

**MA261. Introduction au calcul scientifique****Corrigé 3 : Résolution par la méthode de Cholesky des problèmes discrétisés**

Le but est de résoudre les problèmes discrétisés 1d (fil, poutre), 2d (membrane), 3d (cavité), que l'on écrit sous la forme  $\mathbb{A}_d \vec{u} = \vec{f}$ ,  $d = 1, 2, 3$ . Les matrices  $(\mathbb{A}_d)_{d=1,2,3}$  étant *symétriques définies-positives*, on utilisera la méthode de Cholesky pour la résolution des systèmes linéaires.

Soit  $A$  une matrice de  $\mathbb{R}^{N \times N}$  *symétrique définie-positve*, et  $\vec{f}$  un élément de  $\mathbb{R}^N$ . La factorisation de Cholesky de la matrice  $A$  construit une matrice triangulaire inférieure  $L$  telle que  $A = LL^T$ . En remplaçant  $A$  par sa factorisation, on peut résoudre le problème

$$A\vec{u} = \vec{f} \quad (3)$$

en deux temps :

- une *descente* : résoudre  $L\vec{y} = \vec{f}$ ;
- une *remontée* : résoudre  $L^T\vec{u} = \vec{y}$ .

Ceci est très avantageux, car chacun des deux problèmes fait intervenir une matrice triangulaire, pour laquelle la résolution du système linéaire associé est élémentaire...

**Exercice 8 Méthode de Cholesky (I).**

Ecrire une fonction Matlab pour calculer la solution de (3) à l'aide la méthode de Cholesky.

Aide : utiliser la fonction Matlab qui réalise la factorisation de Cholesky.

**Corrigé 8** Dans le fichier SolChol.m, créer la fonction SolChol :

```
function u = SolChol(A,f)
% On suppose que la matrice A est SDP

% 1. Calcul de L triangulaire inferieure telle que A = L.L'
LT = chol(A);

% 2. Resolution de L.L'u = f, par une descente-remontee
% 2.1 Descente : resolution de Ly = f
y = LT'\f;
% 2.2 Remontee : resolution de L'u = y
u = LT\y;
```

**Exercice 9 Résolution des problèmes discrétisés et étude de l'erreur.**

Les problèmes statiques 1d (fil, poutre), 2d (membrane), 3d (cavité) sont respectivement posés dans  $\Omega_d = ]0, 1[^d$ , pour  $d = 1, 2, 3$  : trouver  $u$  tel que

$$-\Delta_d u = f \text{ sur } \Omega_d, \quad u = 0 \text{ sur } \partial\Omega.$$

Ils sont discrétisés à l'aide de la méthode des différences finies dans  $\mathbb{R}^N$  ( $N = n^d$ ), pour aboutir à

$$\mathbb{A}_d \vec{u} = \vec{f} \text{ pour } d = 1, 2, 3.$$

1. Appliquer la méthode de Cholesky aux problèmes discrétisés.

- Comment peut-on vérifier que la solution calculée est une bonne approximation de la solution exacte ?

**Corrigé 9** 1. Dans le fichier `Donnee1d.m`, créer la fonction :

```
function f = Donnee1d(n)
% Second membre aleatoire
f = rand(n,1);
```

Ensuite, pour  $n$  donné, on tape en ligne :

```
A1 = Laplaciend1d(n);
f1 = Donnee1d(n);
u1 = SolChol(A1,f1);
```

On procède de même en 2d et 3d...

- Il faut comparer la solution calculée  $\vec{u} = (u_i)_{1 \leq i \leq N}$  aux valeurs prises par la solution  $u$  aux points de discrétisation, c'est-à-dire  $(x_i)_{1 \leq i \leq n}$  en 1d,  $(x_i, y_j)_{1 \leq i, j \leq n}$  en 2d,  $(x_i, y_j, z_k)_{1 \leq i, j, k \leq n}$  en 3d. D'après l'étude théorique de l'erreur, on sait que ces valeurs sont de plus en plus proches, lorsque  $n$  croît, ou ce qui est équivalent, lorsque le pas de discrétisation  $h = 1/(n + 1)$  décroît.

