

FACULTE DES SCIENCES

Module : M.N.I

EMD1

Exercice1:(5pts)

1°) Donner une borne supérieure de l'erreur absolue et estimer l'erreur relative de la pression $P = \frac{2RT}{V}$ avec $R = 0,082$, $T = 27,102^\circ\text{C}$ et $V = 20,20\text{L}$ si tous les chiffres

significatifs sont exacts.

2°) Avec combien de chiffres significatifs exacts faut-il calculer P pour que l'erreur ne dépasse pas $0,1\%$.

X Exercice2 :(8pts)

Soit à résoudre le système linéaire :

$$Ax = b \quad (1)$$

1°) Rappeler le principe de résolution de (1):

a) Par la méthode *LU*.

b) par la méthode de *CHOLESKY*.

2°) On considère la matrice A de $M_4(\mathbb{R})$:

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & \beta & \beta \\ 0 & 1 & \beta & \beta \\ \beta & \beta & 1 & 0 \\ \beta & \beta & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \text{où } \beta \in \mathbb{R}$$

a) Donner la décomposition *LU* de A en précisant les valeurs de β pour lesquelles cette décomposition est possible.

b) Pour quelles valeurs de β la matrice A se décompose-t-elle sous la forme $R \cdot R^T$?

c) On prend $\beta = \frac{1}{4}$, calculer la matrice R de *CHOLESKY* en utilisant l'algorithme correspondant. En déduire l'unique solution x de (1) où $b = (1, 0, 1, 0)^T$.

Exercice3 :(7pts)

On considère le système linéaire

$$Ax = b \quad (2)$$

$$\text{où } A = \begin{bmatrix} 2 & \frac{1}{3} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 6 & 0 \\ 1 & \frac{1}{2} & -\frac{3}{2} \end{bmatrix} \quad b = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

1°) Soit la matrice L de *JACOBI* associée à A . Ecrire l'algorithme correspondant.

2°) Soit $x^{(0)} = 0_{\mathbb{R}^3}$, calculer $x^{(1)}$ et $x^{(2)}$.

3°) Calculer $\|J\|_{\infty}$ et déterminer le rayon spectral de J . Conclure.

4°) Déterminer le nombre suffisant k_1 d'itérations à partir duquel:

$$\|x^{(k)} - \bar{x}\|_1 \leq 10^{-2} \quad \text{où } \bar{x} \text{ est la solution exacte de (2).}$$

5°) Calculer la matrice G de *GAUSS - SEIDEL* associée à A .

6°) Calculer $\|G\|_1$ et déterminer le nombre d'itérations k_2 à partir duquel:

$$\|x^{(k)} - \bar{x}\|_1 \leq 10^{-2}.$$

Comparer les deux méthodes.

Corrige de L'EMD 1

Exo1: (5 points)

- 0,5 1) a) $R = 0,082 \rightarrow m = -2, n = 2 \rightarrow \Delta(R) \leq 0,5 \cdot 10^{m-n+1} = 0,5 \cdot 10^{-3}$
 0,5 $\bullet T = 27,102 \rightarrow m = 1, n = 5 \rightarrow \Delta(T) \leq 0,5 \cdot 10^{m-n+1} = 0,5 \cdot 10^{-3}$
 0,5 $\bullet V = 20,20 \rightarrow m = 1, n = 4 \rightarrow \Delta(V) \leq 0,5 \cdot 10^{m-n+1} = 0,5 \cdot 10^{-2}$

on prend: $\Delta R = \Delta T = 0,5 \cdot 10^{-3}$ et $\Delta V = 0,5 \cdot 10^{-2} = 10 \cdot \Delta T$

1 b) $\Delta P = 2 \Delta \left(\frac{RT}{V} \right) = 2 \left[\frac{T}{V} \Delta R + \frac{R}{V} \Delta T + \frac{RT}{V^2} \Delta V \right]$

$\Delta P = \frac{2 \Delta T}{V^2} [(T+R)V + 10RT] \approx 1,4 \cdot 10^{-3}$

0,5 $\bullet \Delta P \leq 0,5 \cdot 10^{-2}$ [Dans ce cas: $P = 0,22 \pm 0,01$]

0,5 c) $\pi_P = \frac{\Delta P}{P} = \left[\frac{T+R}{RT} + \frac{10}{V} \right] \Delta T = 6,36 \cdot 10^{-3} \approx 0,006$

d'où: $\lambda_P \approx 0,006$

0,5 2) $\bullet E\% = 0,1 \Rightarrow \lambda(P) = \frac{E\%}{100} = 10^{-3} \Rightarrow \Delta(P) = P \lambda(P) \approx 0,00022$

$\bullet \Delta(P) \leq 0,0005 \approx 0,5 \cdot 10^{-3}$

0,5 $\bullet \Delta(P) \leq 0,5 \cdot 10^{-3} \Rightarrow \begin{cases} m-n+1 = -3 \\ \text{avec } m = -1 \end{cases} \Rightarrow n = 3 \text{ (3 c. d. c.)}$

0,5 d'où: $P = 0,220 \pm 0,001$

Exo2: (8 points)

1,5 1) Voir cours.

