

## Álgebra Linear Computacional COC473

Luís Volnei S. Sagrilo

(sagrilo@coc.ufrj.br)

Programa de Engenharia Civil

COPPE/UFRJ

Primeiro Semestre/2019



## TÓPICOS:

- Sistemas de equações lineares mal-condicionados
- Autovalores e autovetores



Sistemas de Equações mal-condicionados:

Definição: Um sistema de equações AX = B é chamado de "Sistema Mal-condicionado" quando uma pequena mudança no vetor independente B ou na matriz dos coeficientes A resulta numa grande mudança no vetor solução X.

# SISTEMAS DE EQUAÇÕES LINEARES

Sistemas de Equações mal-condicionados:

• Exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1.000 & 2.000 \\ 2.000 & 3.999 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.000 \\ 7.999 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1.000 & 2.000 \\ 2.000 & 3.999 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.001 \\ 7.998 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -3.999 \\ +4.000 \end{bmatrix}$$

# SISTEMAS DE EQUAÇÕES LINEARES

# Sistemas de Equações bem-condicionados:

• Exemplo:

$$\begin{bmatrix} 1.000 & 2.000 \\ 2.000 & 3.000 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.000 \\ 7.000 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1.000 & 2.000 \\ 2.000 & 3.000 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 4.001 \\ 7.001 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \mathbf{x}_1 \\ \mathbf{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.999 \\ 1.001 \end{bmatrix}$$

- Definição:
  - Seja uma **A** matriz quadrada (nxn). **X** é um autovetor de **A** se para  $X \neq 0$  existe um escalar  $\lambda$  que satisfaça a seguinte equação:

$$\mathbf{AX} = \lambda \mathbf{X}$$

ou

$$\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & \cdots & a_{1,n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2,n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n,1} & a_{n,2} & \cdots & a_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

λ é chamado de <u>autovalor</u> de **A** 

X é chamado de <u>autovetor</u> de A

• Solução analítica (exemplo 3x3):

$$\begin{bmatrix} a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\ a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\ a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \lambda \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix}
a_{1,1} & a_{1,2} & a_{1,3} \\
a_{2,1} & a_{2,2} & a_{2,3} \\
a_{3,1} & a_{3,2} & a_{3,3}
\end{bmatrix} - \begin{bmatrix}
\lambda & 0 & 0 \\
0 & \lambda & 0 \\
0 & 0 & \lambda
\end{bmatrix} \begin{bmatrix}
x_1 \\
x_2 \\
x_3
\end{bmatrix} = \mathbf{0} = \begin{bmatrix}
0 \\
0 \\
0
\end{bmatrix}$$

$$(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})\mathbf{X} = \mathbf{0}$$



Solução (exemplo 3x3):

Só haverá solução diferente da solução nula para  $\mathbf{X}$  (sistemas consistentes) se o posto da matriz ( $\mathbf{A}$ - $\lambda \mathbf{I}$ ) for menor que n.

Para que isto aconteça o determinante de  $(A-\lambda I)$  deverá ser **obrigatoriamente** igual a zero.



$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 2 & -3 \\ 2 & 1 & -6 \\ -1 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I} = \begin{bmatrix} -2 - \lambda & 2 & -3 \\ 2 & 1 - \lambda & -6 \\ -1 & -2 & -\lambda \end{bmatrix}$$

$$|\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}| = \mathbf{D}(\lambda) = (-2 - \lambda)(1 - \lambda)(-\lambda) + 12 + 12 - 3(1 - \lambda) + 4\lambda - 12(-2 - \lambda) = 0$$
$$= -\lambda^3 - \lambda^2 + 21\lambda + 45 = 0$$

#### Raízes:

$$\lambda_1 = +5$$

$$\lambda_2 = -3$$

$$\lambda_3 = -3$$
Repetidas

 $D(\lambda)$  é conhecido como polinômio característico (sempre de ordem n)

