TP Analyse Numérique 02



Dr. Nour El-houda BOUCHERCHEM

Université de 20 Août 1955. SKIKDA.

Faculté des Sciences.

Département de mathématique.

Email: n.boucherchem@univ-skikda.dz

1.0 Mai 2025

Table des matières

- Chapitre 01 : Résolution des systèmes linéaires			
Rappel sur l'algèbre linéaire dans Matlab	4		
1.1. Les vecteurs	4		
1.2. Exercice :			
1.3. Les matrices	5		
1.4. Exercice :	5		
2. Les méthodes directes	8		
2.1. Méthode de Gauss	ε		
2.2. Méthode de décomposition LU	9		
2.3. Méthode de Cholesky	10		
3. Les méthodes itératives	12		
3.1. La méthode de Jaccobi	12		
3.2. La méthode de Gauss Seidel	13		
3.3.1.3 máthada da Balayatian	1/		

I Chapitre 01 : Résolution des systèmes linéaires

1. Rappel sur l'algèbre linéaire dans Matlab

1.1. Les vecteurs

♀ Fondamental

n :m	nombres de n à m par pas de 1
n:p:m	nombres de n à m par pas de p
linspace(n,m,p)	p nombres de n à m
length(x)	longueur de x
transpose(x) ou x'	transposer un vecteur x
x(i)	ième coordonnée de x
x(i1:i2)	coordonnées i_1 à i_2 de x
[x,y]	concaténer les vecteurs x et y

1.2. Exercice:

- 1. Créer un vecteur ligne et un vecteur colonne.
- 2. Créer un vecteur contenant des entiers de 1 à 90 et un vecteur contenant des entiers de 10 à 100 de pas 5.
- 3. Comment générer un vecteur ligne contenant 4 valeurs également espacées entre 13 et 40 ? **Solution :**

```
1 >> %1
  2 >> v1 = [ 1 3 0 -1 5 ] %vecteur ligne 1*5
  3 v2 = [ 2 ;4 ;8 ;-3 ;7 ;-2 ;1] %vecteur colonne
  5 v1 =
      1
            3 0 -1 5
  8
  9
 10 \text{ v2} =
 11
 12
 13
 14
 15 -3
 16
 17
      -2
 18
 19 >> %2
 20 >> v3 = 5 : 9 % incrément 1 par défaut
 21 \text{ v4} = 1 : 0.5 : 4 \% \text{ le pas est } 0.5
 22
 23 \text{ v3} =
25 5 6 7 8
```

```
26

27

28 v4 =

29

30  1.0000  1.5000  2.0000  2.5000  3.0000  3.5000  4.0000

31

32 >> %3

33 >> v5=linspace(13,40 ,4) % un vecteur de 4 éléments de 13 à

34

35 v5 =

36

37  13  22  31  40
```

1.3. Les matrices

♀ Fondamental

size(A)	nombre de lignes et de colonnes de A
diag(A)	coefficient diagonaux de A
A(i,j)	élément ligne i et colonne j de A
A(p,:)	accéder à la p ième ligne
A(:,n)	accéder à la n ième colonnes
zeros(m,n)	matrice nulle de taille m,n
ones(m,n)	matrice de taille m,n dont tous les coefficients valent 1
eye(n)	matrice identité de taille n
diag(x)	matrice diagonale dont la diagonale est le vecteur x
A'	transposée de A
inv(A)	inverse de A
det(A)	déterminant de A
Alb	solution de $Ax = b$

1.4. Exercice:

Soient le vecteur colonne et la matrice suivants : $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

- 1. Entrer ces données sous Matlab.
- 2. Calculer le déterminant et l'inverse de A.
- 3. Extraire l'élément (4,4) de A ainsi la troisième colonne $\mathrm{de}A$.
- 4. Résoudre le problème Ax = b.

