

# Informe de la pràctica 3 - Àlgebra Lineal Numèrica

Tomàs Ortega

29 de maig de 2017

## Índex

<b>1</b>	<b>Introducció</b>	<b>1</b>
1.1	Normes matricials	1
1.2	Nombre de condició	2
<b>2</b>	<b>Sistemes Lineals</b>	<b>2</b>
2.1	Mètodes directes	2
2.1.1	Factorització LU	2
2.1.2	Factorització Cholesky	2
2.1.3	Factorització QR	2
2.1.4	Factorització SVD	2
2.2	Mètodes iteratius	3
2.2.1	Mètode de Jacobi	3
2.2.2	Mètode de Gauss-Seidel	3
2.2.3	Mètode de Sobrerelaxació	3
<b>3</b>	<b>Càlcul de valors i vectors propis</b>	<b>3</b>
3.1	Teorema de Gerschgorin	3
3.2	Mètode de la Potència	4
3.2.1	Potència estàndard	4
3.2.2	Potència inversa	4
3.2.3	Potència desplaçada	4
3.2.4	Potència inversa desplaçada	4
3.3	Mètodes de Reducció	4
3.3.1	Mètode de Jacobi	4
3.3.2	Mètode de Hyman	4
3.3.3	Mètode QR	4

## 1 Introducció

### 1.1 Normes matricials

Una norma matricial és una aplicació que compleix, per a matrius quadrades

1.  $\|A\| \geq 0$ , i  $\|A\| = 0 \iff A = 0$
2.  $\|\alpha A\| = |\alpha| \cdot \|A\|$
3.  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$
4.  $\|AB\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$

Una norma matricial és consistent amb una vectorial si compleix

$$\frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \left\| A \frac{x}{\|x\|} \right\| \leq \|A\| \implies \|A\| = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|$$

Tenim que  $\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)}$

## 1.2 Nombre de condició

$$\mu(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$$

## 2 Sistemes Lineals

### 2.1 Mètodes directes

Si tenim un sistema amb errors,

$$\left\| \frac{\delta x}{\|x\|} \right\| \leq \mu(A) \left[ \frac{\|\delta b\|}{b} + \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \cdot \frac{\|x + \delta x\|}{\|x\|} \right]$$

Si suposem que  $\|x\| = \|x + \delta x\|$  veiem que  $\mu(A)$  condiciona l'error en la solució.

#### 2.1.1 Factorització LU

$\exists \iff$  tots els menors principals són diferents a 0.

Triga aproximadament  $2n^3/3$  per triangular,  $n^2$  per resoldre.

Mètode de Crout obté U amb elements a la diagonal que són 1.

#### 2.1.2 Factorització Cholesky

Obté una factorització  $A = L \cdot L^T$  en aproximadament  $n^3/3$  operacions, (aproximadament la meitat que LU).

#### 2.1.3 Factorització QR

$\exists \iff A$  és de rang màxim. Cost:  $2mn^2 + 2n^3/3$

Gram-Schmidt:

$$\mathbf{u}_1 = \mathbf{a}_1, \quad \mathbf{e}_1 = \frac{\mathbf{u}_1}{\|\mathbf{u}_1\|} \quad (1)$$

$$\mathbf{u}_2 = \mathbf{a}_2 - \text{proj}_{\mathbf{u}_1} \mathbf{a}_2, \quad \mathbf{e}_2 = \frac{\mathbf{u}_2}{\|\mathbf{u}_2\|} \quad (2)$$

$$\mathbf{u}_3 = \mathbf{a}_3 - \text{proj}_{\mathbf{u}_1} \mathbf{a}_3 - \text{proj}_{\mathbf{u}_2} \mathbf{a}_3, \quad \mathbf{e}_3 = \frac{\mathbf{u}_3}{\|\mathbf{u}_3\|} \quad (3)$$

$$\vdots \quad \vdots \quad (4)$$

$$\mathbf{u}_k = \mathbf{a}_k - \sum_{j=1}^{k-1} \text{proj}_{\mathbf{u}_j} \mathbf{a}_k, \quad \mathbf{e}_k = \frac{\mathbf{u}_k}{\|\mathbf{u}_k\|} \quad (5)$$

$$R = Q^T A = \begin{pmatrix} e_1 & e_2 & \dots & e_k \end{pmatrix}^T A$$

#### 2.1.4 Factorització SVD

Costa més que QR, és més estable. Cost:  $2mn^2 + 11n^3$

$$A = U \Sigma V^T$$

On  $U$  és  $m \times n$ ,  $\sigma$  és  $n \times n$  i  $V^T$  és  $n \times n$

On  $U$  i  $V$  són ortogonals i  $\sigma$  és diagonal i té la diagonal de valors singulars.

## 2.2 Mètodes iteratius

Volem trobar  $B$  i  $c$  tal que  $Ax = b$  sigui  $x = Bx + c$  i el límit de les  $x$  vagi a la solució.