Solução (exemplo 3x3): Para cada autovalor existe um autovetor correspondente

$$\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I} = \begin{bmatrix} -2 - 5 & 2 & -3 \\ 2 & 1 - 5 & -6 \\ -1 & -2 & -5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Eliminação de Gauss

$$\begin{bmatrix} -7 & 2 & -3 & 0 \\ 0 & -24/7 & -48/7 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} -7x_1 + 2x_2 - 3x_3 = 0 \\ -x_2 - 2x_3 = 0 & \rightarrow x_2 = -2x_3 \end{bmatrix}$$

Atribuindo  $x_3 = -1$ , tem - se  $x_2 = +2.0$  e  $x_1 = +1$ , i.e.,

$$\mathbf{X}_1 = \begin{bmatrix} +1.0 \\ +2.0 \\ -1.0 \end{bmatrix}$$

Solução (exemplo 3x3): Para cada autovalor existe um àutovetor correspondente

$$\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I} = \begin{bmatrix} -2+3 & 2 & -3 \\ 2 & 1+3 & -6 \\ -1 & -2 & +3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Eliminação de Gauss

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow x_1 = -2x_2 + 3x_3$$

Atribuindo  $x_3 = 0$  e  $x_2 = +1.0$ , tem - se  $x_1 = -2$ , i.e.,

$$\mathbf{X}_2 = \begin{bmatrix} -2.0 \\ +1.0 \\ +0.0 \end{bmatrix}$$

Solução (exemplo 3x3): Para cada autovalor existe um autovetor correspondente

$$\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I} = \begin{bmatrix} -2+3 & 2 & -3 \\ 2 & 1+3 & -6 \\ -1 & -2 & +3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Eliminação de Gauss

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow x_1 = -2x_2 + 3x_3$$

Atribuindo  $x_3 = +1.0 \text{ e } x_2 = +0.0, \text{ tem - se } x_1 = +3.0, \text{ i.e.},$ 

$$\mathbf{X}_3 = \begin{vmatrix} +3.0 \\ +0.0 \\ +1.0 \end{vmatrix}$$

Solução (exemplo 3x3): Para cada autovalor existe um autovetor correspondente

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 2 & -3 \\ 2 & 1 & -6 \\ -1 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_3 = +5 \qquad \mathbf{X}_1 = \begin{bmatrix} +1.0 \\ +2.0 \\ -1.0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_2 = -3 \qquad \mathbf{X}_2 = \begin{bmatrix} -2.0 \\ +1.0 \\ +0.0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_3 = -3 \qquad \mathbf{X}_3 = \begin{bmatrix} +3.0 \\ +0.0 \\ +1.0 \end{bmatrix}$$



$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 2 & -3 \\ 2 & 1 & -6 \\ -1 & -2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\lambda_{3} = +5$$
  $\mathbf{X}_{1} = \begin{bmatrix} +1.0 \\ +2.0 \\ -1.0 \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{X}_{1}^{N} = \begin{bmatrix} +1.0/\sqrt{6} \\ +2.0/\sqrt{6} \\ -1.0/\sqrt{6} \end{bmatrix} \quad \|\mathbf{X}_{1}^{N}\|_{2} = 1.0$ 

$$\lambda_{2} = -3 \qquad \mathbf{X}_{2} = \begin{bmatrix} -2.0 \\ +1.0 \\ +0.0 \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{X}_{2}^{N} = \begin{bmatrix} -2.0/\sqrt{5} \\ +1.0/\sqrt{5} \\ +0.0/\sqrt{5} \end{bmatrix} \quad \left\| \mathbf{X}_{2}^{N} \right\|_{2} = 1.0$$

$$\lambda_{3} = -3 \qquad \mathbf{X}_{3} = \begin{bmatrix} +3.0 \\ +0.0 \\ +1.0 \end{bmatrix} \rightarrow \mathbf{X}_{3}^{N} = \begin{bmatrix} +3.0/\sqrt{10} \\ +0.0/\sqrt{10} \\ +1.0/\sqrt{10} \end{bmatrix} \quad \left\| \mathbf{X}_{3}^{N} \right\|_{2} = 1.0$$

