

# Autovalores de Polinômios Matriciais: Sensibilidade, Computação e Aplicações

Fermín S. V. Bazán

Universidade Federal de Santa Catarina

Departamento de Matemática

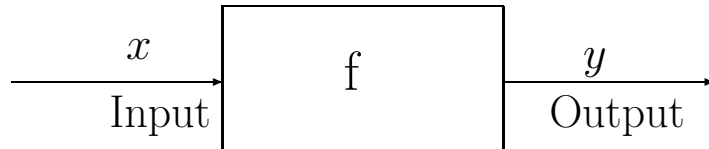
E-mail: [fermin@mtm.ufsc.br](mailto:fermin@mtm.ufsc.br)

<http://www.mtm.ufsc.br/~fermin>

Rio de Janeiro, 30 de Julho 2003

## Sensibilidade de Autovalores

### 1. Condicionamento de um problema



$f : X \rightarrow Y$ ,  $X, Y$  : Esp. normados ( $\mathbb{R}^n$ ,  $\mathbb{C}^n$ , etc.),  
 $x \in X$  : entrada,  $y = f(x) \in Y$  : resposta

**Ex. 1:** Solução de um sistema linear

$$Ax = b, \quad x = ?$$

$$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$

$$b \mapsto x = f(b) = A^{-1}b$$

**Ex. 2:** Cálculo de raízes de um polinômio

$$P(\lambda) = 0, \quad \lambda = ?$$

$$f : \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}$$

$$a = [a_0, \dots, a_{n-1}]^T \mapsto \lambda = f(a), \quad /$$

$$a_0 + a_1\lambda + \dots + a_{n-1}\lambda^{n-1} + \lambda^n = 0.$$

Como se comporta a resposta (solução) do problema perante pequenas variações nos dados de entrada ?

- Prob. *bem condicionado*: pequenas variações nos dados de entrada produzem pequenas variações na resposta.
- Prob. *mal condicionado*: pequenas variações nos dados de entrada podem produzir grandes perturbações nos dados de saída.

Caso 1:  $X = Y = \mathbb{R}$ ,  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \neq 0$ ,  $y = f(x) \neq 0$

$\delta x$  : variação em  $x$

$\delta y = f(x + \delta x) - f(x)$  : variação em  $y$

Variação absoluta:

$$\delta y = f(x + \delta x) - f(x) = f'(x)\delta x + \mathcal{O}(\delta x)^2.$$

O erro abs. em  $y$  devido a variações de tamanho  $|\delta x|$  pode ser grande se  $|f'(x)|$  é grande !

Variação relativa:

$$\frac{\delta y}{y} = \frac{x f'(x)}{f(x)} \cdot \frac{\delta x}{x} + \mathcal{O}(\delta x),$$

O erro relat. em  $y$  devido a variações relativas em  $x$  pode ser grande se  $|x f'(x)|/|f(x)|$  é grande !

A sensibilidade do problema depende dos números

$|f'(x)|$  ou  $|xf'(x)|/|f(x)|$  (Número de condição)

$$\kappa(f)(x) = \begin{cases} \lim_{\delta \rightarrow 0} \sup_{|\delta x| \leq \delta} \frac{|\delta y|}{|\delta x|}, & \text{para erros abs.} \\ \lim_{\delta \rightarrow 0} \sup_{|\delta x| \leq \delta} \frac{|\delta y|}{|y|} / \frac{|\delta x|}{|x|}, & \text{para erros relat,} \end{cases}$$

$$= \begin{cases} |f'(x)|, & \text{para erros absolutos} \\ \left| \frac{xf'(x)}{f(x)} \right|, & \text{para erros relativos.} \end{cases}$$

**Exemplo:** Calcular  $y = \log(x)$ .

Neste caso,  $f(x) = \log(x)$  :

$$\kappa(f)(x) = \left| \frac{xf'(x)}{f(x)} \right| = \left| \frac{1}{\log(x)} \right|.$$

$\kappa(f)(x)$  é grande para  $x \approx 1$  e o problema é mal condicionado.

