

**Examen du 25 Avril 2022**

Durée : 3h.

**Documents, calculatrices, ordinateurs et téléphones portables interdits.***La qualité de la rédaction et de la présentation sera prise en compte dans l'évaluation des copies.*2 points  
1**Exercice 1 :** Questions de cours sur les équations différentielles

1. Rappeler la définition d'un schéma consistant d'intégration en temps d'une équation différentielle.

1 2. Peut-on déterminer si un schéma est consistant sans calculer son ordre ?

3 points**Exercice 2 :** Factorisation  $LU$ Pour les matrices inversibles  $A$  suivantes, calculer la factorisation  $A = LU$  (sans permutation de lignes de  $A$ ) lorsque celle-ci existe, ou bien en justifier la non-existence :

$$1,5 \quad A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 \\ 6 & 7 & 17 & 4 \\ 15 & 5 & 26 & 10 \\ 12 & 14 & 46 & 21 \end{pmatrix}, \quad 1,5 \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ -2 & -1 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}.$$

3 points**Exercice 3** Factorisation de CholeskySoient  $A \in M_n(\mathbb{R})$  une matrice symétrique définie positive et  $b \in \mathbb{R}^n$ . On souhaite calculer la solution  $x \in \mathbb{R}^n$  du système linéaire :

$$A^2 x = b. \quad (1)$$

1,5

1. On considère une première méthode qui consiste à calculer  $A^2$  (par l'algorithme de multiplication matricielle standard) puis résoudre (1) par la méthode de Cholesky. Donner un équivalent du coût de cet algorithme (nombre d'opérations arithmétiques élémentaires) lorsque  $n \rightarrow +\infty$ .

1,5

2. Montrer qu'on peut résoudre (1) sans calculer  $A^2$ , en utilisant la factorisation de Cholesky de  $A$ . Donner un équivalent du coût de cet algorithme lorsque  $n \rightarrow +\infty$ , et comparer son efficacité à celle de la méthode précédente lorsque  $n$  est grand.4,5 points**Exercice 4 :** Résolution itérative d'une équation non linéaireEtant données une matrice  $A \in M_n(\mathbb{R})$  inversible et  $b \in \mathbb{R}^n$ , on cherche  $x = (x_1, \dots, x_n)^T \in \mathbb{R}^n$  solution du système non linéaire

$$Ax = \sin x + b, \quad (2)$$

dans lequel on note  $\sin x = (\sin x_1, \dots, \sin x_n)^T$ .

0,5 1. Reformuler (2) comme la recherche d'un point fixe  $x$  d'une application dans  $\mathbb{R}^n$ .

1,5 3! 1,5 2ndma { 2. Lorsque  $\|A^{-1}\|_\infty < 1$ , montrer que (2) admet une unique solution  $x$  et écrire un schéma itératif permettant de la calculer (inclure une condition d'arrêt et formuler le schéma pour réduire le nombre d'opérations).

1 3. Lorsque  $A$  est à diagonale strictement dominante, donner une condition sur les coefficients de  $A$  garantissant que  $\|A^{-1}\|_\infty < 1$  sans avoir à calculer  $A^{-1}$ .

7 points Exercice 5 : Etude d'une méthode itérative linéaire à deux pas

Soient  $A \in M_n(\mathbb{R})$  symétrique définie positive et  $b \in \mathbb{R}^n$ . Pour résoudre le système  $Ax = b$  d'inconnue  $x \in \mathbb{R}^n$ , on considère la méthode itérative :

$$x_{k+1} = (I - \alpha A) x_k + \alpha b + \beta (x_k - x_{k-1}) \quad \forall k \geq 1, \quad (3)$$

où  $\alpha > 0$ ,  $\beta \in \mathbb{R}$  sont deux paramètres et  $x_k \in \mathbb{R}^n$  ( $x_0, x_1$  initialisent la méthode).

0,5 1. Vérifier que si  $(x_k)_{k \geq 0}$  converge vers  $x$  alors  $Ax = b$ .

1 2. Afin d'étudier la convergence de la méthode (3), on introduit :

$$z_k = \begin{pmatrix} x_k \\ x_{k-1} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2n}$$

et on reformule (3) en

$$z_{k+1} = M z_k + c$$

avec  $M \in M_{2n}(\mathbb{R})$  et  $c \in \mathbb{R}^{2n}$ . Expliciter la matrice  $M$  (on pourra écrire une matrice par blocs) et le vecteur  $c$ .

2 3. Montrer que  $\lambda$  est valeur propre de  $M$  si et seulement si il existe une valeur propre  $\mu$  de  $A$  telle que

$$\lambda^2 + \lambda(\alpha\mu - 1 - \beta) + \beta = 0.$$

2 4. En déduire des conditions nécessaires et suffisantes sur  $\alpha$  et  $\beta$  pour que  $\rho(M) < 1$ . Pour obtenir ce résultat, on pourra utiliser la propriété suivante (sans la démontrer) : toutes les racines d'un polynôme réel unitaire du second degré  $P(\lambda) = \lambda^2 + a_1 \lambda + a_0$  sont de module  $< 1$  si et seulement si  $|a_1| - 1 < a_0 < 1$ .