Solução (exemplo 3x3): Matriz autovetores normalizados

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} +1.0/\sqrt{6} & -2.0/\sqrt{5} & +3.0/\sqrt{10} \\ +2.0/\sqrt{6} & +1.0/\sqrt{5} & +0.0/\sqrt{10} \\ -1.0/\sqrt{6} & +0.0/\sqrt{5} & +1.0/\sqrt{10} \\ \underbrace{\tilde{\mathbf{X}}_{1}}_{\mathbf{X}_{1}} & \underbrace{\tilde{\mathbf{X}}_{2}}_{\mathbf{X}_{2}} & \underbrace{\tilde{\mathbf{X}}_{3}}_{\mathbf{X}_{3}} \end{bmatrix}$$

Observações gerais:

- Os autovalores podem ser repetidos;
- Os autovalores podem ser reais ou complexos
- A soma dos autovalores é igual ao traço da matriz

$$\sum_{i=1}^n \lambda_i = tr(\mathbf{A})$$

- O produtório do módulo dos autovalores é igual ao módulo do determinante da matriz

$$\prod_{i=1}^{n} \left| \lambda_{i} \right| = \left| \det \left( \mathbf{A} \right) \right|$$

Observações gerais:

- No polinômio característico o termo constante equivale ao determinante da matriz **A**
- Se A for positiva definida todos os autovalores serão positivos
- Uma matriz simétrica:
  - sempre tem autovalores reais
  - autovetores são ortogonais. Para autovetores normalizados:

$$\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X} = \mathbf{I} \qquad \mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{A}\mathbf{X} = \lambda$$

# Métodos Numéricos de Solução:

Existem vários métodos numéricos para a solução de autovalores e autovetores. Alguns mais especializados para um dado tipo de problema (ex. matrizes simétricas, etc.) e outros para outras situações:

- Power Method (Método da Potência);
- Método de Jacobi (matriz simétrica);
- Método de Lanczos;
- Etc...

Métodos Numéricos de Solução: Power Method

Método iterativo: calcula o maior autovalor (valor absoluto) do problema e o correspondente autovetor.

**Passo 1**: assumir um vetor inicial  $X^0$  como sendo um autovetor solução do problema  $AX = \lambda X$  e  $\lambda^0 = 1$ . Este vetor deve ter pelo menos um elemento (usualmente o primeiro) igual a unidade:

$$\mathbf{X}^0 = \begin{pmatrix} 1 & \mathbf{x}_2 & \dots & \mathbf{x}_n \end{pmatrix}^T$$

Passo 2: Calcular:

$$\mathbf{Y} = \mathbf{A}\mathbf{X}^0$$

Métodos Numéricos de Solução: Power Method

Passo 3: Ajustar/fatorar Y de forma que o primeiro elemento seja igual a 1.

$$\mathbf{Y}' = \mathbf{y}_1 (1 \quad \mathbf{y}_2 / \mathbf{y}_1 \quad \dots \quad \mathbf{y}_n / \mathbf{y}_1)^{\mathrm{T}} \equiv \lambda^1 (\mathbf{X}^1)$$

$$\lambda^1 = \mathbf{y}_1 \quad \mathbf{X}^1 = \begin{bmatrix} 1 \\ \mathbf{y}_2 / \mathbf{y}_1 \\ \vdots \\ \mathbf{y}_n / \mathbf{y}_1 \end{bmatrix}$$

Passo 4: Calcular

$$R = \frac{\left|\lambda^i - \lambda^{i-1}\right|}{\left|\lambda^i\right|}$$

Métodos Numéricos de Solução: Power Method

Passo 5: Verificar se  $R \le tol$  (tolerância numérica préestabelecida).