Caso 2:  $X = \mathbb{R}^m$ ,  $Y = \mathbb{R}^n$ ,

$$f : X \rightarrow Y \Leftrightarrow f_j : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}, \quad j = 1 : n$$

$$y = f(x) \Leftrightarrow y_j = f_j(x_1, \dots, x_m), \quad j = 1 : n,$$

$\delta y_j = f_j(x + \delta x) - f_j(x)$  : variação da  $j$ -ésima comp. devido a var. em todas as variáveis  $x_i$ ,  $i = 1 : m$ .

$$\delta y_j = f_j(x + \delta x) - f_j(x) \approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \delta x_i.$$

$$\begin{aligned} |\delta y_j| &\leq \sum_{i=1}^n \left| \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \right| |\delta x_i| \leq \max_i |\delta x_i| \sum_{i=1}^n \left| \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \right| \\ &\leq \max_i |\delta x_i| \cdot \max_j \sum_{i=1}^n \left| \frac{\partial f_j}{\partial x_i} \right|, \end{aligned}$$

Usando a norma do máximo:

$$\|\delta y\|_\infty \leq \|Jf\|_\infty \|\delta x\|_\infty,$$

$Jf$  : matriz Jacobiana de  $f$ .

A variação absoluta em  $y$  a variações absolutas em  $x$  depende do número  $\|Jf\|_\infty$  ( Número de Condição ?)

**Definição 1** Número de condição do problema  $f$ , no ponto  $x$  :

$$\kappa(f)(x) = \begin{cases} \lim_{\delta \rightarrow 0} \sup_{\|\delta x\| \leq \delta} \frac{\|\delta f\|}{\|\delta x\|}, & (\text{err. abs.}) \\ \lim_{\delta \rightarrow 0} \sup_{\|\delta x\| \leq \delta} \frac{\|\delta f\|}{\|f(x)\|} / \frac{\|\delta x\|}{\|x\|}. & (\text{err. relat.}) \end{cases}$$

Qual a sensib. do prob. de calcular as raízes de

$$p(t) = t^n + a_{n-1}t^{n-1} + \dots + a_1t + a_0, \quad a_0 \neq 0, ?$$

Assuma:  $\nu$  é uma raiz simples, ou seja,

$$p(\nu) = 0, \quad p'(\nu) \neq 0.$$

Aqui:  $\nu : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{C}$ ,  $\nu = \nu(a)$ ,  $a = [a_0, a_1, \dots, a_{n-1}]^T$ .  
definida implicitamente através de

$$\nu(a)^n + a_{n-1}[\nu(a)]^{n-1} + \dots + a_j[\nu(a)]^j + \dots + a_1[\nu(a)] + a_0 = 0.$$

A sensib. do prob. depende da norma da matriz Jacobiana:

$$J(\nu) = \left[ \frac{\partial \nu}{\partial a_0}, \frac{\partial \nu}{\partial a_1}, \dots, \frac{\partial \nu}{\partial a_{n-1}} \right]$$

Número de condição da raiz  $\nu$ , na norma-2 (erros abs.)

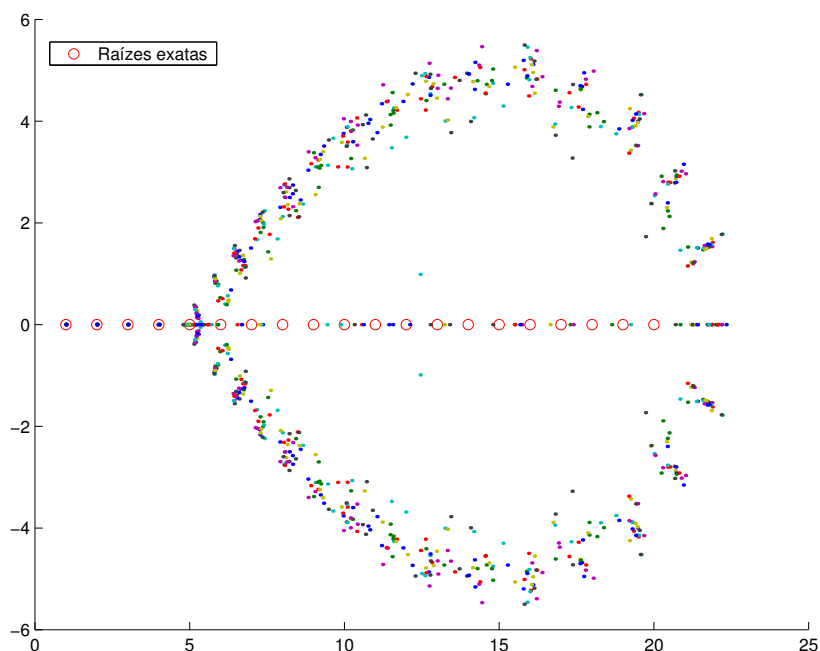
$$\kappa(\nu)(a) = \frac{1}{|p'(\nu)|} \sqrt{1 + |\nu|^2 + |\nu|^4, \dots, + |\nu|^{2(n-1)}},$$

Para o Polinômio de Wilkinson:

$$p(t) = \prod_{j=1}^{20} (t - j) = (t - 1)(t - 2) \cdots (t - 20).$$

A raiz  $\nu = 15$  tem aprox.

$$\kappa(\nu)(a) \approx \frac{1.67 \times 10^9 \times 15^{14}}{5!14!} \approx 5.1 \times 10^{13}.$$



Qual a Sensib. do Problema de calcular a sol. de um sistema de eq. lineares?

