

METHODES ITERATIVES EN ANALYSE NUMERIQUE MATRICIELLE.

233

IK désignera le corps \mathbb{R} ou \mathbb{C} .

Thm 1: Point fixe de Banach

Soit (E, d) un espace métrique complet et $f: E \rightarrow E$ une application contractante de rapport k . Alors il existe un unique a.e.c tel que $f(a) = a$. De plus, toute suite $(x_n)_n$ avec $x_0 \in E$ et $x_{n+1} = f(x_n)$ pour $n \in \mathbb{N}$ converge vers a de façon géométrique:

$$d(x_n, a) \leq \frac{k^n}{1-k} d(x_0, x_0).$$

I - Introduction aux outils des méthodes itératives

1. Normes matricielles et rayon spectral

Alloire p. 412-415

Def 2 Soit $\|\cdot\|$ une norme sur K^n ou norme subordonnée associée. $\exists \|\cdot\|$ notée $\|\cdot\|$ est définie par

$$\|A\| = \sup_{x \in K^n, \|x\|=1} \|Ax\| \quad \text{pour } A \in M_n(K)$$

Lemme 3. $\forall A, B \in M_n(K)$ $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$.

\circ On a $\|I_n\| = 1$ $\Leftrightarrow I_n$ matrice identité

$\circ \forall A \in M_n(K)$ $\|A\| = \sup_{\|x\|=1} \|Ax\|$

Prop 4 \exists existe des normes matricielles qui ne sont pas subordonnées. Par exemple, $\|A\|_1 = \sqrt{\sum_{i,j} |a_{ij}|^2}$ n'est pas subordonnée car $\|I_n\|_1 = \sqrt{n}$.

Ex 5 (thms) pour $\|x\|_p = \left(\sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{1/p}$ pour $x \in K^n$

on a

$$\|A\|_1 = \sup_{\|x\|_1=1} \|Ax\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$$

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|.$$

DEF 6 Par $A \in M_n(\mathbb{C})$, le rayon spectral $\rho(A)$ de A est définie comme le maximum des modules des valeurs propres de A .

Prop 7 $\|A\|_2 = \|A^* A\|_1^{1/2} = \|A^* A\|_2^{1/2} = \sqrt{\rho(A^* A)}$

Prop 8. Soit $\|\cdot\|$ une norme subordonnée. On a $\rho(A) \leq \|A\|$ pour tout $A \in M_n(\mathbb{C})$.

Reciproquement $\forall A \in M_n(\mathbb{C})$, $\forall \epsilon > 0 \exists \|\cdot\|$ tel que $\|A\| \leq \rho(A) + \epsilon$

On a un lien entre $\|\cdot\|$ et $\rho(A)$

Thm 9 $\forall A \in M_n(\mathbb{C})$ $\lim_{n \rightarrow \infty} \|A^n\|^{1/n} = \rho(A)$ c.p.22

Thm 10 Soit $A \in M_n(\mathbb{C})$. On a $\lim_{k \rightarrow \infty} A^k = 0 \Leftrightarrow \rho(A) < 1$ c.p.21

$\Leftrightarrow \exists \|\cdot\|$ norme subordonnée $\|A\| < 1$.

2 - Conditionnement

DEF 11 Soit $\|\cdot\|$ une norme subordonnée. On appelle conditionnement de $A \in GL_n(\mathbb{C})$ notée $\text{cond}(A)$ définie c.p.20

par $\text{cond}(A) = \frac{\|A\| \|A^{-1}\|}{\|A\|}$.

Prop. $\text{cond}(A) = \text{cond}(A^{-1}) \geq 1$.

$\text{cond}_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \frac{\lambda_{\max}(A)}{\lambda_{\min}(A)}$ \Leftrightarrow c.p.31

λ_n et λ_1 sont resp la plus grande (resp plus petite) valeur propre de A en module

pour \cup unitaire $\text{cond}_2(U) = 1$.

