

# Álgebra Linear Numérica, Aula 13

Departamento de Matemática, IST

15 de Junho, 2023

# Localização de Valores Próprios

Teorema (Gerschgorin).

Um valor próprio  $\lambda$  de uma matriz  $A$  verifica uma das seguintes desigualdades:

$$|a_{kk} - \lambda| \leq \sum_{j=1, j \neq k}^N |a_{kj}| = r_k, \quad (k = 1, \dots, N)$$

o que significa que os valores próprios pertencem a bolas fechadas com centro na diagonal e raio  $r_k$ , ou seja,  $\lambda \in \bigcup_{k=1}^N \bar{B}(a_{kk}, r_k)$ .

**Demonstração:** Um vector próprio  $v$  associado ao valor próprio  $\lambda$  verifica

$$[Av]_i = \sum_{j=1}^N a_{ij} v_j = \lambda v_i \Leftrightarrow \sum_{j=1, j \neq i}^N a_{ij} v_j + a_{ii} v_i = \lambda v_i$$

e daqui obtemos

$$\sum_{j=1, j \neq i}^N a_{ij} v_j = (\lambda - a_{ii}) v_i$$

e portanto

$$|\lambda - a_{ii}| |v_i| \leq \sum_{j=1, j \neq i}^N |a_{ij}| |v_j|$$

### Cont. da demonstração:

Considerando agora o índice  $k$  para o qual  $|v_k| = \max_{i=1,\dots,N} |v_i| = \|v\|_\infty$  obtemos

$$|\lambda - a_{kk}| \|v\|_\infty \leq \sum_{j=1, j \neq k}^N |a_{kj}| |v_j| \leq \sum_{j=1, j \neq k}^N |a_{kj}| \|v\|_\infty$$

e assim, dividindo por  $\|v\|_\infty \neq 0$  (porque é um valor próprio), obtemos o resultado.

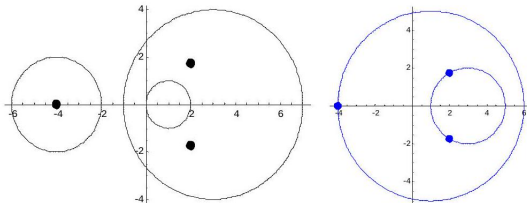
## Propriedades das vizinhanças dadas por Gershgorin

- Se a reunião de  $k \leq n$  bolas forma uma componente conexa, haverá exactamente  $k$  valores próprios nessa componente (consideramos  $k \geq 1$  ).
- O mesmo argumento é válido se considerarmos linhas ao invés de colunas.

## Exemplo 1

$$A = \begin{bmatrix} -4 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 4 & 3 \end{bmatrix}$$

- Vizinhanças por linhas  $Vl1(-4, 2)$ ,  $Vl2(1, 1)$ ,  $Vl3(3, 4)$ . Regiões conexas por linhas  $Rl1 = Vl1$  e  $Rl2 = Vl2 \cup Vl3 = Vl3$ .
- Vizinhanças por colunas  $Vc1(-4, 0)$ ,  $Vc2(1, 5)$ ,  $Vc3(3, 2)$ . Regiões conexas por colunas  $Rc1 = Vc1 \cup Vc2 \cup Vc3 = Vc2$ .



**Figure:** Exemplo 1. Esquerda: vizinhanças (no plano complexo) por linhas; Direita: vizinhanças por colunas. Valores próprios (complexos) representados pelas bolas negras e azuis

**Conclusão:** Pelo Teo de Gerschgorin, existe 1 valor próprio em  $Rl1 = Vl1$  e dois em em  $Rl2 \cap Rc1 = Vl3(3, 4) \cap Vc2(1, 5)$ . Representando os valores próprios no gráfico permite verificar que as conclusões estão corretas.

## Exemplo 2

$$A = \begin{bmatrix} -4 & 2 & 0 & 0 \\ 2+2i & -4 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2+4i & -2 \\ 0 & 2 & 2i & 4 \end{bmatrix}$$

- Vizinhanças por linhas  $V1(-4, 2)$ ,  $V2(-4, 2\sqrt{2})$ ,  $V3(2+4i, 2)$ ,  $V4(4, 4)$ . Regiões conexas por linhas  $R1 = V1 \cup V2$  e  $R2 = V3 \cup V4$ .
- Vizinhanças por colunas  $Vc1(-4, 2\sqrt{2})$ ,  $Vc1(-4, 4)$ ,  $Vc3(2+4i, 2)$ ,  $Vc4(4, 2)$ . Regiões conexas por colunas  $Rc1 = Vc1 \cup Vc2$ ,  $Rc2 = Vc3$  e  $Rc3 = Vc4$ .

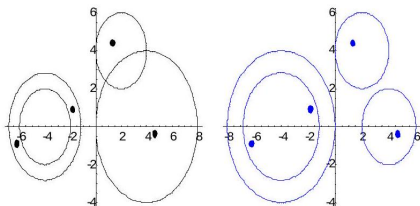


Figure: Exemplo 2: Esquerda por linhas. Direita por Colunas

Conclusão: Pelo Teo de Gerschgorin, existe 1 valor próprio em  $Rc2 = Vc3$ , outro em  $Rc3 = Vc4$  e dois em  $R1 \cap Rc1 = V2 = Vc1$ .