**Problema:**  $Ax = b, \quad x = ?$

Formulação teórica:

$$f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, \\ b \mapsto x = f(b) = A^{-1}b \quad (b: \text{dados de ent.})$$

Neste caso: Jacobiana:  $Jf(b) = A^{-1}$ .

$$\kappa(f)(b) = \begin{cases} \|A^{-1}\| & (\text{err. abs.}) \\ \frac{\|b\| \|A^{-1}\|}{\|A^{-1}b\|} & (\text{err. relat.}) \end{cases}$$

O problema de resolver o sistema linear  $Ax = b$  pode ser muito sensível a pequenas variações em  $b$  quando  $\|A^{-1}\|$  é muito grande.

No caso de erros relativos:

$$\kappa(f)(b) \leq \|A\| \|A^{-1}\|.$$

e a cota pode ser atingida para certo vetor  $b$  !



Qual a Sensib. do Problema de calcular os autovalores de uma matriz?

Formulação teórica:

$$f : \mathbb{C}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{C},$$

$$A \mapsto \lambda = f(A)$$

Sujeito a  $Ax = \lambda x$  ( $A$ : dados de ent.)

Se  $\delta\lambda$  : variação em  $\lambda$  (simples) devido a uma variação  $\delta A$  em  $A$ , e  $y$  autovetor à esquerda

$$\delta\lambda = \frac{y^* \delta A x}{y^* x}$$

$\Downarrow$

$$\frac{|\delta\lambda|}{\|\delta A\|_2} \leq \frac{\|x\|_2 \|y\|_2}{|y^* x|}.$$

$$\kappa(\lambda, A) \leq \lim_{\|\delta A\|_2 \rightarrow 0} \frac{|\delta\lambda|}{\|\delta A\|_2} \leq \frac{\|x\|_2 \|y\|_2}{|y^* x|}.$$

$\kappa(\lambda, A)$  pode ser muito grande quando  $|y^* x| \approx 0$  e neste caso o autovalor  $\lambda$  pode ser muito sensível a pequenas perturbações em  $A$ ! (típico para matrizes não simétricas, veja exemp. pag. 56)

## 2. 1 Sensibilidade de Autoval. de Pol. Matriciais: Abordagem Polinomial

$$P_m(\lambda) = \lambda^m + A_{m-1}\lambda^{m-1} + \dots + A_0 : \text{Pol. exato}$$

$$\tilde{P}_m(\lambda) = \lambda^m + \tilde{A}_{m-1}\lambda^{m-1} + \dots + \tilde{A}_0 : (\tilde{A}_l \approx A_l)$$

Se  $\lambda + \delta\lambda$  : autovalor de  $\tilde{P}_m(\lambda)$  e  $x + \delta x$  : autovetor associado, e

$$\|\delta A_0, \delta A_1, \dots, \delta A_{m-1}\|_2 \leq \delta, \quad \delta A_l = \tilde{A}_l - A_l$$

Para autovalores simples (Tisseur e Higham 2000):

$$\kappa(\lambda, P) = \lim_{\delta \rightarrow 0} \sup \left\{ \frac{|\delta\lambda|}{\delta} \right\}$$

$$\text{Sujeito a } \tilde{P}_m(\lambda + \delta\lambda)(x + \delta x) = 0.$$

**Teorema 2** *Se  $\lambda$  autov. simples,  $x, y$  : autovet. associados,*

$$\kappa(\lambda, P) = \eta \frac{\|y\|_2 \|x\|_2}{|y^* P'_m(\lambda)x|},$$

$$\text{com } \eta = \sqrt{1 + |\lambda|^2 + |\lambda|^4 + \dots + |\lambda|^{2(m-1)}}.$$

## 2.2 Sensibilidade de Autoval. de Pol. Matriciais: Abordagem da Matriz Companheira

$C_A$  : matriz companheira em blocos assoc. a  $P_m(\lambda)$  :

$$C_A = \begin{bmatrix} 0 & I_q & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & I_q & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & \cdots & I_q \\ -A_0 & -A_1 & & \cdots & -A_{m-1} \end{bmatrix}$$

$\lambda$  : autovalor simples

$\ell, r$  : autovetores associados, à esquerda e à direita, respect.