#### Sim

$$\lambda = \lambda^{i}$$
  $\mathbf{X} = \mathbf{X}^{i}$ 

#### <u>Não</u>

Repetir os passos 2 a 5 até que  $R \le tol$ 

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.2 & 0.0 \\ 0.2 & 1.0 & 0.5 \\ 0.0 & 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{X}^0 = \begin{bmatrix} 1.0 \\ 1.0 \\ 1.0 \end{bmatrix} \quad \lambda^0 = 1 \quad \text{tol} = 10^{-3}$$

$$\mathbf{AX}^0 = \begin{bmatrix} 1.2 \\ 1.7 \\ 1.5 \end{bmatrix} = 1.2 \begin{bmatrix} 1.00 \\ 1.42 \\ 1.25 \end{bmatrix}$$

$$\lambda^1 = 1.2 \quad \mathbf{X}^1 = \begin{bmatrix} 1.00 \\ 1.42 \\ 1.25 \end{bmatrix}$$

$$R = \frac{|1.2 - 1.0|}{|1.2|} = 0.16667$$

## Exemplo: Power Method

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.2 & 0.0 \\ 0.2 & 1.0 & 0.5 \\ 0.0 & 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{X}^0 = \begin{bmatrix} 1.0 \\ 1.0 \\ 1.0 \end{bmatrix} \quad \lambda^0 = 1 \quad \text{tol} = 10^{-3}$$

ITER	$\mathbf{X_i}$	$\mathbf{X_{i+1}}$	$\lambda_{i}$	R
1	$(1.000, 1.000, 1.000)^{\mathrm{T}}$	$(1.000, 1.417, 1.250)^{\mathrm{T}}$	1.200	0.1667
2	$(1.000, 1.417, 1.125)^{\mathrm{T}}$	$(1.000, 1.747, 1.526)^{T}$	1.283	0.065
14	$(1.000, 2.680, 2.485)^{\mathrm{T}}$	$(1.000, 2.685, 2.492)^{T}$	1.536	6.51x10 <sup>-4</sup>

#### Autovalores exatos:

$$\lambda = \begin{bmatrix} 1.000 \\ 1.539 \\ 0.461 \end{bmatrix}$$

#### Autovetor exato para $\lambda$ =1.539

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} 1.000 \\ 2.693 \\ 2.500 \end{bmatrix}$$

Método de Jacobi: Matriz simétrica

- Propriedades:
  - autovetores são ortogonais

$$\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X} = \mathbf{I} \qquad \mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{A}\mathbf{X} = \lambda$$

- Método numérico
  - montar um matriz **X** com colunas ortogonais entre si de forma a tornar matriz A "quase diagonal"

$$\widetilde{\mathbf{X}}^{\mathrm{T}}\widetilde{\mathbf{X}} = \mathbf{I}$$
  $\widetilde{\mathbf{X}}^{\mathrm{T}}\mathbf{A}\widetilde{\mathbf{X}} \approx \lambda$ 

- Método de Jacobi: Matriz simétrica
  - Matrizes de rotação (mudança de sistemas de coordenadas)

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos(\phi) & -\sin(\phi) \\ \sin(\phi) & \cos(\phi) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Y} = \mathbf{R}\mathbf{X} \qquad \qquad \mathbf{X} = \mathbf{R}^{\mathrm{T}}\mathbf{Y}$$

$$\mathbf{R}^{\mathrm{T}}\mathbf{R} = \mathbf{I} \qquad \qquad \mathbf{R}\mathbf{R}^{\mathrm{T}} = \mathbf{I}$$

- Método de Jacobi: Matriz simétrica
  - Matriz **P** para zerar um termo a<sub>i,j</sub> (ou a<sub>j,i</sub>) fora da diagonal

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & & & & \\ & a_{i,i} & & a_{i,j} & & \\ & & \ddots & & & \\ \vdots & a_{j,i} & & a_{j,j} & & \\ & & & \ddots & & \\ a_{n,1} & & & & a_{n,n} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & & & & 0 \\ & \cos(\phi) & & -\sin(\phi) & & \\ & & 1 & & \\ \vdots & \sin(\phi) & & \cos(\phi) & & \\ & & & \ddots & \\ 0 & & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P}^{T}\mathbf{A}\mathbf{P} = \begin{bmatrix} a_{1,1} & \cdots & & & & \\ & a_{i,i}^{*} & & 0 & & \\ & & \ddots & & & \\ \vdots & 0 & & a_{j,j}^{*} & & \\ & & & \ddots & & \\ a_{n,1} & & & & a_{n,n}^{*} \end{bmatrix}$$

