

## Corrigé 8

### Exercice 1

Notons  $x_{j+1/2} = (j + 1/2)h$ ,  $j = 0, 1, \dots, N$ . L'approximation de la dérivée première d'une fonction  $v$  au point  $x_i$  par une formule de différences finies centrées est :

$$v'(x_i) \simeq \frac{v(x_{i+1/2}) - v(x_{i-1/2})}{h}.$$

Par conséquent, en posant  $v(x) = (2 + \sin(x))u'(x)$ , on a

$$\begin{aligned} \frac{d}{dx} ((2 + \sin(x_i))u'(x_i)) &\simeq \frac{(2 + \sin(x_{i+1/2}))u'(x_{i+1/2}) - (2 + \sin(x_{i-1/2}))u'(x_{i-1/2})}{h} \\ &\simeq \frac{(2 + \sin(x_{i+1/2}))(u(x_{i+1}) - u(x_i)) - (2 + \sin(x_{i-1/2}))(u(x_i) - u(x_{i-1})))}{h^2}. \end{aligned}$$

Un schéma basé sur des différences centrées pour le problème donné revient à chercher les  $u_i$ ,  $i = 1, \dots, N$  tels que

$$\begin{cases} -\frac{1}{h^2} ((2 + \sin(x_{i+1/2}))(u_{i+1} - u_i) - (2 + \sin(x_{i-1/2}))(u_i - u_{i-1})) = f(x_i), & i = 1, \dots, N, \\ u_0 = u_{N+1} = 0. \end{cases}$$

Ce problème peut s'écrire sous la forme du système linéaire de taille  $N$  donné par :

$$\frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 4 + \sin(x_{1/2}) + \sin(x_{3/2}) & -2 - \sin(x_{3/2}) & & & \\ & -2 - \sin(x_{3/2}) & \ddots & & \\ & & \ddots & & \\ & & & -2 - \sin(x_{N-1/2}) & \\ & & -2 - \sin(x_{N-1/2}) & 4 + \sin(x_{N-1/2}) + \sin(x_{N+1/2}) & \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ u_{N-1} \\ u_N \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ f(x_{N-1}) \\ f(x_N) \end{pmatrix}.$$

**Remarque :** Une mauvaise méthode consiste à écrire l'équation sous la forme  $((2 + \sin(x))u')' = (2 + \sin(x))u'' + \cos(x)u'$ , puis appliquer la méthode des différences finies. En effet, en procédant de cette manière on obtient une matrice qui n'a pas la propriété de symétrie de la matrice ci-dessus.

## Exercice 2

En utilisant la formule de différences finies centrées vue au cours pour l'approximation de  $u''(x)$  et  $u'(x)$ , le schéma peut s'écrire :

$$\begin{cases} \frac{-u_{i-1} + 2u_i - u_{i+1}}{h^2} = f(x_i), & i = 1, \dots, N+1, \\ u_0 = 0, \\ u_{N+1} + \frac{u_{N+2} - u_N}{2h} = 5. \end{cases}$$

**Remarque :** Ce problème comporte  $N+1$  inconnues,  $u_1, \dots, u_{N+1}$ .

En éliminant l'inconnue  $u_{N+2}$ , ce schéma peut s'écrire sous la forme d'un système linéaire de taille  $N+1$  donné par :

$$\frac{1}{h^2} \begin{pmatrix} 2 & -1 & & & & \\ -1 & 2 & -1 & & & \\ & -1 & \ddots & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & -1 & \\ & & & -1 & 2 & -1 \\ & & & & -1 & 1+h \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ \vdots \\ \vdots \\ u_N \\ u_{N+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(x_1) \\ f(x_2) \\ \vdots \\ \vdots \\ f(x_N) \\ \frac{1}{2}f(x_{N+1}) + \frac{5h}{h^2} \end{pmatrix}.$$

