

Chapitre 7

Normes vectorielles
Norme matricielles
Conditionnement

Méthodes numériques 2003/2004 – D.Pastre
licence de mathématiques et licence MASS

Normes

Normes vectorielles

Propriétés : pour tous u, v, α

$$\begin{aligned} \|v\| = 0 &\Leftrightarrow v=0 \text{ et } \|v\| \geq 0 \\ \|\alpha v\| &= |\alpha| \|v\| \\ \|u+v\| &\leq \|u\| + \|v\| \end{aligned}$$

Exemples

$$\|v\|_1 = \sum_i |v_i|$$

$$\|v\|_2 = \sqrt{\sum_i |v_i|^2} = \sqrt{v \cdot v}$$

$$\|v\|_p = \left(\sum_i |v_i|^p \right)^{1/p}$$

$$\|v\|_\infty = \max_i |v_i|$$

Deux normes $\|\cdot\|$ et $\|\cdot\|'$ sont *équivalentes* s'il existe deux constantes c et c' telles que

$$\|v\|' \leq c \|v\| \text{ et } \|v\| \leq c' \|v\|'$$

Propriété : ces exemples sont bien des normes et elles sont équivalentes.

Normes matricielles

Propriétés : pour tous A, B, α

$$\begin{aligned} \|A\| = 0 &\Leftrightarrow A=0 \text{ et } \|A\| \geq 0 \\ \|\alpha A\| &= |\alpha| \|A\| \\ \|A+B\| &\leq \|A\| + \|B\| \\ \|AB\| &\leq \|A\| \|B\| \end{aligned}$$

Exemple : Norme matricielle subordonnée (à une norme vectorielle)

$$\|A\| = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Av\|}{\|v\|} = \sup_{\|v\| \leq 1} \|Av\| = \sup_{\|v\|=1} \|Av\|$$

Remarque : $\|A\|$ est bien défini car $\sup_{\|v\|=1} \|Av\|$

est borné en raison de la continuité de l'application $v \rightarrow \|Av\|$ et de la compacité de la sphère unité et il existe au moins un vecteur v tel que $\|Av\| = \|A\| \|v\|$

Propriétés :

1. La norme subordonnée $\|A\|$ est bien une norme matricielle.

2. Pour tout vecteur v , on a $\|Av\| \leq$

$$\|A\| \|v\|$$

$$\|I\| = 1$$

$$4. \|A\|_1 = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Av\|_1}{\|v\|_1} = \max_j \sum_i |a_{ij}|$$

$$5. \|A\|_\infty = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Av\|_\infty}{\|v\|_\infty} = \max_i \sum_j |a_{ij}|$$

$$6. \|A\|_2 = \sup_{v \neq 0} \frac{\|Av\|_2}{\|v\|_2} = \sqrt{\rho(A^*A)} = \sqrt{\rho(AA^*)}$$

$$= \|A^*\|_2$$

où $\rho(M)$ désigne le rayon spectral de la matrice M , c'est-à-dire la plus grande valeur propre de M en valeur absolue

Théorème :

Si A est inversible et M est telle que $\|M-A\| < \frac{1}{\|A^{-1}\|}$ alors M est inversible ;

Si $\|A\| < 1$ alors I+A est inversible et $\|(I+A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1-\|A\|}$

si I+A est singulière alors $\|A\| \geq 1$

Définition :

A est dite à diagonale strictement dominante si pour tout i $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ij}|$

Proposition :

Toute matrice à diagonale strictement dominante est inversible.

Conditionnement

Sources d'erreurs dans la résolution des problèmes numériques

- Erreurs d'arrondi
- Erreurs de troncature (méthodes itératives)
- Erreurs de mesures (données expérimentales)

Conditionnement d'un système linéaire

Exemple résolution du système A X = B avec

$$A = \begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 32 \\ 23 \\ 33 \\ 31 \end{pmatrix} \quad A \setminus B = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$B1 = \begin{pmatrix} 32.1 \\ 22.9 \\ 33.1 \\ 30.9 \end{pmatrix} \quad A \setminus B1 = \begin{pmatrix} 9.2 \\ -12.6 \\ 4.5 \\ -1.1 \end{pmatrix}$$

erreur relative sur les données $\approx 1/200$
sur le résultat $\approx 10/1$

En faisant maintenant varier A

$$A2 = \begin{pmatrix} 10 & 7. & 8.1 & 7.2 \\ 7.08 & 5.04 & 6 & 5 \\ 8 & 5.98 & 9.89 & 9. \\ 6.99 & 4.99 & 9 & 9.98 \end{pmatrix}$$

$$A2 \setminus B = \begin{pmatrix} -81. \\ 137. \\ -34. \\ 22. \end{pmatrix}$$

La matrice A a pourtant bon aspect, son déterminant vaut 1 et son inverse est tout aussi sympathique

$$1/A = \begin{pmatrix} 25 & -41 & 10 & -6 \\ -41 & 68 & -17 & 10 \\ 10 & -17 & 5 & -3 \\ -6 & 10 & -3 & 2 \end{pmatrix}$$