Solution:

```
1 >> %1
 2 >> A=[1 0 1 0; -1 1 0 -1; 1 0 -1 0; 0 1 -1 1]
 3b=[1;-1;1;-1]
 5 A =
 6
 7 1 0 1 0
8 -1 1 0 -1
 9 1 0 -1 0
 10 0 1 -1 1
 11
 12
 13b =
 14
 15 1
16 -1
 17 1
 18 -1
 19
 20 >> %2
 21 >> D=det (A)
 22 I=inv(A)
 23
 24 D =
 25
 26 -4
 27
 28
 29 I =
 30
 31 0.5000 0 0.5000 0
 32 0.5000 0.5000 0 0.5000
 33 0.5000 0 -0.5000 0
 34 0 -0.5000 -0.5000 0.5000
 35
 36 >> %3
 37 >> A(4,4)
 38 A(:,3)
 39
 40 ans =
 41
 42 1
 43
 44
 45 ans =
 46
 47 1
48 0
 49 -1
 50 -1
 51 >> %4
 52 >> x=A b
 53
 54 x =
 55
 56 1.0000
 57 -0.5000
 58 0
59 -0.5000
```

2. Les méthodes directes

2.1. Méthode de Gauss

Définition

La méthode de Gauss consiste à transformer le système Ax=b où A est une matrice carrée d'ordre n en un système linéaire de la forme A'x=b' ayant la même solution que le système initial et tel que A' soit triangulaire supérieure .

L'algorithme de Gauss qui va triangulaires la matrice A se déroule de la façon suivante :

Pour k allant de 1 à n-1:

$$L_i = L_i - \frac{a_{ik}}{a_{kk}} L_k \quad \text{avec } i = k+1 : n.$$

La solution du système suivant l'algorithme est :

$$\begin{cases} x_n = \frac{b_n}{a_{nn}} & , \\ x_i = \frac{b_i - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j}{a_{ii}} & \text{avec } i = (n-1) : 1. \end{cases}$$

Code Matlab:

```
1 function [x,a]=gauss(a,b)
 2 n=length(b);
 3 for k=1:n-1
 4 for i=k+1:n
        m=a(i,k)/a(k,k);
         a(i,:)=a(i,:)-m*a(k,:);
          b(i) = b(i) - m*b(k);
 8 end
9 end
10 \times (n) = b(n) / a(n, n);
11 for i=n-1:-1:1
    somme=sum(a(i,i+1:n).*x(i+1:n));
13
    x(i) = (b(i) - somme) / a(i, i);
14 end
15 x=x';
16 end
```

Exemple

Soit le système linéaire Ax = b, où

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 4 & 4 & -3 \\ -2 & 3 & -1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 5 \\ 3 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

- La résolution de système par la méthode de Gauss :

```
1 >> a=[2 3 -1; 4 4 -3; -2 3 -1]; b=[5; 3 ; 1];
```

```
2 >> [x,a]=gauss(a,b)
3
4 x =
5
6    1
7    2
8    3
9
10
11 a =
12
13    2    3    -1
14    0    -2    -1
15    0    0    -5
```

2.2. Méthode de décomposition LU

Définition

Soit le système linéaire Ax=b , la méthode consiste à décomposer la Matrice A en un produit de deux matrice L.U tel que

- L: une matrice triangulaire inférieure unitaire.
- U: une matrice triangulaire supérieure.

Donc la résolution du système Ax = b revient à la résolution de deux systèmes triangulaire :

$$Ax = b \iff LUx = b \iff \begin{cases} Ly &= b \\ Ux &= y \end{cases}$$

La détermination des éléments de L et U cherchés se fait suivant l'algorithme général :

Pour k = 1:n

$$\begin{cases} u_{kj} = a_{kj} - \sum_{m=1}^{k-1} l_{km} u_{mj} & \text{avec } k \le j \le n. \\ a_{ik} - \sum_{m=1}^{k-1} l_{im} u_{mk} \\ l_{ik} = \frac{u_{kk}}{u_{kk}} & \text{avec } k+1 \le i \le n. \end{cases}$$

La solution du système suivant l'algorithme est :

$$\begin{cases} y_i = b_i - \sum\limits_{j=1}^{i-1} l_{ij} y_j & \text{avec } 1 \le i \le n. \\ y_k - \sum\limits_{j=i+1}^n u_{kj} u_{mk} x_j \\ x_k = \frac{u_{kj} u_{mk} x_j}{u_{kk}} & \text{avec } n \le k \le 1. \end{cases}$$

```
1 function [l,u,x]=decomposition(a,b)
2 n=length(b);
3 u=zeros(n);
4 l=zeros(n);
5 for i=1:n
```

```
6 u(i,i)=1;
 7 end
 8 for k=1:n
 9 for i=k:n
        s1=sum(1(i,1:k-1)*u(1:k-1,k));
11
         l(i,k)=a(i,k)-s1;
12 end
13 for j=k+1:n
14
        s2=sum(1(k,1:k-1)*u(1:k-1,j));
15
         u(k,j)=(a(k,j)-s2)/l(k,k);
16 end
17 end
18 y=zeros(n,1);
19 x=zeros(n,1);
20 for i=1:n
21 s3=sum(l(i,1:i-1)*y(1:i-1));
        y(i)=1/l(i,i)*(b(i)-s3);
23 end
24 for i=n:-1:1
25 s4=sum(u(i,i+1:n)*x(i+1:n));
        x(i) = y(i) - s4;
27 end
28 end
```