**Remarque :** La dernière équation du système a été divisée par 2 afin d'obtenir une matrice symétrique.

## Exercice 3

**3.a)** On utilise la formule de différences finies centrées pour approcher  $u''(x)$ :

$$u''(x) \simeq \frac{\delta_h^2 u(x)}{h^2} = \frac{u(x-h) - 2u(x) + u(x+h)}{h^2}.$$

Considérons le  $N$ -vecteur  $\vec{u} = (u_j)_{j=1}^N$ , où les  $u_j \simeq u(x_j)$ ,  $j = 1, 2, \dots, N$ . Posons  $u_0 = 0$  et  $u_{N+1} = 0$ . Le système d'équations pour discrétiser le problème est le suivant:

$$\begin{cases} \frac{-u_{j-1} + 2u_j - u_{j+1}}{h^2} + (1+x_j)u_j + x_j e^{u_j} = f(x_j), & j = 1, 2, \dots, N, \\ u_0 = u_{N+1} = 0. \end{cases}$$

Ce problème est donc équivalent à chercher le vecteur  $\vec{u} \in \mathbb{R}^N$  tel que  $\vec{F}(\vec{u}) = \vec{0}$ , où la fonction  $\vec{F}$  est définie par :

$$\vec{F} : \vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_N \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^N \mapsto \vec{F}(\vec{v}) = \begin{pmatrix} F_1(v_1, \dots, v_N) \\ F_2(v_1, \dots, v_N) \\ \vdots \\ F_N(v_1, \dots, v_N) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^N,$$

avec

$$\begin{cases} F_1(\vec{v}) = \frac{2v_1 - v_2}{h^2} + (1 + x_1)v_1 + x_1e^{v_1} - f(x_1), \\ F_j(\vec{v}) = \frac{-v_{j-1} + 2v_j - v_{j+1}}{h^2} + (1 + x_j)v_j + x_je^{v_j} - f(x_j), \quad j = 2, \dots, N-1, \\ F_N(\vec{v}) = \frac{-v_{N-1} + 2v_N}{h^2} + (1 + x_N)v_N + x_Ne^{v_N} - f(x_N). \end{cases}$$

3.b) La matrice jacobienne est définie par :

$$D\vec{F}(\vec{v}) = \begin{pmatrix} a_1 & c_1 & & & & \\ c_1 & a_2 & c_2 & & & \\ & c_2 & a_3 & \ddots & & 0 \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & \ddots & \ddots \\ & 0 & & & \ddots & a_{N-1} & c_{N-1} \\ & & & & & c_{N-1} & a_N \end{pmatrix},$$

avec

$$\begin{cases} a_j = \frac{2}{h^2} + (1 + x_j) + x_je^{v_j}, & j = 1, 2, \dots, N, \\ c_j = -\frac{1}{h^2}, & j = 1, 2, \dots, N-1. \end{cases}$$

Pour tout  $\vec{v} \in \mathbb{R}^N$ , la matrice  $D\vec{F}(\vec{v})$  est donc bien symétrique. Elle est définie positive car  $\forall \vec{z} \in \mathbb{R}^N$ :

$$\vec{z}^T D\vec{F}(\vec{v}) \vec{z} = \frac{1}{h^2} \left( z_1^2 + z_N^2 + \sum_{j=1}^{N-1} (z_j - z_{j+1})^2 \right) + \sum_{j=1}^N ((1 + x_j) + x_je^{v_j}) z_j^2 \geq 0,$$

et  $\vec{z}^T D\vec{F}(\vec{v}) \vec{z} = 0$  si et seulement si  $\vec{z} = 0$ .

**Remarque:** On peut également noter que c'est la somme d'une matrice symétrique définie positive et d'une matrice diagonale à coefficients positifs.

