# TP Fortran90 Résolution d'un système linéaire.

### 1 Problème à résoudre

La discrétisation du problème:

$$-\frac{d^2}{dx^2}u(x) = 1 \text{ sur } ]0,1[, \ u(0) = u(1) = 0$$
 (1)

par différences finies sur n points régulièrement espacés, conduit à résoudre le système linéaire Ax = b. La matrice A a la forme:

$$\frac{1}{(n+1)^2} \begin{pmatrix}
2 & -1 & 0 & \dots & & & \\
-1 & 2 & -1 & 0 & \dots & & & \\
0 & -1 & 2 & -1 & 0 & & & \\
& & & \dots & & & \\
& \dots & 0 & -1 & 2 & -1 & 0 \\
& \dots & 0 & -1 & 2 & -1 & \\
& \dots & 0 & -1 & 2 & -1 & \\
& \dots & 0 & -1 & 2 & -1
\end{pmatrix}$$

et le vecteur b a toutes ses composantes égales à 1.

## 2 Utilisation explicite d'une matrice

• Écrire une sous-routine fortran 90 qui initialise une matrice de taille  $n \times n$  et un vecteur de taille n de la forme ci-dessus.

Les paramètres de la sous-routine sont :

- La matrice A en sortie,
- Le vecteur b en sortie.
- Écrire une sous-routine fortran 90 qui calcule la solution d'un système linéaire par la méthode du gradient conjugué :

$$\begin{split} d_{(0)} &= r_{(0)} = b - Ax_{(0)} \\ \text{boucle tant que} \; |r_{(k)}| > \epsilon \\ \alpha_{(k)} &= \frac{r_{(k)}^T r_{(k)}}{d_{(k)}^T A d_{(k)}} \\ x_{(k+1)} &= x_{(k)} + \alpha_{(k)} d_{(k)} \\ r_{(k+1)} &= r_{(k)} - \alpha_{(k)} A d_{(k)} \\ \beta_{(k+1)} &= \frac{r_{(k+1)}^T r_{(k+1)}}{r_{(k)}^T r_{(k)}} \\ d_{(k+1)} &= r_{(k+1)} + \beta_{(k+1)} d_{(k)} \end{split}$$

fin de la boucle

#### Remarque

Autant que possible, on utilisera les opérations vectorielles offertes par fortran 90.

L'algorithme n'a besoin que de

- une seule variable réelle pour contenir successivement tous les  $\alpha_{(k)}$ ,
- une seule variable réelle pour contenir successivement tous les  $\beta_{(k)}$ ,
- un seul vecteur réel pour contenir successivement tous les  $x_{(k)}$ ,
- un seul vecteur réel pour contenir successivement tous les  $d_{(k)}$ ,
- un seul vecteur réel pour contenir successivement tous les  $r_{(k)}$ ,
- deux variables réelles pour contenir 2 produits scalaires successifs  $r_{(k)}^T r_{(k)}$  et  $r_{(k+1)}^T r_{(k+1)}$ .

Les paramètres de la sous-routine sont :

- la matrice A en entrée,
- le vecteur b en entrée,
- le vecteur x en entrée/sortie,
- le réel  $\epsilon$  en entrée,
- le réel  $|r_{(k)}|$  (dernière valeur de la norme de  $|r_{(k)}|$ ) en sortie.
- Écrire un programme principal qui
  - lit une valeur de n au clavier
  - alloue dynamiquement la mémoire pour la matrice A et les vecteurs b et x
  - appelle la sous-routine qui initialise A et b
  - met toutes les composantes de x à 0, valeur initiale de la solution  $(x_{(0)} = 0)$
  - appelle la sous-routine de résolution,
  - affiche le résultat.

Tester ce programme pour plusieurs valeurs de n (on pourra mettre les résultats dans un fichier et tracer le graphe du résultat avec gnuplot par exemple).

## 3 Utilisation d'une matrice implicite

On remarquera que l'algorithme ci-dessus utilise la matrice A uniquement pour calculer le produit de cette matrice par des vecteurs.

La matrice du système contient beaucoup de coefficients nuls et elle a une structure particulièrement simple.

On peut éviter de stocker en mémoire cette matrice en écrivant une sous-routine qui calcule le produit matrice - vecteur v = Au par la formule spécifique :

$$v_1 = 2u_1 - u_2$$
  
 $v_i = -u_{i-1} + 2u_i - u_{i+1}$   $(i = 2, ..., n-1)$   
 $v_n = -u_{n-1} + 2u_n$ 

Écrire une autre version du code dans laquelle :

- La matrice complète n'est plus générée.
- La sous-routine ci-dessus est appelée dans le code du gradient conjugué à la place du produit matrice vecteur standard.

Comparer les performances des deux versions (temps d'exécution en fonction de n).