Exemple

On va résoudre le même système par la méthode de la décomposition LU :

```
1 >> a=[2 3 -1; 4 4 -3; -2 3 -1]; b=[5; 3; 1];
2 >> [1,u,x] = decomposition(a,b)
3
41 =
5
    2 0 0
     4
         -2
              0
    -2 6 -5
9
10
11 u =
   1.0000 1.5000 -0.5000
13
   0 1.0000 0.5000
14
15
        0 0 1.0000
16
17
18 x =
19
20
21
      2
```

2.3. Méthode de Cholesky

Définition

La méthode de Cholesky consiste à décomposer la matrice symétrique définie positive A en un produit de deux matrice tel que

- R: une matrice triangulaire inférieure.

- R^t : la matrice transposée de la matrice R. La résolution du système Ax = b revient à la résolution de deux systèmes triangulaire :

$$Ax = b \iff RR^t x = b \iff \begin{cases} Ry &= b \\ R^t x &= y \end{cases}$$

```
1 >> A = [4, 1; 1, 3];
  2b = [1; 2];
  4% Vérification de la symétrie et positive-définie
  5 \text{ if isequal(A, A') \&\& all(eig(A) > 0)}
      % Décomposition de Cholesky
      R = chol(A); % A = R'*R
  8
  9
      % Résolution de R'*y = b
 10
      y = R' \setminus b;
 11
 12 % Résolution de R*x = y
 13 x = R \setminus y;
 14
      % Affichage
      disp('Solution par Cholesky :');
disp(x);
 17
 18 else
 19 disp('A est pas symétrique définie positive. La décomposition de Cholesky ne s applique
 pas.');
20 end
 21 Solution par Cholesky:
 22 0.0909
 23 0.6364
  1 >> A=[2 \ 3 \ -1; \ 4 \ 4 \ -3; \ -2 \ 3 \ -1]; b=[5; \ 3 \ ; \ 1];
  2 >>
  3% Vérification de la symétrie et positive-définie
  4 if isequal(A, A') && all(eig(A) > 0)
  5 % Décomposition de Cholesky
      R = chol(A); % A = R'*R
  8 % Résolution de R'*y = b
  9 y = R' \setminus b;
 10
      % Résolution de R*x = y
 12
      x = R \setminus y;
 13
 14 % Affichage
 disp('Solution par Cholesky :');
      disp(x);
 16
 17 else
       disp('A est pas symétrique définie positive. La décomposition de Cholesky ne s applique
 pas.');
19 end
20 A est pas symétrique définie positive. La décomposition de Cholesky ne s applique pas.
```

3. Les méthodes itératives

3.1. La méthode de Jaccobi

Définition

Dans la méthode de Jaccobi, on va décomposer la matrice A sous la forme A=M-N, avec

- M une matrice facile à inverser (on va prendre dans cette méthode M=D =(diagonal de A)).
- N = E + F, tel que
- E : c'est la partie inférieure avec des 0 sur la diagonal.
- F: c'est la partie supérieure avec des 0 sur la diagonal.

Alors

$$Ax = b \iff (D - (E + F))x = b$$

$$\iff Dx = (E + F)x + b$$

$$\iff x = D^{-1}(E + F)x + D^{-1}b,$$

donc

$$Ax = b \iff x^{(k+1)} = D^{-1}(E + F)x^{(k)} + D^{-1}b.$$

On a alors, pour i = 1 : n

$$\begin{cases} x^{(0)} & \text{connu,} \\ x_i^{(k+1)} & = \frac{-1}{a_{ii}} \sum_{j=1, j \neq i}^n a_{ij} x_j^{(k)} + \frac{b_i}{a_{ii}}. \end{cases}$$