Prop 12 conditionnement et petite perturbation c.p.28-29

Soit $A \in GL_n(\mathbb{C})$. Soit $b \in \mathbb{C}^n, x_0$

(1) soit $x \in \mathbb{C}^n : Ax = b$ $A(x + \delta x) = b + \delta b$

alors $\frac{\|x + \delta x\|}{\|x\|} \leq \text{cond}(A) \frac{\|b + \delta b\|}{\|b\|}$ c.p.30

(2) x et $x + \delta x$ sont solutions de $Ax = b$; $(A + \delta A)(x + \delta x) = b$

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

Interprétation: le problème est bien conditionné lorsque le conditionnement est proche de 1

3. Théorème de Gerschgorine Filbet p 64

DEF 13 Une matrice $A \in \mathbb{M}(D)$ est à diagonale strictement dominante si $|a_{ii}| > \sum_{j \neq i} |a_{ji}| \quad \forall 1 \leq i \leq n$.

PROP 14 : une matrice à diagonale strictement dominante est inversible.

thm 15 Soit $A \in \mathbb{M}(D)$. Toute valeur propre de A appartient à l'un ou l'autre des disques D_i où $D_i = \{z \in \mathbb{C} : |a_{ii} - z| < \sum_{j \neq i} |a_{ji}|\}$

II - Méthodes itératives pour la résolution de systèmes linéaires

1. Principe des méthodes itératives. On cherche à décomposer A tel que $A = M - N$ où M inversible "facile à inverser".
la méthode itérative est définie par $Mx_{k+1} = Nx_k + b$ pour $k \geq 0$

si la suite $(Mx)_k$ converge vers x alors $(M-N)x = Ax = b$ et donc la limite x est solution de $Ax = b$.

DEF 16 Une méthode itérative converge si pour tout $x_0 \in \mathbb{R}^n$, la suite $(Mx)_k$ converge vers la solution exacte x de $Ax = b$.

Lemme 17 Critère de convergence

La méthode itérative (*) convergessi $\rho(M^{-1}N) < 1$.

2. Etude de quelques méthodes classiques

* METHODE DE STROBI

correspond à $M = \text{diag}(a_{11}, \dots, a_{nn}) \stackrel{\text{def}}{=} D$
 $N = A - D = (a_{12}, \dots, a_{1n}, \dots, a_{n2}, \dots, a_{nn}) - A =$

thm 18. Dans le cas où A est symétrique réelle, la

méthode de Jacobi converge si A et $2D - A$ sont définies positives

* METHODE DE GAUSS SEIDEL

on décompose $A = D - E - F$ où E matrice triang inférieure, $-F$ matrice triang sup, $D = \text{diag}(a_{11}, \dots, a_{nn})$
Gauss Seidel : $M = D - E \quad N = F$

thm 19 si $A \in S^+(R)$ alors la méthode de Gauss-Seidel converge.

thm 20 : Lien avec résolution de systèmes linéaires une itération pour Gauss-Seidel $(D - E)u_{k+1} = Fu_k + b$ une itération pour Jacobi $Du_{k+1} = (E + F)u_k + b$ où la $(E + F)$ itération. où $u_k = (u_{1k}, \dots, u_{nk})$

thm 21 Avantage Gauss-Seidel / Jacobi : Par la remarque 20 on a besoin de n données pour Gauss-Seidel et $2n$ données pour Jacobi, à chaque étape. * si Gauss-Seidel converge, on peut introduire un réel $w \neq 0$ tel que (*) soit remplacé par $(\frac{D}{w} - E)u_{k+1} = wFu_k + b$

METHODE DE RELAXATION

$M = \frac{D}{w} - E$ et $N = \frac{1-w}{w} D + F$.
thm 22. $w = 1$ c'est la méthode de Gauss-Seidel. il existe un w qui minimise le rayon spectral de $M^{-1}N$ et donc accélère la vitesse de convergence.

thm 23. La méthode de relaxation converge pour $w \in]0, 2[$

3. Méthodes gradient à pas fixe et à pas optimal

DLPS = gradient à pas optimal

