor médio do resíduo ao quadrado.

3) **Sistematização do Método Para Problemas Com Simetria**

Após identificar a função peso do método escolhido e a expressão do resíduo, computa-se a integral do  $j$ ésimo resíduo ponderado:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}[\mathbf{y}] = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot \omega_j(u) \cdot \mathbf{R}^{(n)}[u, \mathbf{y}] \cdot du \equiv 0 \text{ para } j = 1, 2, \dots, n \quad (1)$$

Computando essa integral por quadratura de tipo Gauss-Radau, com inclusão da extremidade superior:  $u_{n+1}=1$ , tem-se:

$$\mathbf{R}_j^{(n)}[\mathbf{y}] \cong \sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot \omega_j(u_k) \cdot \mathbf{R}_k \equiv 0 \text{ em que: } \mathbf{R}_k = \mathbf{R}^{(n)}[u_k, \mathbf{y}], \text{ para } j = 1, 2, \dots, n. \quad (2)$$

Sendo :  $0 < u_1 < u_2 < \dots < u_n < 1$  as  $n$  raízes de  $P_n^{(1, \frac{s-1}{2})}(u)$  e  $u_{n+1} \equiv 1$

Note que nas  $n$  equações algébricas lineares:  $\sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot \omega_j(u_k) \cdot \mathbf{R}_k \equiv 0$  é possível expressar

os  $n$  resíduos nos **pontos internos** em função do resíduo na extremidade superior  $u_{n+1} \equiv 1$ , assim:

$$\sum_{k=1}^{n+1} H_k \cdot \omega_j(u_k) \cdot \mathbf{R}_k \equiv 0 \Rightarrow \mathbf{R}_i = v_i \cdot \mathbf{R}_{n+1} \text{ para } i = 1, 2, \dots, n \quad (3)$$

Sendo:  $\mathbf{G} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{p}$ .

Em que:  $\mathbf{G}_{i,j} = H_j \cdot \omega_j(u_i)$  e  $\mathbf{p}_j = H_{n+1} \cdot \omega_j(u_{n+1})$ , para  $i, j = 1, 2, \dots, n$

A grande vantagem de representar o método nesta forma é que independe do problema ser estacionário ou transiente, bastando identificar a expressão do resíduo em cada ponto de interpolação (incluindo a extremidade superior!). Além disso, nessa forma o método se assemelha à forma clássica do método de colocação ortogonal.

No problema estacionário, tem-se:

$$\mathbf{R}_i = \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{C}_{i,j} \cdot y_j - \frac{\hat{f}[u_i, y_i]}{4} \text{ para } i = 1, 2, \dots, n, n+1. \quad (4)$$

Em que:  $\mathbf{C}_{i,j} = u_i \cdot \mathbf{B}_{i,j} + \frac{s+1}{2} \cdot \mathbf{A}_{i,j}$ .

Resultando no sistema de equações algébricas:

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{j=1}^{n+1} [\mathbf{C}_{i,j} - v_i \cdot \mathbf{C}_{n+1,j}] \cdot y_j = \frac{\hat{f}[u_i, y_i] - v_i \cdot \hat{f}[u_{n+1}, y_{n+1}]}{4} \text{ para } i = 1, 2, \dots, n \\ 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{A}_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = 1 \end{array} \right. \quad (5)$$

No problema transiente, tem-se:

$$\mathbf{R}_i = \frac{dy_i}{dt} - \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{C}_{i,j} \cdot y_j + \hat{f}[u_i, y_i] \quad \text{para } i=1, 2, \dots, n, n+1 \quad (6)$$

$$\text{Em que: } \mathbf{C}_{i,j} = u_i \cdot \mathbf{B}_{i,j} + \frac{s+1}{2} \cdot \mathbf{A}_{i,j}.$$

Resultando no sistema de equações algébrico-diferenciais:

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{dy_i}{dt} - v_i \cdot \frac{dy_{n+1}}{dt} = \sum_{j=1}^{n+1} [\mathbf{C}_{i,j} - v_i \cdot \mathbf{C}_{n+1,j}] \cdot y_j - \langle \hat{f}[u_i, y_i] - v_i \cdot \hat{f}[u_{n+1}, y_{n+1}] \rangle \\ \text{para } i = 1, 2, \dots, n \\ 2 \cdot \alpha \cdot \sum_{j=1}^{n+1} \mathbf{A}_{n+1,j} \cdot y_j + y_{n+1} = y_b(t) \end{array} \right. \quad (7)$$

Esse sistema está sujeito às condições iniciais:  $y_i(0) = y_{inic}(\sqrt{u_i})$  para  $i=1, 2, \dots, n+1$ .