Número de Condição de Wilkinson (Wilkinson 1963)

$$\kappa(\lambda, C_A) = \frac{\|\ell\|_2 \|r\|_2}{|\ell^* r|}.$$

Ambos os números  $\kappa(\lambda, P)$   $\kappa(\lambda, C_A)$  são de tamanhos comparáveis

### Ex.: Um Prob. de Autovalor Quadrático.

$P_2(\lambda) = \lambda^2 I + A_1 \lambda + A_0$  : Pol. associado ao sistema

$$M\ddot{q}(t) + \epsilon C\dot{q}(t) + Kq(t) = 0, \quad \epsilon > 0.$$

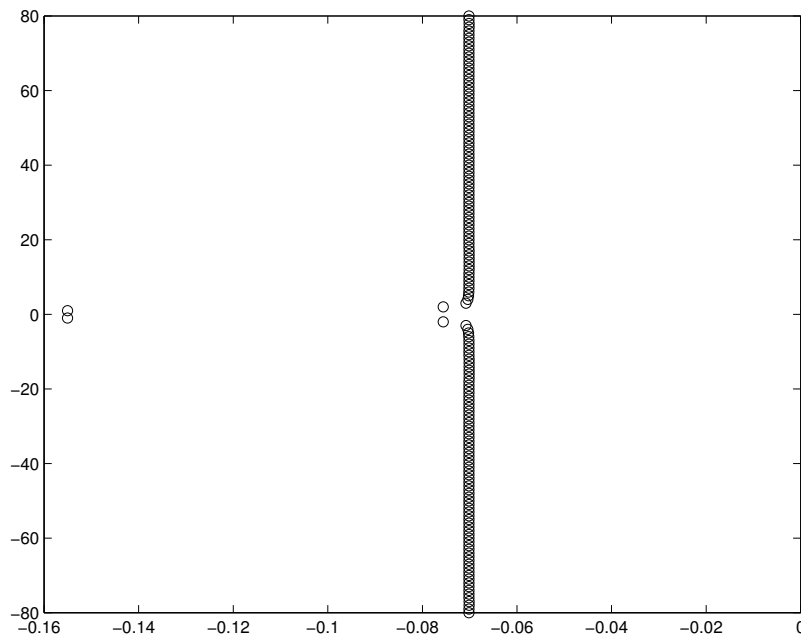
$$M = \frac{\pi}{2}I, \quad K = \frac{\pi}{2}\text{diag}(1^2, \dots, n^2), \quad C = [c_{k,j}]$$

$$c_{kj} = \begin{cases} 0 & \text{se } k + j \text{ for ímpar,} \\ 12\pi \left[ \frac{1}{(k+j)^4} - \frac{1}{(k-j)^4} \right] & \text{se } k + j \text{ for par e } k \neq j, \\ \frac{\pi^5}{60} - \frac{2.7\pi}{2} + \frac{3\pi}{4k^2} & \text{se } k = j. \end{cases}$$

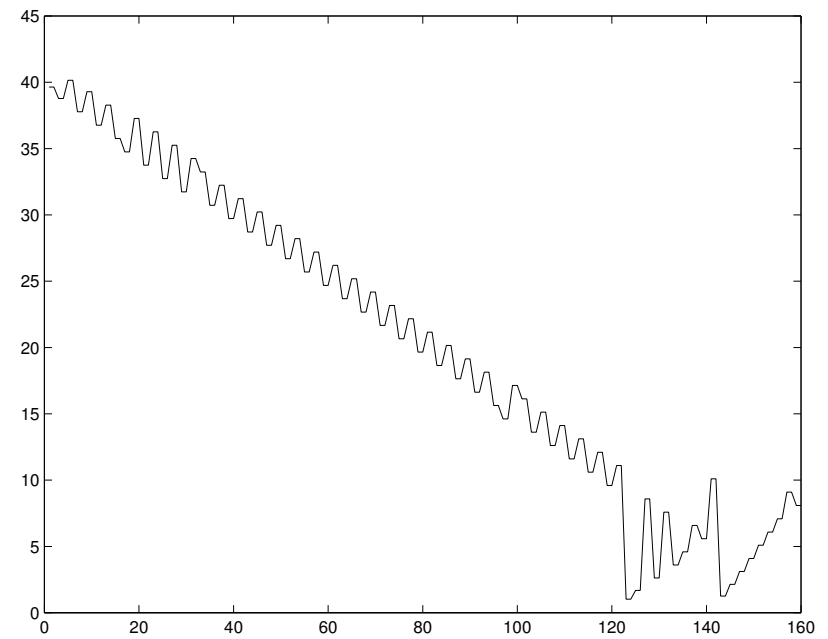
Os espectro de  $P_m(\lambda)$  (equiv. de  $C_A$ ) é formado por autovalores complexos conjugados e a sensibilidade dos autovalores depende de  $\epsilon$  e a dimensão  $n$

