

5 Implementação

Dos aspectos relacionados à implementação, o mais relevante é a construção do problema grosso. Neste capítulo mostraremos como transformar as variáveis relativas à velocidade e à pressão de um problema fino naquelas de um problema grosso e vice-versa.

Analisemos como transformar, na figura (5.1), os elementos κ_G nos elementos κ_F . Nas variáveis relativas à velocidade, queremos transformar U_1, U_2, U_3 em u_1, u_2, u_3, u_4, u_5 .

Observemos que a variável U_2 é a que está na interseção entre cada elemento grosso.

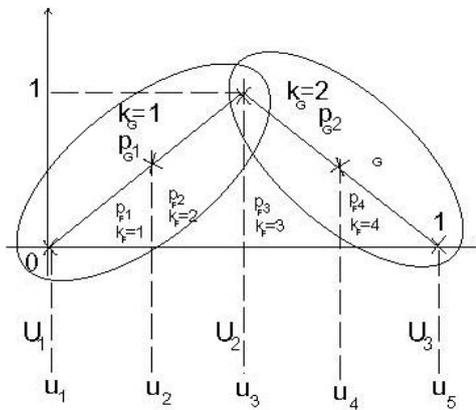


Figura 5.1: Domínio Simplificado.

Chamemos de $\Gamma \in \mathfrak{R}^{4 \times 3}$ a matriz relativa à transformação linear $\Gamma : \mathfrak{R}^3 \rightarrow \mathfrak{R}^4$ que duplica o vetor nos pontos onde há interseção. Γ possui a forma:

$$\Gamma = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & 1 & & \\ & & & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Posição de fronteira} \\ \Rightarrow \text{Posição de fronteira}$$

Chamemos de $\Sigma \in \mathfrak{R}^{5 \times 4}$ a matriz relativa à transformação linear $\Sigma : \mathfrak{R}^4 \rightarrow \mathfrak{R}^5$ que multiplica os pontos de interseção por $\frac{1}{c}$, onde c é o número de domínios que dividem a variável. Neste exemplo $c = 2$, logo:

$$\Sigma = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & 1 & & & \\ & & 1/2 & 1/2 & \\ & & & & 1 \\ & & & & & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow \text{Posições de fronteira.}$$

Assim, para U_2 vetor na fronteira, temos:

$$\Gamma \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \\ U_2 \\ U_3 \end{bmatrix}, \quad \Sigma \begin{bmatrix} u_1 \\ 1/2(u_1 + u_2) \\ u_2 \\ u_2 \\ 1/2(u_2 + u_3) \\ u_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} u_1 \\ 1/2(u_1 + u_2) \\ 1/2u_2 + 1/2u_2 = u_2 \\ 1/2(u_2 + u_3) \\ u_3 \end{bmatrix}.$$

Sejam $(MI_H^h)_1, (MI_H^h)_2 \in \mathfrak{R}^{3 \times 2}$ as matrizes relativas às transformações lineares $(MI_H^h)_1, (MI_H^h)_2 : \mathfrak{R}^2 \rightarrow \mathfrak{R}^3$ que estendem $(\kappa_G)_{1,2}$ em $(\kappa_F)_{1,2,3}$ e $(\kappa_G)_{2,3}$ em $(\kappa_F)_{3,4,5}$, respectivamente.

A matriz geral relativa à transformação linear $MgI_H^h : \mathfrak{R}^3 \rightarrow \mathfrak{R}^5$ que estendem κ_G em κ_F fica então sendo:

$$MgI_H^h = \Sigma \begin{bmatrix} (MI_H^h)_1 & \\ & (MI_H^h)_2 \end{bmatrix} \Gamma. \tag{5-1}$$

A extensão da variável relativa à pressão é feita da seguinte forma:

Para $(\kappa_G)_1$ faço $(p_F)_1 = (p_F)_2 = (p_G)_1$ e para $(\kappa_G)_2$ faço $(p_F)_3 = (p_F)_4 = (p_G)_2$. A matriz que representa esta transformação será chamada MgJ_H^h .

Nas próximas seções faremos uma generalização destas transformações.

5.1 Extensão das Variáveis Relativas à Velocidade

Vejamos como realizar a transformação linear das quatro variáveis que compõem o retângulo grosso nas respectivas variáveis do problema fino.