Exercício de Treinamento: resolva numericamente o problema:

$$\begin{cases} \frac{\partial y(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{x^s} \cdot \frac{\partial}{\partial x} \left[ x^s \cdot \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \right] - f[x, y(x,t), \theta(x,t)] \\ \frac{\partial \theta(x,t)}{\partial t} = \frac{1}{x^s} \cdot \frac{\partial}{\partial x} \left[ x^s \cdot \frac{\partial \theta(x,t)}{\partial x} \right] + \beta \cdot f[x, y(x,t), \theta(x,t)] \end{cases} \quad (1)$$

no domínio :  $0 \leq x < 1$  e  $t > 0$ .

Sujeita às condições:

$$\begin{cases} \text{CC1: } \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=0} = 0 \quad \text{e} \quad \frac{\partial \theta(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=0} = 0 & (2-a) \\ \text{CC2: } \alpha \cdot \frac{\partial y(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=1} + y(x,t) \Big|_{x=1} = y_b(t) \quad \text{para } t > 0 & (2-b) \\ \lambda \cdot \frac{\partial \theta(x,t)}{\partial x} \Big|_{x=1} + \theta(x,t) \Big|_{x=1} = \theta_b(t) & (2-c) \end{cases}$$

Condição Inicial:  $y(x,t) \Big|_{t=0} = y_{inic}(x)$  e  $\theta(x,t) \Big|_{t=0} = \theta_{inic}(x)$  para  $0 \leq x < 1$

Considerando os valores dos parâmetros  $\alpha$  e  $\lambda$  como nulos e valores positivos quaisquer, considere também:

$$f[x, y(x,t), \theta(x,t)] = Da \cdot [y(x,t)]^m \cdot \exp \left[ \gamma \cdot \left( 1 - \frac{1}{\theta(x,t)} \right) \right], \text{ escolhendo os valores de } Da$$

$> 0$ ,  $\gamma > 0$  e  $m \geq 0$ . Considere, por simplicidade,  $y_{inic} = 0$ ,  $\theta_{inic} = \theta_b = 1$  e  $y_b(t) = 1$  (simulação do *start-up*).

Compare seus resultados aplicando o método dos momentos e o de Galerkin e adotando valores crescentes de  $n$ .

Avalie em sua resposta a variação com o tempo do valor médio de  $y(x,t)$  e de  $\theta(x,t)$ :

$$\bar{y}(t) = (s+1) \cdot \int_{x=0}^{x=1} x^s \cdot y(x,t) \cdot dx = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot y(u,t) \cdot du$$

$$\bar{\theta}(t) = (s+1) \cdot \int_{x=0}^{x=1} x^s \cdot \theta(x,t) \cdot dx = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot \theta(u,t) \cdot du$$

Além disso, calcule o fator de efetividade:

$$\eta(t) = (s+1) \cdot \int_{x=0}^{x=1} x^s \cdot [y(x,t)]^m \cdot \exp \left[ \gamma \cdot \left( 1 - \frac{1}{\theta(x,t)} \right) \right] \cdot dx \quad \text{ou, na forma:}$$

$$\eta(t) = \frac{(s+1)}{2} \cdot \int_{u=0}^{u=1} u^{\frac{s-1}{2}} \cdot [y(u,t)]^m \cdot \exp \left[ \gamma \cdot \left( 1 - \frac{1}{\theta(u,t)} \right) \right] \cdot du$$

Utilize em todas as situações como critério de desempenho do método a evolução temporal dos valores médios dos resíduos ao quadrado.