- Método de Jacobi: Matriz simétrica
  - Valor de φ:

$$\begin{cases} \phi = \frac{1}{2} \operatorname{arctg} \left( \frac{2a_{i,j}}{a_{i,i} - a_{j,j}} \right) & \text{se } a_{i,i} \neq a_{j,j} \\ \phi = \frac{\pi}{4} & \text{se } a_{i,i} = a_{j,j} \end{cases}$$

Algoritmo do Método de Jacobi

- 1) Faça:  $\mathbf{A}_1 = \mathbf{A}$   $\mathbf{X}_1 = \mathbf{I}$ 
  - 2) para k=1, 2,..., até convergir
  - 2.1) identificar o maior elemento de  $\mathbf{A}_k$  fora da diagonal (valor absoluto)
  - 2.2) calcular a matriz  $\mathbf{P}_k$  associada ao elemento identificado no item anterior (calcular  $\phi$ ) e fazer as seguintes operações

$$\mathbf{A}_{k+1} = \mathbf{P}_k^{\mathrm{T}} \mathbf{A}_k \mathbf{P}_k$$
$$\mathbf{X}_{k+1} = \mathbf{X}_k \mathbf{P}_k$$

- 3) repetir as operações do item 2 até que todos os elementos de  $\mathbf{A}_k$  fora da diagonal sejam menores que uma dada tolerância (tol).
- 4) depois da convergência  $\mathbf{A}_{k+1} = \text{diagonal} = \lambda \rightarrow \text{autovalores} \\ \mathbf{X}_{k+1} \rightarrow \text{autovetores}$



1) Observar que um elemento "zerado" numa dada iteração poderá voltar a assumir um valor não nulo nas iterações seguintes.

Método de Jacobi: EXEMPLO

$$\mathbf{A}_1 = \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.2 & 0.0 \\ 0.2 & 1.0 & 0.5 \\ 0.0 & 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{X}_1 = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.0 \\ 0.0 & 1.0 & 0.0 \\ 0.0 & 0.0 & 1.0 \end{bmatrix}$$

Termo a ser zerado (2,3)

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.0 \\ 0.0 & 0.707 & 0.707 \\ 0.0 & -0.707 & 0.707 \end{bmatrix} \quad \mathbf{A}_2 = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}_1 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.141 & -0.141 \\ 0.141 & 1.5 & 0.0 \\ -0.141 & 0.0 & 0.5 \end{bmatrix} \quad \mathbf{X}_2 = \mathbf{X}_1 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.0 \\ 0.0 & 0.707 & 0.707 \\ 0.0 & -0.707 & 0.707 \end{bmatrix}$$

Termo a ser zerado (1,3)

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.967 & 0.0 & 0.255 \\ 0.0 & 1.0 & 0.0 \\ -0.255 & 0.0 & 0.967 \end{bmatrix} \quad \mathbf{A}_3 = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}_2 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.137 & 0.0 \\ 0.137 & 1.5 & 0.036 \\ 0.0 & 0.036 & 0.463 \end{bmatrix} \quad \mathbf{X}_3 = \mathbf{X}_2 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.967 & 0.0 & 0.255 \\ 0.180 & 0.707 & -0.684 \\ -0.180 & -0.707 & 0.684 \end{bmatrix}$$

Próximo termo a ser zerado (1,2)

## Método de Jacobi: EXEMPLO

Termo a ser zerado (1,2)

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.965 & 0.264 & 0.0 \\ -0.264 & 0.965 & 0.0 \\ 0.0 & 0.0 & 1.0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.965 & 0.264 & 0.0 \\ -0.264 & 0.965 & 0.0 \\ 0.0 & 0.0 & 1.0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{A}_4 = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}_3 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & -9.5 \times 10^{-3} \\ 0.0 & 1.537 & 0.035 \\ -9.5 \times 10^{-3} & 0.035 & 0.463 \end{bmatrix} \quad \mathbf{X}_4 = \mathbf{X}_3 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.933 & 0.255 & 0.255 \\ -0.013 & 0.730 & -0.684 \\ -0.36 & 0.635 & 0.684 \end{bmatrix}$$