Conditionnement d'une matrice

Soient AX = B et A(X+δX) = B+δB
d'où A δX = δB, A⁻¹B = X et A⁻¹ δB = δX
On a $\|B\| = \|AX\| \leq \|A\| \|X\|$
 $\|X\| = \|A^{-1}B\| \leq \|A^{-1}\| \|B\|$
de même
 $\|\delta B\| \leq \|A\| \|\delta X\|$ et $\|\delta X\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta B\|$
d'où

$$\frac{1}{\|A\| \|A^{-1}\|} \frac{\|\delta B\|}{\|B\|} \leq \frac{\|\delta X\|}{\|X\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta B\|}{\|B\|}$$

On fait maintenant varier A.
Soient AX = B et (A+δA)(X+δX) = B
d'où A δX + δA (X+δX) = 0
δX = -A⁻¹ δA (X+δX)

$$\|\delta X\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta A\| \|X+\delta X\|$$

et

$$\frac{\|\delta X\|}{\|X+\delta X\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}$$

Définition : conditionnement d'une matrice
Si A est inversible, $\text{cond}(A) = \|A\| \|A^{-1}\|$

d'où

Théorème :

1. Soient A une matrice inversible, B un vecteur non nul, et soient X et X+δX les solutions des systèmes linéaires AX=B et A(X+δX)=B+δB, alors on a l'inégalité

$$\frac{1}{\text{cond}(A)} \frac{\|\delta B\|}{\|B\|} \leq \frac{\|\delta X\|}{\|X\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\delta B\|}{\|B\|}$$

et c'est la meilleure possible.

Pour vérifier que c'est la meilleure, prendre u≠0 et δB≠0 tels que \|A^{-1} δB\| = \|A^{-1}\| \|δB\| (ils existent)

2. Soient A une matrice inversible, B un vecteur non nul, et soient X et X+δX les solutions des systèmes linéaires AX=B et (A+δA)(X+δX)=B, alors on a l'inégalité

$$\frac{\|\delta X\|}{\|X+\delta X\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|}$$

et c'est la meilleure possible.

Pour vérifier que c'est la meilleure, prendre Y≠0 tel que \|A^{-1} Y\| = \|A^{-1}\| \|Y\| et β≠0

Supposons maintenant que \|δA\| < \|A^{-1}\|^{-1} alors \|A^{-1} δA\| < \|A^{-1}\| \|δA\| < 1 donc la matrice I + A^{-1} δA est inversible et

$$\|(I+A^{-1}\delta A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1-\|A^{-1}\delta A\|}$$

on a δX = -A^{-1} δA (X+δX) et

$$X+\delta X = (I + A^{-1} \delta A)^{-1} X$$

d'où, en posant \|A^{-1} δA\| = t

$$\|\delta X\| \leq t \|X+\delta X\| \leq t \|(I + A^{-1} \delta A)^{-1}\| \|X\| \leq \frac{t}{1-t} \|X\| \leq \frac{t'}{1-t'} \|X\|$$

avec t' = \|A^{-1}\| \|δA\| car la fonction t → t/(1-t) est une fonction croissante

d'où

Théorème :

si \|δA\| < \|A^{-1}\|^{-1} alors

$$\frac{\|\delta X\|}{\|X\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \left(\frac{1}{1-\|A^{-1}\| \|\delta A\|} \right)$$

Propriétés

Pour toute matrice A inversible

- 1. cond(A) ≥ 1
cond(A) = cond(A^{-1})
cond(αA) = cond(A) pour tout α ≥ 0

2. Si A est une matrice normale (A A* = A* A), en particulier réelle symétrique (A^t A = A A^t), alors cond_2(A) est égal au rapport de la plus grande à la plus petite valeur propre de A en valeurs absolues.

3. Si A est une matrice unitaire (AA* = A* A = I) ou orthogonale (réelle et AA^t = A^t A = I) alors cond_2(A) est égal = 1

Remarque : cette propriété montre que les systèmes linéaires à matrice orthogonale ou unitaire sont bien conditionnés.