

Soit  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  une matrice SDP (Symétrique Définie Positive). On considère  $b \in \mathbb{R}^n$  et le système linéaire  $Ax = b$  de solution  $x \in \mathbb{R}^n$ .

$$\text{On pose } e^{(k)} = x - x^{(k)}, \quad r^{(k)} = Ae^{(k)} = b - Ax^{(k)},$$

et on considère l'algorithme itératif de Richardson pour résoudre le système  $Ax = b : x^{(1)}$  donné et pour  $k \in \mathbb{N}$

$$\{ \quad x^{(k+1)} = x^{(k)} + \alpha r^{(k)}.$$

- (1) Programmer dans scilab la matrice tridiagonale  $A \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telle que  $A_{i,i} = \frac{2}{(n+1)^2}$  pour  $i = 1, \dots, n$ ,  $A_{i,i+1} = -\frac{1}{(n+1)^2}$  pour  $i = 1, \dots, n-1$ ,  $A_{i,i-1} = -\frac{1}{(n+1)^2}$  pour  $i = 2, \dots, n$ , et  $A_{i,j} = 0$  pour  $j \neq i, i+1, i-1$ .

La taille  $n$  de la matrice est en paramètre de façon à pouvoir la faire varier dans les applications numériques. On utilisera la commande  $\text{diag}(v)$  et  $\text{diag}(u, 1)$ ,  $\text{diag}(u, -1)$  où  $u \in \mathbb{R}^{n-1}$  et  $v \in \mathbb{R}^n$ .

- (2) Programmer dans scilab le vecteur colonne  $y \in \mathbb{R}^n$  tel que  $y_i = \frac{i}{n}$ ,  $i = 1, \dots, n$  et calculer  $b = Ay$ . Par la suite on va résoudre le système  $Ax = b$  de solution  $y$  par l'algorithme de Richardson.

- (3) Programmer dans scilab l'algorithme de Richardson à pas fixe suivant :

- Choix de la précision  $\epsilon = 10^{-10}$  sur le résidu relatif
- Choix du paramètre  $\alpha > 0$
- Initialisation :  $x^{(1)} = 0$  (dans  $\mathbb{R}^n$ ),  $r^{(1)} = b$ ,  $nr^{(1)} = \|r^{(1)}\|_2$ ,  $k = 1$
- Tant Que  $\frac{nr^{(k)}}{nr^{(1)}} > \epsilon$  Faire

$$\begin{aligned} p^{(k)} &= Ar^{(k)} \\ x^{(k+1)} &= x^{(k)} + \alpha r^{(k)} \\ r^{(k+1)} &= r^{(k)} - \alpha p^{(k)} \\ nr^{(k+1)} &= \|r^{(k+1)}\|_2 \\ k &= k + 1 \end{aligned}$$

— End Tant Que

—  $nit = k$

La forme programmée dans scilab ne stockera que l'itéré courant de  $p$ ,  $x$ ,  $r$ . On utilisera la boucle `while condition; end`, la fonction `norm`, et pour l'affichage à l'écran la commande `print(%io(2), "z =", z)` qui affiche la valeur de  $z$ .

- (4) Tests numériques :

Tracer la courbe de la norme du résidu  $nr^{(k)}$  fonction de  $k$ .

Tester différentes valeurs pour  $\alpha$  et  $n$ . On verra en cours qu'un choix optimal pour  $A$  SDP est donné par

$$\alpha = \frac{2}{\lambda_{\min} + \lambda_{\max}},$$

où  $\lambda_{\min}$  et  $\lambda_{\max}$  sont les valeurs propres minimales et maximales de  $A$ . Calculer  $\alpha$  et tester ce choix.

Pour  $n = 5, 10, 20, 40$  calculer le nombre d'itérations  $nit$  obtenu, la norme relative du résidu  $\frac{\|r^{(nit+1)}\|_2}{\|r^{(1)}\|_2}$  et la norme relative de l'erreur  $\frac{\|x^{(nit+1)} - y\|_2}{\|y\|_2}$ .

- (5) Le calcul de  $\alpha$  utilisant les valeurs propres de  $A$  est en fait trop coûteux. Une méthode plus efficace que l'on étudiera en cours est d'utiliser un pas alpha dépendant de  $k$  :

$$p^{(k)} = Ar^{(k)}$$

$$\begin{aligned}\alpha^{(k)} &= \frac{(r^{(k)}, r^{(k)})}{(p^{(k)}, r^{(k)})} \\ x^{(k+1)} &= x^{(k)} + \alpha^{(k)} r^{(k)} \\ r^{(k+1)} &= r^{(k)} - \alpha^{(k)} p^{(k)} \\ nr^{(k+1)} &= \|r^{(k+1)}\|_2 \\ k &= k + 1\end{aligned}$$

Programmer l'algorithme à pas variable et comparer les résultats avec ceux obtenus pour le  $\alpha$  fixe optimal.