## Aplicação a matrizes de dimensão elevada

Se conseguirmos transformar uma matriz  $A \in R^n$  de grande dimensão numa matriz  $T$  semelhante a  $A$  que tenha uma estrutura em banda (por exemplo tridiagonal), com elementos das diagonais secundárias muito pequenos, relativamente aos elementos da diagonal ( $T_{i,j}/T_{i,i} < \delta \ll 1$ ), então o Teorema de Gershgorin permite obter estimativas para os valores próprios com precisão de ordem  $O(\delta)$ . De facto o teorema permite-nos obter regiões desconexas às quais os valores próprios deverão pertencer. No caso de  $n$  valores próprios distintos, teremos  $n$  regiões desconexas. Uma matriz  $T$  com estas características pode ser obtida, por exemplo, com o método de factorização QR (Ver a referência Golub, Van Loan, Matrix Computations).



**Método das potências Teorema** Seja  $A$  uma matriz diagonalizável (em particular, hermitiana) com um valor próprio dominante  $\lambda_1$  real:  $|\lambda_1| > |\lambda_2| \geq \dots \geq |\lambda_N|$ .

Considere o método

$$\begin{cases} \mathbf{u}^{(0)} : \|\mathbf{u}^{(0)}\| = 1, \\ \mathbf{u}^{(n+1)} = \sigma_n \frac{A\mathbf{u}^{(n)}}{\|A\mathbf{u}^{(n)}\|}, \end{cases}$$

em que  $\sigma_n = \pm 1$  é o sinal da componente com maior módulo do vector  $A\mathbf{u}^{(n)}$

Se a iterada inicial  $\mathbf{u}^{(0)}$  for tal que

$$\mathbf{u}^{(0)} = \alpha_1 \mathbf{v}_1 + \alpha_2 \mathbf{v}_2 + \dots + \alpha_N \mathbf{v}_N$$

com  $\alpha \neq 0$ , então o método das potências converge para  $\mathbf{v}_1$ , e uma aproximação para o valor próprio dominante é

$$\lambda^{(n)} = \frac{[A\mathbf{u}^{(n)}]_i}{u_i^{(n)}}$$

para qualquer índice  $i$  (desde que  $u_i^{(n)} \neq 0$ ), sendo normalmente escolhido o índice com componente igual a 1.

## Método das potências (cont.) Além disso,

- temos a estimativa de erro

$$\|v_1 - u^{(n)}\|_\infty \leq C \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right|^n$$

(onde a constante  $C > 0$  depende directamente de  $\frac{1}{|a|}$  )

- também

$$|\lambda_1 - \lambda^{(n)}| \leq C' \left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right|^n$$

(Note-se que esta estimativa de erro é válida em qualquer norma, já que como todas as normas são equivalentes,

$$\|v_1 - u^{(n)}\| \leq c_2 \|v_1 - u^{(n)}\|_\infty$$

e trata-se apenas de ajustar a constante.)

**Demonstração:** Ver apontamentos da disciplina.

**Exemplo** Assuma que a matriz

$$A = \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 & 2 \\ -1 & 10 & -1 & -1 \\ -1 & 1 & -2 & 1 \\ 1 & 0 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

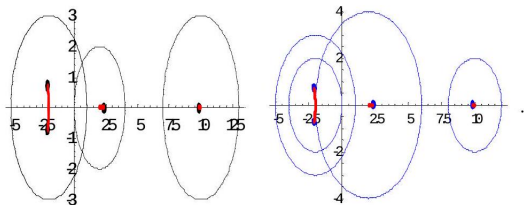
é diagonalizável. Aplicando o Teo. de Gershgorin vemos que os valores próprios devem estar nas vizinhanças

$$V_1 = \bar{V}(-2, 3), V_2 = \bar{V}(10, 3), V_3 = \bar{V}(-2, 3), V_4 = B(2, 2)$$

e

$$B'_1 = \bar{B}(-2, 3), B'_2 = \bar{B}(10, 2), B'_3 = \bar{B}(-2, 2), B'_4 = B(2, 4)$$

(ver figura) concluindo-se que os valores próprios verificam  $|\lambda_1| \geq 8$  e  $|\lambda_2|, |\lambda_3|, |\lambda_4| \leq 5$ . Ou seja  $\lambda_1$  é dominante.



## Exemplo (cont.): Calcular 3 iteradas do método

Tomando  $u^{(0)} = (0, 1, 0, 0)$  ( escolha orientada pelo vector próprio dominante associado à matriz diagonal), obtemos

$$u^{(1)} = \sigma_0 \frac{Au^{(0)}}{\|Au^{(0)}\|_\infty} = + \frac{(1, 10, 1, 0)}{\|(1, 10, 1, 0)\|_\infty} = \left( \frac{1}{10}, 1, \frac{1}{10}, 0 \right)$$

e sucessivamente

$$u^{(2)} = (0.0816, 1, 0.0714, 0),$$

$$u^{(3)} = (0.0846, 1, 0.077, 0.0009).$$

Calculando  $Au^{(3)} = (0.832, 9.835, 0.758, 0.0082)$ , obtemos a aproximação  $\lambda^{(3)} = 9.835$ , que é dada pelo valor da segunda componente (pois é nessa que  $u^{(3)}$  tem valor unitário).

**Observação:** O valor exacto do valor próprio dominante é  $\lambda_1 = 9.83703$ . Como  $\lambda_2 = 2.34741$ , temos uma convergência linear com o factor  $\left| \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \right| = 0.238$ , o que nos permitiria escrever

$$\|v_1 - u^{(n)}\|_\infty \leq 0.238^n C$$