Pour cela, il faut connaître la solution exacte... Une façon simple de procéder est d'en choisir une (!!), puis de construire le second membre. Il convient de faire attention à ce que la solution retenue respecte bien la condition aux limites sur la frontière. Par exemple, on peut prendre (avec  $l, m, n$  entiers non nuls) :

(1d)  $u_l(x) = \sin(l\pi x)$ , ou  $u(x) = x(1 - x)v(x)$ , avec  $v$  quelconque, etc. ;

(2d)  $u_{l,m}(x, y) = \sin(l\pi x) \sin(m\pi y)$ , ou  $u(x) = x(1 - x)y(1 - y)v(x, y)$ , etc. ;

(3d)  $u_{l,m,n}(x, y, z) = \sin(l\pi x) \sin(m\pi y) \sin(n\pi z)$ , etc. ;

Pour ce qui concerne la comparaison entre solutions exacte et approchée, on peut procéder comme ci-dessous.

- En visualisant les solutions à l'aide de `plot` ou `plot3`.
- En construisant le vecteur erreur  $\vec{e} \in \mathbb{R}^N$  défini par

$$e_I = u_I - u(x_i) \text{ (1d)} ; e_I = u_I - u(x_i, y_j) \text{ (2d)} ; e_I = u_I - u(x_i, y_j, z_k) \text{ (3d)}.$$

A partir de là on peut calculer la norme de l'erreur, par exemple  $\|\vec{e}\|_\infty$ , et étudier son évolution en fonction de  $n$ .

### Exercice 10 Etude de complexité.

- Comment évaluer la complexité
  - d'un algorithme ?
  - sous Matlab ?
- Evaluer la complexité de la descente-remontée, puis de la factorisation de Cholesky pour  $A \in \mathbb{R}^{N \times N}$ . Evaluer la complexité totale de la résolution du système linéaire  $A\vec{u} = \vec{f}$  à l'aide de la méthode de Cholesky.
- Choisir successivement  $A = \mathbb{A}_1, \mathbb{A}_2, \mathbb{A}_3$ , en faisant varier  $N$ , et comparer la complexité de la factorisation au temps d'exécution de la commande `LT = chol(A)` sous Matlab. Conclusion ?

4. Même question pour la résolution du système linéaire et la commande `A\b`.

### Corrigé 10 1. Définition de la complexité

- d'un algorithme : nombre total d'opérations (ici  $+$ ,  $-$ ,  $*$ ,  $/$ , voire  $\sqrt{\quad}$ ) en fonction de la taille du problème (ici  $N = n^d$ ).
- sous Matlab : temps calcul, mesuré par `tic ; ... ; toc` ou à l'aide de `cputime`.

2. Algorithmes et complexités associées.

(a) Descente  $L\vec{y} = \vec{f}$  :

$$\left\| \begin{array}{l} \text{pour } i = 1, \dots, N \text{ faire} \\ \\ y_i = [f_i - \sum_{j=1}^{i-1} L_{i,j}y_j] / L_{i,i}. \\ \\ \text{fin} \end{array} \right.$$

L'algorithme consiste en une boucle unique sur  $i$ . Le calcul de la composante  $y_i$  requiert :

- pour  $i = 1$  : 1 division ;
  - pour  $i > 1$  : 1 soustraction,  $(i - 1)$  multiplications,  $(i - 2)$  additions, 1 division.
- Soit un total de  $(2i - 1)$  opérations élémentaires ( $+$ ,  $-$ ,  $*$ ,  $/$ ). La complexité de la descente est donc égale à

$$\sum_{i=1}^{i=N} (2i - 1) = 2 \frac{N(N + 1)}{2} - N = N^2 \text{ opérations.}$$

(b) Remontée  $U\vec{u} = \vec{y}$ , avec  $U = L^T$  :

$$\left\| \begin{array}{l} \text{pour } i = N, \dots, 1 \text{ (pas } -1) \text{ faire} \\ \\ u_i = [y_i - \sum_{j=i+1}^N U_{i,j}u_j] / U_{i,i}. \\ \\ \text{fin} \end{array} \right.$$

De même que pour la descente, la complexité de la remontée est égale à  $N^2$  opérations.

(c) Factorisation de Choleski :

$$\left\| \begin{array}{l} \text{pour } i = 1, \dots, N \text{ faire} \\ \quad \text{pour } j = 1, \dots, i - 1 \text{ faire} \\ \quad \quad L_{i,j} = [A_{i,j} - \sum_{k=1}^{j-1} L_{i,k}L_{j,k}] / L_{j,j} \\ \quad \quad \text{fin} \\ \quad L_{i,i} = [A_{i,i} - \sum_{k=1}^{i-1} L_{i,k}^2]^{1/2}. \\ \quad \text{fin} \end{array} \right.$$