Sejam:

\bar{m}, \bar{n} o número de divisões de um elemento grosso na horizontal e na vertical, respectivamente.

q o número de variáveis relativas à velocidade de um elemento grosso, com $q = 2\bar{m}\bar{n} + \bar{n} + \bar{m}$.

Observemos que, para estes valores, e considerando m, n como mostrados na figura (2.1), o número de variáveis relativas à velocidade do problema grosso será de $q_G = 2n'm' + n' + m'$, com $m' = m/\bar{m}, n' = n/\bar{n}$.

Veremos em seguida uma representação local dos nós onde as quatro variáveis relativas à velocidade na malha grossa serão transformadas nas q variáveis relativas à velocidade nas malhas finas.

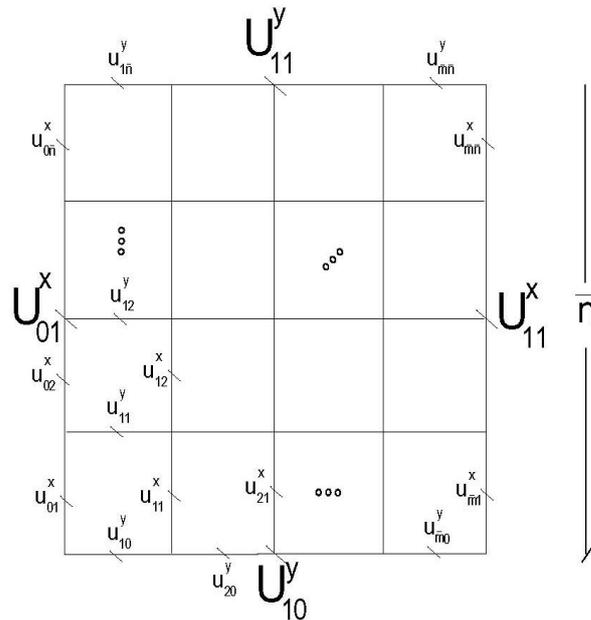


Figura 5.2: Transformação $U \Leftrightarrow u$.

Seja I_H^h a seguinte transformação:

$$I_H^h : \mathfrak{R}^4 \rightarrow \mathfrak{R}^q$$

$$(U_{01}^x, U_{11}^x, U_{10}^y, U_{11}^y) \mapsto (u_{01}^x, u_{11}^x, \dots, u_{\bar{m}1}^x, u_{02}^x, u_{12}^x, \dots, u_{\bar{m}2}^x, \dots, u_{\bar{m}\bar{n}}^x, u_{10}^y, u_{11}^y, \dots, u_{1\bar{n}}^y, u_{20}^y, u_{21}^y, \dots, u_{2\bar{m}}^y, \dots, u_{\bar{m}\bar{n}}^y).$$

Sejam $X \in \mathfrak{R}^{(\bar{m}+1) \times 4}$, $Y \in \mathfrak{R}^{(\bar{n}+1) \times 4}$ matrizes da forma:

$$X = \begin{bmatrix} (\bar{m} - 0)/\bar{m} & 0/\bar{m} & 0 & 0 \\ (\bar{m} - 1)/\bar{m} & 1/\bar{m} & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ (\bar{m} - \bar{m})/\bar{m} & \bar{m}/\bar{m} & 0 & 0 \end{bmatrix},$$

$$Y = \begin{bmatrix} 0 & 0 & (\bar{n} - 0)/\bar{n} & 0/\bar{n} \\ 0 & 0 & (\bar{n} - 1)/\bar{n} & 1/\bar{n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & (\bar{n} - \bar{n})/\bar{n} & \bar{n}/\bar{n} \end{bmatrix}.$$

A forma matricial MI_H^h que representa I_H^h fica então sendo:

$$\begin{bmatrix} u_{01}^x \\ u_{11}^x \\ \vdots \\ u_{\bar{m}\bar{n}}^x \\ \vdots \\ u_{10}^y \\ \vdots \\ u_{\bar{m}\bar{n}}^y \end{bmatrix} = MI_H^h \begin{bmatrix} U_{01}^x \\ U_{11}^x \\ U_{10}^y \\ U_{11}^y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} X \\ X \\ X \\ \vdots \\ X \\ \vdots \\ Y \\ Y \\ \vdots \\ Y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_{01}^x \\ U_{11}^x \\ U_{10}^y \\ U_{11}^y \end{bmatrix}.$$

Observemos que X repete-se \bar{n} vezes e Y \bar{m} vezes.