Termo a ser zerado (2,3)

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.0 \\ 0.0 & 0.999 & -0.032 \\ 0.0 & 0.032 & 0.999 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.0 \\ 0.0 & 0.999 & -0.032 \\ 0.0 & 0.032 & 0.999 \end{bmatrix} \quad \mathbf{A}_5 = \mathbf{P}^{\mathrm{T}} \mathbf{A}_4 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 1.0 & -3.06 \times 10^{-4} & -9.5 \times 10^{-3} \\ -3.06 \times 10^{-4} & 1.539 & 0.00 \\ -9.5 \times 10^{-3} & 0.000 & 0.462 \end{bmatrix} \quad \mathbf{X}_5 = \mathbf{X}_4 \mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0.933 & 0.263 & 0.246 \\ -0.013 & 0.707 & -0.707 \\ -0.36 & 0.656 & 0.663 \end{bmatrix}$$

Resultados:

$$\lambda \approx \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 1.539 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 0.462 \end{bmatrix}$$

$$\lambda \approx \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 1.539 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 0.462 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{X} \approx \mathbf{X}_5 = \begin{bmatrix} 0.933 & 0.263 & 0.246 \\ -0.013 & 0.707 & -0.707 \\ -0.36 & 0.656 & 0.663 \end{bmatrix}$$

**EXATOS:** 

$$\lambda = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 1.539 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 0.461 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{\lambda} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 1.539 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 0.461 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{X} = \begin{bmatrix} 0.928 & 0.263 & 0.263 \\ 0.0 & 0.707 & -0.707 \\ -0.371 & 0.657 & 0.657 \end{bmatrix}$$

#### <u>AUTOVALORES E AUTOVETORES</u>

Solução de sistemas de equações lineares (matriz simétrica) usando autovalores e autovetores.

1) Matriz simétrica propriedades:

$$\mathbf{\theta}^{\mathrm{T}}\mathbf{\theta} = \mathbf{I} \qquad \mathbf{\theta}^{\mathrm{T}}\mathbf{A}\mathbf{\theta} = \mathbf{\lambda}$$

 $\theta \rightarrow$  matriz autovetores

- 2) Sistema de equações: AX = B
- 3) Fazendo-se as seguintes operações:

$$X = \theta Y$$

$$AX = A\theta Y = B$$
pre – multiplicando ambos os lados por  $\theta^{T}$ 

$$\theta^{T}A\theta Y = \theta^{T}B$$

$$\lambda Y = \theta^{T}B \rightarrow Y = \lambda^{-1}\theta^{T}B \rightarrow X = \theta Y = \theta \lambda^{-1}\theta^{T}B$$

## Solução sistema (matriz simétrica) conhecendo-se autovalores e autovalores e

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.2 & 0.0 \\ 0.2 & 1.0 & 0.5 \\ 0.0 & 0.5 & 1.0 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1.2 \\ 1.7 \\ 1.5 \end{bmatrix} \qquad \mathbf{AX} = \mathbf{B}$$

Autovalores e autovetores :

Solução do sistema :

$$\boldsymbol{\lambda}^{-1} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 0.65 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 2.167 \end{bmatrix} \qquad \boldsymbol{Y} = \boldsymbol{\lambda}^{-1} \boldsymbol{\theta}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{B} = \begin{bmatrix} 1.0 & 0.0 & 0.00 \\ 0.0 & 0.65 & 0.00 \\ 0.0 & 0.000 & 2.167 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.928 & 0.000 & -0.371 \\ 0.263 & 0.707 & 0.657 \\ 0.263 & 0.263 & 0.657 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.2 \\ 1.7 \\ 1.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0.557 \\ 1.627 \\ 0.215 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{X} = \mathbf{\theta} \mathbf{Y} = \begin{bmatrix} 0.928 & 0.263 & 0.263 \\ 0.0 & 0.707 & -0.707 \\ -0.371 & 0.657 & 0.657 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.557 \\ 1.627 \\ 0.215 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1.0 \\ 1.0 \\ 1.0 \end{bmatrix}$$