## Resultados Numéricos

$$n = 80, \quad \epsilon = 0.11$$



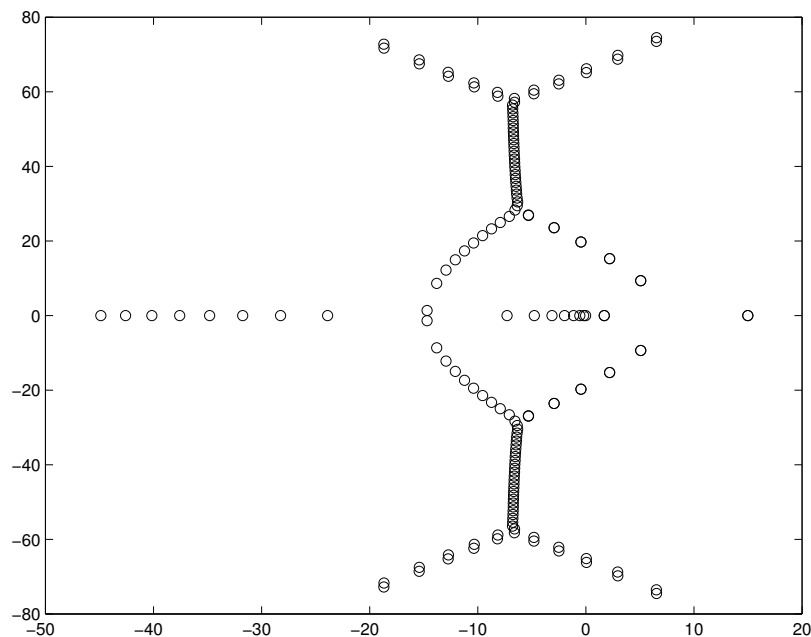
Esquerda: Autovalores de  $P_2(\lambda)$ .



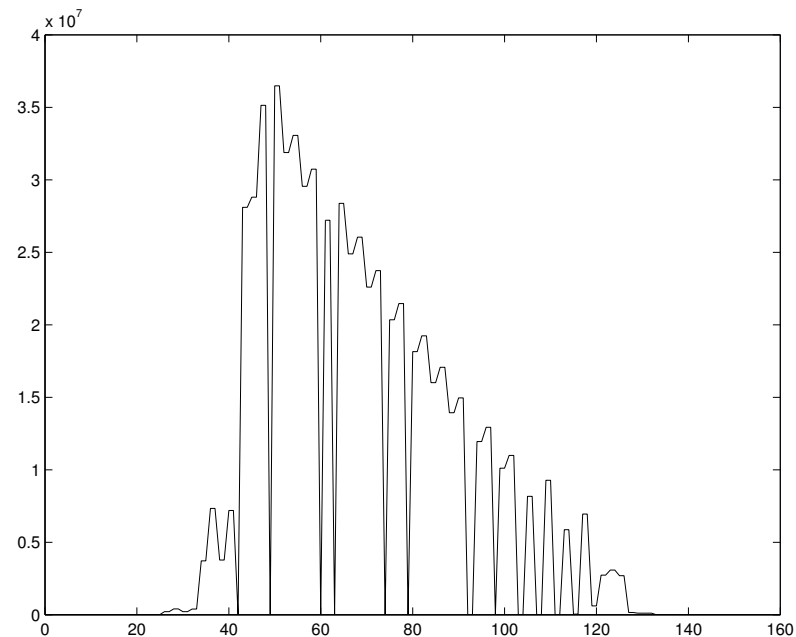
Direita:  $\kappa(\lambda, C_A)$

# Resultados Numéricos

$$n = 80, \quad \epsilon = 11.25$$



Esquerda: Autovalores de  $P_2(\lambda)$ .



Direita:  $\kappa(\lambda, C_A)$