A matriz relativa à transformação linear $MgI_H^h : \mathfrak{R}^{2n'm'+n'+m'} \rightarrow \mathfrak{R}^{2mn+m+n}$ que estendem κ_G em κ_F , pode então ser escrito como:

$$MgI_H^h = \Sigma \begin{bmatrix} (MI_H^h)_1 & & & \\ & (MI_H^h)_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & (MI_H^h)_{mn} \end{bmatrix} \Gamma. \quad (5-2)$$

Para construir a matriz A do problema grosso, será usada uma rotina de acumulação a ser explicada em (5.3.1).

5.2

Transformação das Variáveis Relativas à Pressão

Chamemos \bar{m}, \bar{n} o número de divisões de um elemento grosso na horizontal e na vertical, respectivamente. Para transformarmos um problema grosso em um problema fino nas variáveis relativas à pressão basta observarmos em qual elemento grosso cada elemento fino está contido, e então fazemos $p_F = p_G$, como mostrado na figura (5.3).

A transformação representada por MgJ_H^h generalizada é a seguinte: para cada elemento grosso $(\kappa_G)_i$, faço $(p_F)_j = (p_G)_i \forall j$ com $(\kappa_F)_j \subset (\kappa_G)_i$.

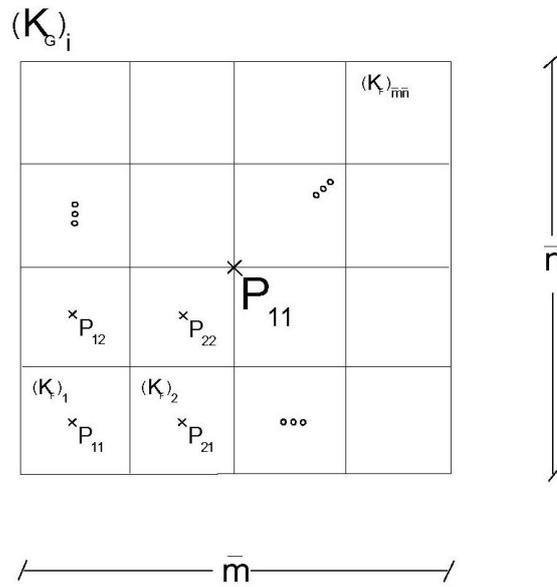


Figura 5.3: Elemento Grosso.

Uma vez que tenho MgI_H^h e MgJ_H^h , automaticamente também tenho MgI_h^H e MgJ_h^H , pois basta fazer: $MgI_h^H = (MgI_H^h)^T$ e $MgJ_h^H = (MgJ_H^h)^T$.

5.3

Construção de C_G

Para construir o operador C_G^{-1} usado em (4-2), primeiro nos preocuparemos em encontrar A_G, B_G e B_G^T , pois $C_G = B_G A_G^{-1} B_G^T$.

5.3.1

Construção da matriz A_G

Construímos a matriz A_G utilizando um tipo de interpolação nos elementos finos para permitir que o programa construa a matriz A referente ao problema grosso ao mesmo tempo em que constrói a respectiva matriz fina. Para isto consideramos o valor da variável λ como uma média entre os valores dos vários elementos finos que compõe o elemento grosso. A função linear Φ do elemento grosso é então uma combinação linear das funções ϕ do elemento fino, permitindo assim que a integral feita em cada elemento grosso para a formação da matriz A_g seja uma combinação linear das integrais usadas em cada elemento fino multiplicado pelo respectivo coeficiente de transformação da matriz $MIg_h^H = (MIg_H^h)^T$. Vejamos um exemplo.

Na figura (5.4), temos um elemento grosso e os seus respectivos elementos finos, para $h_x = h_y$ e $\bar{n} = \bar{m} = 4$.