Code Matlab:

```
1 function [x, niter]=jaccobi(a, b, x0,nmax, tol)
2 n=length(b);
3 \times = zeros(n, 1);
4 for niter=1:nmax
5 for i=1:n
         j=[1:i-1, i+1:n];
7
         s=a(i,j)*x0(j);
         x(i) = (b(i) - s) / a(i,i);
10
      end
     if norm(x-x0) < tol
11
12
        return
13
14
     end
15
    x0=x;
16 end
17 end
```

Exemple

Résoudre le système Ax=b par la méthode de Jaccobi où

$$A = \begin{pmatrix} 10 & -1 & 2 & -3 \\ 1 & 10 & -1 & 2 \\ 2 & 3 & 20 & -1 \\ 3 & 2 & 1 & 20 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \\ -10 \\ 15 \end{pmatrix}$$

3.2. La méthode de Gauss Seidel

Définition

La méthode de Gauss Seidel est une modification de la méthode de Jaccobi qui consiste à utiliser pour chaque équation les composantes de $x^{(k+1)}$ déjà calculées, ceci conduit aux formules :

Pour i = 1 : n

$$\begin{cases} x^{(0)} & \text{connu,} \\ x_i^{(k+1)} & = \frac{1}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=i+1}^n a_{ij} x_j^{(k)} \right). \end{cases}$$

```
1 function [x, niter]=gaussseidel(a, b, x0,nmax, tol)
 2 n=length(b);
 3 \times = \times 0;
4 for niter=1:nmax
 5 for i=1:n
       s1=sum(a(i,1:i-1)*x0(1:i-1));
         s2=sum(a(i,i+1:n)*x0(i+1:n));
         x(i) = (b(i) - s1 - s2) / a(i, i);
10
     if norm(x-x0)<tol
11
     return
13
    end
14 x0=x;
15 end
16 end
```

Exemple

Résoudre le système Ax = b par la méthode de Gauss-Seidel où

$$A = \begin{pmatrix} 10 & 1 & 1 \\ 2 & 10 & 1 \\ 2 & 2 & 10 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 12 \\ 13 \\ 14 \end{pmatrix}.$$

```
1 >> a=[10 1 1; 2 10 1; 2 2 10]; b=[12; 13; 14];
2 >> x0 = [1.2;0;0];
3 >> nmax=80; tol=0.001;
4 >> [x, niter]=gaussseidel(a, b, x0,nmax, tol)
5
6 x =
7
8    1.0001
9    1.0001
10    1.0001
11
12
13 niter =
14
15    7
```

3.3. La méthode de Relaxation

Définition

La méthode de relaxation consiste à écrire le système sous la forme :

$$Ax = b \iff (\frac{1}{w}D - E)x + (\frac{w - 1}{w}D - F)x = b$$
$$\iff (\frac{1}{w}D - E)x = (\frac{w - 1}{w}D - F)x + b$$

cela donne

Pour i = 1 : n

$$\begin{cases} x^{(0)} & \text{connu,} \\ x_i^{(k+1)} & = \frac{w}{a_{ii}} \left(b_i - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k+1)} - \sum_{j=1}^{i-1} a_{ij} x_j^{(k)} \right) + (1 - w) x_i^{(k)}. \end{cases}$$

Où w un nombre réel non nul, appelé paramètre de la méthode de relaxation.

```
1 function [x, niter]=relaxation(a, b, x0,nmax, tol,w)
2 n=length(b);
3 x=x0;
4 for niter=1:nmax
5     for i=1:n
6         s1=sum(a(i,1:i-1)*x0(1:i-1));
7         s2=sum(a(i,i+1:n)*x0(i+1:n));
8         x(i)=(1-w)*x0(i)+w*(b(i)-s1-s2)/a(i,i);
9
```

```
10 end
11 if norm(x-x0)<tol
12 return
13 end
14 x0=x;
15 end
16 end
```

Exemple

Résoudre le système Ax = b dans l'exemple de la méthode de Gauss-Seidel par la méthode de Relaxation.

```
1 >> a=[10 1 1; 2 10 1; 2 2 10]; b=[12; 13; 14];
   2 >> x0 = [1.2;0;0];
   3 >> nmax=80; tol=0.001;
   4 >> w=0.5;
   5 >> [x, niter] = relaxation(a, b, x0, nmax, tol, w)
   7 x =
   8
   9
      1.0007
   10
      0.9992
   11
       0.9999
   12
   13
   14 \, \text{niter} =
   15
16 12
```