3.c) Comme la matrice jacobienne est symétrique définie positive, la décomposition de Cholesky  $A = LL^T$  est toute indiquée pour résoudre le système linéaire à chaque pas. On complète l'algorithme de la méthode de Newton donné dans le fichier `diffinies.m` de la manière suivante :

```
1 function [u]=diffinies(N, max_iter = 10)
2     % parametres
3     %
4     % N      : nombre d'inconnues du systeme non lineaire
5     % h      : pas d'espace
6     % u      : N-vecteur, approximation de la solution du probleme
7     % a      : N-vecteur, diagonale de la matrice jacobienne A,
8     %          puis diagonale de L tq A=LL^T
9     % c      : (N-1)-vecteur, sous-diagonale de la matrice
10    %          jacobienne A,
11    %          puis sous-diagonale de L tq A=LL^T
12    % b      : N-vecteur, second membre du systeme lineaire A y = b
13    ,
```

```

12      %           puis solution du systeme lineaire A y = b
13      %
14      h = 1 / (N + 1);
15      coeff = (N + 1)^2;
16      %
17      % initialisation : u^0
18      %
19      for i = 1 : N
20          u(i) = 1.;
21      end
22
23      %
24      % algorithme de Newton : DF(u^n) ( u^n - u^{n+1} ) = F(u^n), c'est-a
-dire
25      %           A y = b, puis u^{n+1} = u^n - y
26      %
27      for n = 1 : max_iter
28          %
29          % remplir la matrice jacobienne A = DF(u^n) et le second membre b
= F(u^n)
30          %
31          for i = 1 : N
32              a(i) = 2 * coeff + (1 + i * h) + i * h * exp(u(i));
33          end
34          for i=1:N-1
35              c(i) = -1 * coeff;
36          end
37          b(1) = (2 * u(1) - u(2)) * coeff + (1 + h) * u(1) + h * exp(u
(1)) - f(h);
38          for i = 2 : N - 1
39              b(i) = (-u(i-1) + 2 * u(i) - u(i + 1)) * coeff + (1 + i * h)
* u(i) + i * h * exp(u(i)) - f(i * h);
40          end
41          b(N) = (-u(N-1) + 2 * u(N)) * coeff + (1 + N * h) * u(N) + N *
h * exp(u(N)) - f(N * h);
42          %
43          % decomposition de cholesky A = LL^T
44          %
45          a(1) = sqrt(a(1));
46          for i = 1 : N - 1
47              c(i) = c(i) / a(i);
48              a(i+1) = sqrt(a(i+1) - c(i) * c(i));
49          end
50          %
51          % resolution du systeme lineaire Lz = b */
52          %
53          b(1) = b(1) / a(1);
54          for i=1:N-1
55              b(i+1) = (b(i+1) - c(i) * b(i)) / a(i+1);
56          end
57          %
58          % resolution du systeme lineaire L^T y = z */
59          %
60          b(N) = b(N) / a(N);
61          for i = N - 1 : -1 : 1
62              b(i) = (b(i) - c(i) * b(i+1)) / a(i);
63          end
64          %
65          % poser u^{n+1} = u^n - y, imprimer la norme euclidienne de y et l
'erreur max.
66          %

```

```

67     norm2 = 0;
68     err = 0;
69     for i=1:N
70         u(i) = u(i) - b(i);
71         norm2 = norm2 + b(i) * b(i);
72         erri = abs(u(i) - uex(i * h));
73         if (erri > err)
74             err = erri;
75         end
76     end
77
78     fprintf(' iteration %d norm2 %e err %e \n',n,norm2,err)
79 end
80 end

```

- 3.d)** On constate, pour  $N = 15$  par exemple, que la méthode de Newton converge après 5 itérations ( $\text{norm2} = 1.459428e - 32$ ); l'erreur  $\max_{1 \leq i \leq N} |u(x_i) - u_i|$  vaut alors  $5.551115e - 17$ . On a bien  $u(x_i) = u_i$  à 16 décimales près.
- 3.e)** Le tableau suivant représente l'erreur  $\max_{1 \leq i \leq N} |u(x_i) - u_i|$  pour plusieurs valeurs de  $h$ :

$N + 1$	$h$	Erreur
4	0.25	2.200004e-01
8	0.125	5.055203e-02
16	0.0625	1.237587e-02

On note que l'erreur est approximativement divisée par 4 à chaque fois que  $h$  est divisé par 2.