2) 1^{ère} disposition:

0,25 $A^{(1)} = A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \beta & \beta \\ 0 & 1 & \beta & \beta \\ \beta & \beta & 1 & 0 \\ \beta & \beta & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_1^{(1)} \\ L_2^{(1)} \\ L_3^{(1)} \\ L_4^{(1)} \end{matrix}$

0,25 $\sim A^{(2)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \beta & \beta \\ 0 & 1 & \beta & \beta \\ 0 & \beta & 1-\beta^2 & -\beta^2 \\ 0 & \beta & -\beta^2 & 1-\beta^2 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_1^{(2)} = L_1^{(1)} \\ L_2^{(2)} = L_2^{(1)} \\ L_3^{(2)} = L_3^{(1)} - \beta L_1^{(1)} \\ L_4^{(2)} = L_4^{(1)} - \beta L_1^{(1)} \end{matrix}$

0,25 $\sim A^{(3)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \beta & \beta \\ 0 & 1 & \beta & \beta \\ 0 & 0 & 1-2\beta^2 & -2\beta^2 \\ 0 & 0 & -2\beta^2 & 1-2\beta^2 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_3^{(3)} = L_3^{(2)} - \beta L_2^{(2)} \\ L_4^{(3)} = L_4^{(2)} - \beta L_2^{(2)} \end{matrix}$

0,25 Si $1-2\beta^2 \neq 0$, i.e. $(\beta \neq \frac{1}{\sqrt{2}} \text{ et } \beta \neq -\frac{1}{\sqrt{2}})$

0,25 $\sim A^{(4)} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \beta & \beta \\ 0 & 1 & \beta & \beta \\ 0 & 0 & 1-2\beta^2 & -2\beta^2 \\ 0 & 0 & 0 & \frac{1-4\beta^2}{1-2\beta^2} \end{pmatrix} \begin{cases} \text{Si } 1-4\beta^2 \neq 0 \\ \text{i.e. } \beta \neq \frac{1}{2} \text{ et } \beta \neq -\frac{1}{2} \end{cases}$

ou
2^{ème} disposition:

	x_1	x_2	x_3	x_4	Σ
0,25 $A^{(1)} = A$	1	0	β	β	$2\beta+1$
	0	1	β	β	$2\beta+1$
	β	β	1	0	$2\beta+1$
	β	β	0	1	$2\beta+1$
L_P/P	1	0	β	β	$2\beta+1$
0,25 $A^{(2)}$		1	β	β	$2\beta+1$
	β	$1-\beta^2$	$-\beta^2$	$-\beta^2$	$-2\beta^2+1$
	β	$-\beta^2$	$1-\beta^2$	$-\beta^2$	$-2\beta^2+1$
L_P/P		1	β	β	$2\beta+1$
0,25 $A^{(3)}$			$1-2\beta^2$	$-2\beta^2$	$-4\beta^2+1$
			$-2\beta^2$	$1-2\beta^2$	$-4\beta^2+1$
L_P/P			1	$-\frac{2\beta^2}{1-2\beta^2}$	$\frac{1-4\beta^2}{1-2\beta^2}$
0,25 $A^{(4)}$				$\frac{1-4\beta^2}{1-2\beta^2}$	$\frac{1-4\beta^2}{1-2\beta^2}$

Si $\begin{cases} 1-2\beta^2 \neq 0 \\ 1-4\beta^2 \neq 0 \end{cases}$ i.e. $\beta \in \mathbb{R} \setminus \left\{ \frac{1}{\sqrt{2}}, -\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{2}, -\frac{1}{2} \right\}$, A

admet la décomposition LU , où:
 0,25 $U = A^{(4)}$ et $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & \beta & 1 & 0 \\ 0 & \beta & 0 & 1 \end{pmatrix}$

- b) A admet la décomposition $R^T R$ où A est symétrique définie positive
 (x) $A = L^T A$ $\forall \beta \in \mathbb{R}$, d'où A est symétrique pour tout $\beta \in \mathbb{R}$
 (y) A est définie positive $\Leftrightarrow \forall i=1,4 \quad u_{ii} > 0$
 $\Leftrightarrow 1-2\beta^2 > 0$ et $\frac{1-4\beta^2}{1-2\beta^2} > 0$
 $\Leftrightarrow \beta \in]-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}[$