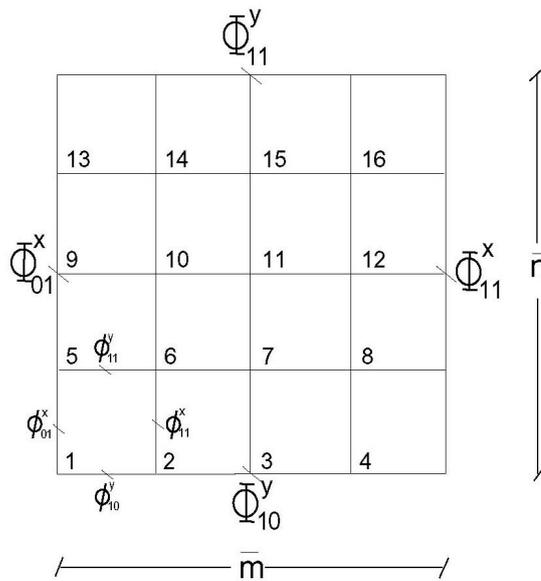


Figura 5.4: Funções Grossas.

Sendo A_H a matriz grossa, A_h a matriz fina, (x, y) as entradas da matriz A_h , $x, y \in \mathfrak{R}^2$ e \Leftarrow indicando acumulação, o pseudo-código da função de acumulação é:

Algorithm 4 Acumulador

Dados de entrada:

Par (x_1, x_2) relativo ao problema fino, com $x_1, x_2 \in \mathfrak{R}^2$.

Funções e operações usadas:

$Mind(x_1, x_2)$: retorna a entrada (X_1, X_2) que representa a função do elemento grosso que contém a função do elemento fino representado por (x_1, x_2) .

MIg_h^H : explicada em (5-2).

<pre> function acumula { 1 : $A_H(X_1, X_1) \Leftarrow MIg_h^H(x_1, X_1) \cdot MIg_h^H(x_2, X_1) \cdot A_h(x_1, x_2);$ 2 : $A_H(X_1, X_2) \Leftarrow MIg_h^H(x_1, X_1) \cdot MIg_h^H(x_2, X_2) \cdot A_h(x_1, x_2);$ 3 : $A_H(X_2, X_1) \Leftarrow MIg_h^H(x_1, X_2) \cdot MIg_h^H(x_2, X_1) \cdot A_h(x_1, x_2);$ 4 : $A_H(X_2, X_2) \Leftarrow MIg_h^H(x_1, X_2) \cdot MIg_h^H(x_2, X_2) \cdot A_h(x_1, x_2);$ } </pre>
--

Na primeira parcela da soma em (5-3) temos $x_1 = [11]$, $x_2 = [10]$, $X_1 = [10]$, $X_2 = [11]$ equivalente à linha 3 do algoritmo 4. Ver figura (5.4).

5.4

Estrutura de Dados

Sendo as matrizes A e B esparsas são então tratadas como operadores e são armazenados apenas os valores que podem ser diferentes de zero. Observemos que a matriz B possui quatro entradas (linhas) potencialmente não nulas de acordo com as equações (2-9). Assim $B^x \in \mathfrak{R}^{(m+1)n \times mn}$ e $B^y \in \mathfrak{R}^{(n+1)m \times mn}$ mas foram implementadas como $B^x \in \mathfrak{R}^{(m+1)n \times 2}$ e $B^y \in \mathfrak{R}^{(n+1)m \times 2}$ reduzindo bastante a memória armazenada. Observando as equações (2-8), vemos que a matriz A possui três entradas (linhas) potencialmente não nulas. Assim $A^x \in \mathfrak{R}^{(m+1)n \times (2nm+m+n)}$ e $A^y \in \mathfrak{R}^{(n+1)m \times (2nm+m+n)}$ foram implementadas como $A^x = \mathfrak{R}^{(m+1)n \times 3}$ e $A^y = \mathfrak{R}^{(n+1)m \times 3}$, reduzindo a quantidade de memória armazenada também para o operador A . Ao construir a rotina que multiplica A e B por vetores levamos em conta a topologia e associamos cada posição do vetor à respectiva posição

do operador. Notemos que para λ do tipo matricial a matriz A precisaria de cinco entradas, isto é, cinco linhas, sendo então $A^x = \Re^{(m+1)n \times 5}$ e $A^y = \Re^{(n+1)m \times 5}$.