

Préconditionnement et spectre

1 Rappel de quelques commandes Scilab utiles ici

- Valeurs propres de A : `spec(A)`
- Vecteurs et valeurs propres de A : `[R,diagevals]=spec(A)`, R contient les vecteurs propres et `diagevals` la matrice diagonale associée
- Génération aléatoire d'entiers (10 ici) dans un intervalle donné ($[1, 100]$ ici): `grand(10,1,"uin",1,100)`

2 Gradient conjugué et choix particuliers du second membre

Exercice 1

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, une matrice symétrique et définie positive (SDP) ; dans les applications on prendra successivement pour A

- La matrice tridiagonale $A_{xx}=2*\text{eye}(N,N)-\text{diag}(\text{ones}(N-1,1),1)-\text{diag}(\text{ones}(N-1,1),-1)$;
- La matrice pentadiagonale $\text{Id}=\text{eye}(N,N)$; $A=\text{kron}(\text{Id},A_{xx})+\text{kron}(A_{xx},\text{Id})$; ou bien $A=\text{Id}.*.A_{xx}+A_{xx}.*.*\text{Id}$;
- Une matrice SDP aléatoire

1. Représenter graphiquement les valeurs propres pour chacune des matrices ci-dessus.
2. Faire tourner le GC avec $\mathbf{b}=1-2*\text{rand}(n,1)$. Répétez l'expérience. Que constatez-vous ?
3. Choisir au hasard m vecteurs propres de A parmi n et construire avec une combinaison linéaire b ; on prendra des coefficients suivant une loi uniiiforme dans $[-1,1]$
4. En partant de $x_0 = 0$, faire tourner le Gradient conjugué pour différentes valeurs de m . Qu'observez-vous ?

3 Représentation des spectres des Matrices préconditionnées

3.1 Préconditionneur direct

Exercice 2 (Avec ILU(0))

1. Faire tourner le programme en Annexe. Que constatez-vous ?
2. Compléter le programme en annexe en représentant le spectre de $(R^T R)^{-1}A$, où R est le facteur de Cholesky de A obtenu par `chol` ; on fera attention à travailler avec A pleine.
3. Que remarquez-vous ?

3.2 Préconditionneur inverse

Exercice 3 (Méthode du gradient)

Soit $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, SDP, on considère la fonctionnelle $\Phi : \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}^+$ définie par

$$\Phi(X) = \frac{1}{2} \|Id - AX\|_{F,M}^2$$

où $\|X\|_{F,M}^2 = \langle MX, X \rangle_F = \text{trace}(X^T M X)$ avec M matrice de $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ SDP.

1. Pour $M = A^{-1}$ exprimer $\Phi(X)$. Que vaut $\text{argmin}(\Phi)(X)$?
2. Calculer $\nabla\Phi(X)$.
3. On cherche à approcher A^{-1} en calculant quelques itérées $X^{(k)}$ de la méthode du gradient appliquées à Φ
 - (a) Ecrire la méthode et montrer que

$$R^{(k+1)} = (Id - \alpha_k A)R^{(k)}$$

où $R^{(k)} = Id - AX^{(k)}$.

- (b) Proposer une valeur optimale pour α_k
 - (c) Programmer la méthode et effectuer quelques itérations. On notera $X^{(*)}$ la dernière itération produite; on pourra partir de $X^{(0)} = \frac{A}{\|A\|_F^2}$.
 - (d) Représenter le spectre de $X^{(*)}A$.
4. Utiliser X^* comme préconditionneur inverse dans la méthode du gradient conjugué.

4 Annexe

```
//-----  
//Spectre de matrices preconditionnees  
//-----  
clear all  
clf()  
//**** Construction de la matrice ****  
N=20;  
h=1/(N+1); //pas de discretisation en espace  
x=h:h:1-h;  
y=h:h:1-h;  
[X,Y]=meshgrid(x,y);  
Axx=2*eye(N,N)-diag(ones(N-1,1),1)-diag(ones(N-1,1),-1);  
//Axx=sparse(Axx);  
Id=eye(N,N); //Matrice identit  
//construction de la matrice en dimension 2  
// A est de taille NxN par NxN  
A=kron(Id,Axx)+kron(Axx,Id);  
A=A/h^2;  
//**** Construction du preconditionneur de la matrice ****  
D=diag(diag(A)); E=tril(A,-1), F=triu(A,1);  
B=((D+E)*(D\F));  
//  
//Calcul des valeurs propres de A, B et A\ B  
//  
SPA=spec(A);  
SPB=spec(B);  
SPPREC=spec(B\A);  
figure(1)  
plot(real(SPA),imag(SPA),'*')  
figure(2)  
plot(real(SPPREC),imag(SPPREC),'*')
```