Ho fem amb  $A = P - (P - A)$ , aleshores  $x = P^{-1}(P - A)x + P^{-1}b$  i fem l'esquema iteratiu.

Convergeix  $\iff \rho(B) < 1$ , amb velocitat  $-\ln(\rho(B))$

Tenim una fita de l'error

$$\|x - x^k\| \leq \frac{\|B\|}{1 - \|B\|} \|x^k - x^{k-1}\|$$

### 2.2.1 Mètode de Jacobi

Si  $A$  és estrictament diagonalment dominant per files aleshores convergeix, ja que la  $\|B\|_\infty < 1$

$P = D$  i apliquem esquema.

### 2.2.2 Mètode de Gauss-Seidel

Si  $A$  és estrictament diagonalment dominant per files, aleshores convergeix.

Si  $A$  és simètrica i definida positiva convergeix.

$P = L$  i apliquem esquema.

### 2.2.3 Mètode de Sobrerelaxació

És una millora de Gauss-Seidel que s'aplica en alguns casos per a convergència més ràpida.

$\rho(B_\omega) \geq |\omega - 1| \implies 0 \leq \omega \leq 2$  si volem que convergeixi.

$B = (D - \omega L)^{-1}[(1 - \omega)D + \omega U]$

$c = \omega(D - \omega L)^{-1}b$

## 3 Càlcul de valors i vectors propis

Si tenim  $v$  VEP trobem el seu VAP  $\lambda$  amb

$$\lambda = \frac{v^T A v}{v^T v}$$

### 3.1 Teorema de Gerschgorin

Proposició: Siguin  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  els VAPs d'una matriu  $A$  diagonalitzable, aleshores

$$\lambda_k \in \bigcup_{i=1}^n C_i; \quad C_i = \{z \in \mathbb{C}, \quad |z - a_{ii}| \leq r_i, \quad r_i = \sum_{j \neq i} |a_{ij}|\}$$

Demostració:  $\lambda$  VAP de VEP  $x \neq 0 \implies$

$$(\lambda - a_{ii})x_i = \sum_{j \neq i} a_{ij}x_j$$

Triem  $k$  tal que  $\|x\|_\infty = |x_k| \implies$

$$|\lambda - a_{kk}| \leq \sum_{j \neq k} \frac{|a_{kj}| |x_j|}{|x_k|} \leq \sum_{j \neq k} |a_{kj}| = r_k \implies \lambda \in \{|z - a_{kk}| \leq r_k\}$$

## 3.2 Mètode de la Potència

### 3.2.1 Potència estàndard

$A$  amb VAPs reals  $|\lambda_1| \geq \dots \geq |\lambda_n|$ ,  $x_{k+1} = Ax_k = A^k x_0$ . Perquè convergeixi sense desaparar-se es normalitza  $x_k$  i es converteix en  $y_k$ , i queda

$$z_{k+1} = Ay_k, \quad y_{k+1} = \frac{z_{k+1}}{\|z_{k+1}\|}, \quad \left( \frac{z_k}{y_k} \right)_i \rightarrow \lambda_1$$

Això convergirà més ràpid com més petit sigui  $|\frac{\lambda_2}{\lambda_1}|$

### 3.2.2 Potència inversa

$\lambda$  VAP de VEP  $v$  de  $A \iff \lambda^{-1}$  és VAP de VEP  $v$  de  $A^{-1}$

### 3.2.3 Potència desplaçada

$\lambda$  VAP de VEP  $v$  de  $A \iff \lambda - q$  és VAP de VEP  $v$  de  $A - qI$   
Ho usem per intentar millorar la velocitat de convergència.

### 3.2.4 Potència inversa desplaçada

$\lambda$  VAP de VEP  $v$  de  $A \iff (\lambda - q)^{-1}$  és VAP de VEP  $v$  de  $(A - qI)^{-1}$   
S'usa per refinar aproximacions de VAPs.

## 3.3 Mètodes de Reducció

### 3.3.1 Mètode de Jacobi

Suposem  $A$  simètrica (en veritat volem VAPs reals) s'usen canvis de base ortogonals. Aleshores fem  $A_0 = A$ ,  $A_k = Q_k^T A_{k-1} Q_k$ .  $A_k$  manté simetria i VAPs.

### 3.3.2 Mètode de Hyman

Mitjançant  $(n-2)(n-1)/2$  rotacions, s'obté una matriu Hessenberg superior, i es calcula el polinomi característic. Amb un mètode numèric es troben les arrels d'aquest polinomi, és a dir, els VAPs.

### 3.3.3 Mètode QR

Idea: Construir  $A = A_0, A_1, \dots$  tals que  $A_s = Q_s R_s$ , i  $A_{s+1} = R_s Q_s$ , i d'aquesta manera  $A_s$  tendeix cap a triangular superior, i fem servir el mateix que abans.