L'algorithme consiste en une boucle imbriquée sur  $i$  et  $j$ . L'indice  $i$  varie de 1 à  $N$ . Pour une valeur de  $i$  fixée, on effectue tout d'abord une boucle sur  $j$  de 1 à  $i - 1$ , plus le calcul pour  $j = i$ , avec pour  $i$  et  $j$  fixés  $2j - 1$  opérations. Soit au total  $i^2$  opérations pour chaque  $i$ ; en effet,

$$\sum_{j=1}^{j=i} (2j - 1) = 2 \frac{i(i+1)}{2} - i = i^2 \text{ opérations.}$$

Si on considère maintenant la boucle sur  $i$ , on arrive à la complexité globale :

$$\sum_{i=1}^{i=N} i^2 = \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} = \frac{1}{3}N^3 + \frac{1}{2}N^2 + \frac{1}{6}N \text{ opérations.}$$

(d) Complexité totale : on somme, pour trouver le terme dominant de

$$\frac{1}{3}N^3 \text{ opérations.}$$

3. Pour  $A = \mathbb{A}_1, \mathbb{A}_2, \mathbb{A}_3$ , on fait varier  $n$  (et donc  $N$ ), et on étudie le temps calcul en échelle  $\log - \log$  (commande Matlab `loglog`). On ne retrouve pas un comportement en  $3 \log N = 3d \log n$  : Matlab est toujours meilleur, et utilise donc un autre algorithme... A titre indicatif, le  $\log$  du temps calcul sous Matlab se comporte selon
  - pour  $d = 1$  :  $\approx 1.0 \log N$  ;
  - pour  $d = 2$  :  $\approx 1.4 \log N$  ;
  - pour  $d = 3$  :  $\approx 2.0 \log N$ .
4. *Idem.*

### Exercice 11 Méthode de Cholesky (II).

1. Rappeler ce qu'est le profil (optimisé) d'une matrice symétrique définie-positive.
2. Ecrire les algorithmes de descente-remontée et de la factorisation de Cholesky, avec prise en compte du *profil*.
3. Evaluer la complexité de la résolution du système linéaire  $\mathbb{A}_d \vec{u} = \vec{f}$  à l'aide de la méthode de Cholesky avec prise en compte du profil, pour les matrices  $(\mathbb{A}_d)_{d=1,2,3}$ . Conclusion ?

**Corrigé 11** 1. Le profil d'une matrice inversible  $A \in \mathbb{R}^{N \times N}$  est déterminé par la donnée d'un vecteur  $p^A \in \mathbb{R}^N$  tel que, pour  $1 \leq i \leq N$  :

$$A_{i,(p^A)_i} \neq 0 \text{ et } A_{i,j} = 0 \text{ pour } 1 \leq j \leq (p^A)_i - 1.$$

Pour une matrice définie-positive, on remarque que  $A_{i,i} = (A\vec{e}_i, \vec{e}_i) > 0$ , et ainsi  $(p^A)_i \leq i$  pour tout  $i$ . Et, si on définit le *profil optimisé* d'une matrice SDP comme étant :

$$P_{opt}^A = \{(i, j) \in \{1, \dots, N\}^2 : (p^A)_i \leq j \leq i\},$$

son intérêt principal est d'être conservé par la factorisation de Cholesky ! En d'autres termes, on a la propriété :  $P_{opt}^L = P_{opt}^A$ .

2. Algorithmes avec prise en compte du profil (noté  $p$ ) :

(a) Descente  $L\vec{y} = \vec{f}$  :

```

||
||  pour  $i = 1, \dots, N$  faire
||
||       $y_i = [f_i - \sum_{j=p_i}^{i-1} L_{i,j}y_j] / L_{i,i}$ .
||
||  fin

```

(b) Remontée  $L^\top \vec{u} = \vec{y}$  :

```

||
||  pour  $i = N, \dots, 1$  (pas -1) faire
||
||       $u_i = [y_i - \sum_{j=i+1}^{q_i} L_{j,i}u_j] / L_{i,i}$ .
||
||  fin

```

Ci-dessus, le profil additionnel  $q \in \mathbb{R}^N$  est défini, pour  $1 \leq i \leq N$ , par :

$$L_{q_i, i} \neq 0 \text{ et } L_{j, i} = 0 \text{ pour } q_i + 1 \leq j \leq N.$$

(c) Factorisation de Choleski :

```

||
||  pour  $i = 1, \dots, N$  faire
||
||      pour  $j = p_i, \dots, i - 1$  faire
||
||           $L_{i,j} = [A_{i,j} - \sum_{k=\max(p_i, p_j)}^{j-1} L_{i,k}L_{j,k}] / L_{j,j}$ 
||
||      fin
||
||       $L_{i,i} = [A_{i,i} - \sum_{k=p_i}^{i-1} L_{i,k}^2]^{1/2}$ .
||
||  fin

```

### 3. Complexité avec stockage profil.

(a) Bornes *a priori*.