Conclusion: $\beta \in]-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}[$, $A = R^T R$ où R est la matrice de Cholesky

c) $\beta = \frac{1}{4} \Rightarrow A$ admet la décomposition de CHOLESKY

$r_{11} = \sqrt{a_{11}} = 1$			
$r_{21} = \frac{a_{21}}{r_{11}} = 0$	$r_{22} = \sqrt{a_{22} - r_{21}^2} = 1$		
$r_{31} = \frac{a_{31}}{r_{11}} = \frac{1}{4}$	$r_{32} = \frac{a_{32} - r_{31}r_{21}}{r_{22}} = \frac{1}{4}$	$r_{33} = \sqrt{a_{33} - (r_{31}^2 + r_{32}^2)} = \sqrt{\frac{3}{8}}$	
$r_{41} = \frac{a_{41}}{r_{11}} = \frac{1}{4}$	$r_{42} = \frac{a_{42} - r_{41}r_{21}}{r_{22}} = \frac{1}{4}$	$r_{43} = \frac{a_{43} - (r_{41}r_{31} + r_{42}r_{32})}{r_{33}} = -\frac{1}{\sqrt{56}}$	$r_{44} = \sqrt{a_{44} - (r_{41}^2 + r_{42}^2 + r_{43}^2)} = \sqrt{\frac{6}{7}}$

d'où: $R = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1/4 & 1/4 & \sqrt{3/8} & 0 \\ 1/4 & 1/4 & -1/\sqrt{56} & \sqrt{6/7} \end{pmatrix}$ $\begin{cases} \sqrt{3/8} = \frac{1}{2}\sqrt{\frac{3}{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{56}} = -\frac{1}{2\sqrt{14}} \end{cases}$

Résolution: $AX=b \Leftrightarrow \begin{cases} RY=b \\ Y=RX^{-1} \end{cases}$

15. $RY=b \Rightarrow Y = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \frac{3}{2}\sqrt{\frac{2}{7}} \\ -\frac{1}{7}\sqrt{\frac{2}{5}} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3/\sqrt{14} \\ -1/\sqrt{42} \end{pmatrix}$

En $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1/4 & 1/4 \end{pmatrix} Y = \begin{pmatrix} 5/6 \\ -1/6 \end{pmatrix} \Rightarrow X = \begin{pmatrix} 5/6 \\ -1/6 \end{pmatrix}$

EXERCICE 3: (7 points)

1) $\forall i=1,3 \quad a_{ii} \neq 0$, on peut donc déterminer la matrice de JACOBI J

associée à A , avec: $A = D - E - F$

on a: $D = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 0 \\ 0 & 0 & -3/2 \end{pmatrix}$, $E = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -1/2 & 0 \end{pmatrix}$ et $F = \begin{pmatrix} 0 & -1/3 & 1/2 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

0,5. $J = D^{-1}(E+F)$

$J = \begin{pmatrix} 0 & -1/6 & 1/4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1/3 & 1/3 & 0 \end{pmatrix}$, $J = (j_{ij})_{i,j=1,3}$ avec: $j_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{si } i=j \\ \frac{a_{ij}}{a_{ii}} & \text{sinon} \end{cases}$

0,5. ALGORITHME de JACOBI:

$\begin{cases} X^{(0)} \in \mathbb{R}^3 \\ X^{(k+1)} = JX^{(k)} + C, k \geq 0 \end{cases}$ où: $C = D^{-1}b = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ -2/3 \end{pmatrix}$

15. $\begin{cases} X^{(0)} \in \mathbb{R}^3 \\ X_1^{(k+1)} = -\frac{1}{6}X_2^{(k)} + \frac{1}{4}X_3^{(k)} + \frac{1}{2} \\ X_2^{(k+1)} = 0 \\ X_3^{(k+1)} = \frac{2}{3}X_1^{(k)} + \frac{1}{3}X_2^{(k)} - \frac{2}{3} \end{cases} \quad (k \geq 0)$

0,25 2°) $X^{(0)} = 0_{\mathbb{R}^3} \rightarrow X^{(1)} = JX^{(0)} + C = C = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ -2/3 \end{pmatrix}$

0,25 $\rightarrow X^{(2)} = JX^{(1)} + C = \begin{pmatrix} 1/3 \\ 0 \\ -1/3 \end{pmatrix}$

0,25 3°) $\|J\|_{\infty} = \max_{1 \leq i \leq 3} \left(\sum_{j=1}^3 |j_{ij}| \right) = \max \left\{ \frac{5}{12}, 0, 1 \right\} = 1$