- Notons que, pour  $d = 1, 2, 3$ , on a respectivement, pour tout  $i$  variant de 1 à  $N$ ,
- pour  $d = 1$  :  $i - p_i \leq 1$  ;
  - pour  $d = 2$  :  $i - p_i \leq n = N^{1/2}$  ;
  - pour  $d = 3$  :  $i - p_i \leq n^2 = N^{2/3}$ .

De façon plus compacte, si on pose  $\bar{p}_d = n^{d-1} = N^{\frac{d-1}{d}}$ , on peut écrire, pour  $d = 1, 2, 3$  et pour tout  $i$  variant de 1 à  $N$ ,

$$(i - p_i) \leq \bar{p}_d.$$

NB. Pour le profil additionnel (étape de remontée), on a également  $(q_i - i) \leq \bar{p}_d$ .

(b) Descente-remontée.

L'algorithme de descente consiste encore en une boucle unique sur  $i$ . Le calcul de la composante  $y_i$  requiert cette fois :

- pour  $i = 1$  : 1 division ;
- pour  $i > 1$  : 1 soustraction,  $(i - p_i)$  multiplications,  $(i - p_i - 1)$  additions, 1 division.

Soit un total de  $2(i - p_i) + 1$  opérations élémentaires (+, -, \*, /). La complexité de la descente est donc inférieure à

$$\sum_{i=1}^{i=N} (2\bar{p}_d + 1) \leq (2\bar{p}_d + 1)N \text{ opérations.}$$

Comme le coût de la remontée est identique à celui de la descente ( $(q_i - i) \leq \bar{p}_d$ , pour tout  $i$ ), on arrive à un coût global de descente-remontée de l'ordre de :

- pour  $d = 1$  :  $6N$  opérations ;
- pour  $d = 2$  :  $4N^{3/2}$  opérations ;
- pour  $d = 3$  :  $4N^{5/3}$  opérations.

(c) Factorisation de Choleski.

Avec un stockage profil, on exécute encore une boucle imbriquée sur  $i$  et  $j$ . L'indice  $i$  varie toujours de 1 à  $N$ , mais, l'indice  $j$  varie seulement de  $p_i$  à  $i$ . De plus, pour  $i$  et  $j$  fixés, on effectue  $2(j - \max(p_i, p_j)) + 1$  opérations, ce qui est toujours inférieur à

$$2(i - p_i) + 1 \text{ opérations.}$$

Ainsi, le nombre total d'opérations est inférieur à :

$$\sum_{i=1}^{i=N} \sum_{j=p_i}^{j=i} (2\bar{p}_d + 1) \leq \sum_{i=1}^{i=N} (2\bar{p}_d + 1)(1 + \bar{p}_d) = (2\bar{p}_d + 1)(1 + \bar{p}_d)N \text{ opérations.}$$

NB. Pour  $d = 1$ , on peut préciser l'estimation en distinguant pour  $i$  fixé le calcul des coefficients diagonaux de celui des coefficients extra-diagonaux, au nombre de  $un$  pour chaque catégorie :  $L_{i,i}$  et  $L_{i,i-1}$  (sauf pour  $i = 1$ ). On se rend facilement compte qu'il faut bien *trois* opérations pour les premiers, mais seulement *une* pour les seconds, soit au total  $(3 + 1)N = 4N$  opérations.

En conclusion, pour réaliser la factorisation de Cholesky avec un stockage profil, on arrive à un coût global de l'ordre de

- pour  $d = 1$  :  $4N$  opérations ;
- pour  $d = 2$  :  $2N^2$  opérations ;
- pour  $d = 3$  :  $2N^{7/3}$  opérations.

(d) Résolution de  $\mathbb{A}_d u = f$  : la partie prépondérante de la résolution étant la factorisation (sauf en 1d), on retrouve

- pour  $d = 1$  :  $10N$  opérations ;
- pour  $d = 2$  :  $2N^2$  opérations ;
- pour  $d = 3$  :  $2N^{7/3}$  opérations.

Sous Matlab, on a bien un comportement linéaire en 1d... En 2d et 3d, les comportements restent meilleurs que respectivement  $2.0 \log N$  et que  $2.3 \log N$ .