0,5. $P(\lambda) = \det(J - \lambda I) = -\lambda(\lambda^2 - \frac{1}{6}) = 0 \Leftrightarrow (\lambda = 0 \text{ ou } \lambda = \frac{1}{\sqrt{6}} \text{ ou } \lambda = -\frac{1}{\sqrt{6}})$
 $\rho(J) = \max_{\lambda \in \sigma(J)} |\lambda| = \max \left\{ 0, \frac{1}{\sqrt{6}} \right\} = \frac{1}{\sqrt{6}}$

0,5. $\rho(J) < 1$, donc la méthode de JACOBI converge, $\forall X^{(0)} \in \mathbb{R}^3$

0,5 4°) $\|X^{(k)} - \bar{X}\|_1 \leq \frac{(\|J\|_1)^k}{1 - \|J\|_1} \|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1$

avec: $\|J\|_1 = \max_{1 \leq j \leq 3} \left(\sum_{i=1}^3 |j_{ij}| \right) = \max \left\{ \frac{2}{3}, \frac{1}{2}, \frac{1}{4} \right\} = \frac{2}{3}$

$\|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1 = \sum_{i=1}^3 |X_i^{(1)} - X_i^{(0)}| = 7$

$$\bullet \|X^{(k)} - X\|_1 \leq 10^{-2} \text{ dès que : } \frac{\|J\|_1}{1 - \|J\|_1} \|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1 \leq 10^{-2}$$

$$\frac{(\|J\|_1)^k}{1 - \|J\|_1} \|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1 \leq 10^{-2} \Leftrightarrow \left(\frac{2}{3}\right)^k \leq \frac{2}{7} \cdot 10^{-2}$$

$$\Leftrightarrow \ln\left(\frac{2}{3}\right)^k \leq \ln\left(\frac{2}{7} \cdot 10^{-2}\right)$$

$$\Leftrightarrow k \geq \frac{\ln\left(\frac{2}{7} \cdot 10^{-2}\right)}{\ln \frac{2}{3}} \quad \left(\ln \frac{2}{3} < 0\right)$$

$$\Leftrightarrow k \geq 14,4$$

Il suffit de prendre $k_1 = 15$ (itérations).

5°) @ $\forall i=1,3$ $a_i \neq 0$, on peut donc déterminer la matrice de GAUSS-SEIDEL associée à A, avec: $A = (D-E) - F$

$$G = (D-E)^{-1}F$$

$$\bullet (D-E)^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ a & 1/6 & 0 \\ b & c & -1/3 \end{pmatrix}$$

$$(D-E)^{-1}(D-E) = I \Rightarrow \begin{cases} 2a = 0 \\ 2b - \frac{2}{3} = 0 \\ 6c - \frac{1}{3} = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = 0 \\ b = \frac{1}{3} \\ c = \frac{1}{18} \end{cases} \rightarrow (D-E)^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1/6 & 0 \\ 1/3 & 1/18 & -1/3 \end{pmatrix}$$

$$\bullet G = \begin{pmatrix} 0 & -1/6 & 1/4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1/9 & 1/6 \end{pmatrix}$$

$$6°) \bullet \|G\|_1 = \max_{1 \leq j \leq 3} \left(\sum_{i=1}^3 |g_{ij}| \right) = \max \left\{ 0, \frac{5}{18}, \frac{5}{12} \right\} = \frac{5}{12}$$

$\bullet \|G\|_1 < 1$, donc la méthode de GAUSS-SEIDEL converge, $\forall X^{(0)} \in \mathbb{R}^3$.

Considérons $X^{(0)} = 0_{\mathbb{R}^3}$. On a:

$$\|X^{(k)} - \bar{X}\|_1 \leq \frac{\|G\|_1}{1 - \|G\|_1} \|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1$$

avec: $\|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1 = \|X^{(1)}\|_1 = \|GX^{(0)} + c\|_1 = \|c\|_1 = \|(D-E)^{-1}b\|_1$

$$X^{(1)} = (D-E)^{-1}b = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 0 \\ -1/3 \end{pmatrix} \rightarrow \|X^{(1)} - X^{(0)}\|_1 = \frac{5}{6}$$

$$\bullet \|X^{(k)} - X^{(0)}\|_1 \leq 10^{-2} \text{ dès que } \left(\frac{5}{12}\right)^k \leq 7 \cdot 10^{-3} \text{ i.e. : } k \geq 5,66$$

Il suffit de prendre $k_2 = 6$.

Comme $k_2 < k_1$, la convergence de la méthode de GAUSS-SEIDEL est plus rapide.