1 5. Peut-on trouver des conditions suffisantes sur  $\alpha$  et  $\beta$  pour avoir  $\rho(M) < 1$  lorsque les valeurs propres de  $A$  ne sont pas connues explicitement ?

0,5 6. Lorsque  $\rho(M) < 1$ , justifier que  $\lim_{k \rightarrow +\infty} x_k = x$  quels que soient  $x_0, x_1 \in \mathbb{R}^n$ .

0,5 points présentation + rédaction .

## Exercice 1:

1) On intègre numériquement  $y' = f(t, y)$  ( $y(t) \in \mathbb{R}^n$ ) pour  $t \in [t_0, T]$ .

On considère un schéma à un pas  $y_{k+1} = y_k + h\phi(t_k, y_k, h)$ ,  
où  $t_k = t_0 + kh$  ( $h = \frac{T-t_0}{N}$ ),  $y_k$  est l'approximation numérique de  $y(t_k)$ , et  $\phi: [t_0, T] \times \mathbb{R}^n \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$  définit le schéma. Par définition, le schéma est consistant si et seulement si  $\forall$  solution  $y$  de l'éq. diff.,

$$\sup_{t \in [t_0, T-h]} \left\| \frac{y(t+h) - y(t)}{h} - \phi(t, y(t), h) \right\| \rightarrow 0 \text{ lorsque } h \rightarrow 0.$$

2) Lorsque  $\phi$  est continue, on peut déterminer si le schéma est consistant sans calculer son ordre en utilisant le résultat suivant:  
le schéma est consistant si et seulement si  $\phi(t, y, 0) = f(t, y) \forall t, y$ .

Exercice 2 Nous allons calculer la factorisation LU de la matrice suivante:

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 \\ 6 & 7 & 17 & 4 \\ 15 & 5 & 26 & 10 \\ 12 & 14 & 46 & 21 \end{pmatrix}$$

$$L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ ? & 1 & & \\ ? & ? & 1 & \\ ? & ? & ? & 1 \end{pmatrix} \text{ à déterminer}$$

$$A^{(2)} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 5 & 9 & 2 \\ 0 & 0 & 6 & 5 \\ 0 & 10 & 30 & 17 \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_2 - 2L_1 \\ L_3 - 5L_1 \\ L_4 - 4L_1 \end{array}$$

$$\Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ 5 & ? & 1 & \\ 4 & ? & ? & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^{(3)} = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 5 & 9 & 2 \\ 0 & 0 & 6 & 5 \\ 0 & 0 & 12 & 13 \end{pmatrix} \begin{array}{l} L_3 - 0L_2 \\ L_4 - 2L_2 \end{array}$$

$$\Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ 2 & 1 & & \\ 5 & 0 & 1 & \\ 4 & 2 & ? & 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 4 & 1 \\ 0 & 5 & 9 & 2 \\ 0 & 0 & 6 & 5 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix} L_4 - 2L_3$$

$$\Rightarrow L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 0 \\ 5 & 0 & 1 & 0 \\ 4 & 2 & 2 & 1 \end{pmatrix}$$

Remarque:

qu'observe-t-on pour  $L$  et  $U$ ?

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -2 & 1 & 0 \\ -2 & -1 & 3 & 1 \\ 1 & 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \text{ est inversible (indiqué dans l'énoncé) donc}$$

admet une factorisation  $A=LU$  si et seulement si toutes ses sous-matrices principales  $\Delta_k = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{k1} & \dots & a_{kk} \end{pmatrix}$  sont inversibles. Or  $\Delta_3$  n'est pas inversible:

$$\Delta_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 1 & -2 & 1 \\ -2 & -1 & 3 \end{pmatrix} \text{ vérifie } \Delta_3 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = 0, \text{ donc } \text{Ker } \Delta_3 \neq \{0\}, \text{ donc } \Delta_3 \text{ non inversible}$$

Donc  $A$  n'admet pas de factorisation  $A=LU$ .

### Exercice 3

1)  $(A^2)_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{kj}$  se calcule en  $n-1$  opérations ( $n \times$  et  $n-1 +$ )

et il y a  $\frac{n(n+1)}{2}$  coefficients à calculer puisque  $A^2$  est symétrique.

Le calcul de  $A^2$  nécessite donc  $\sim n^3$  opérations. La résolution du système  $A^2 x = b$  par la méthode de Cholesky nécessite  $\sim \frac{1}{3}n^3$  opérations. Le coût du calcul de  $x$  avec cette méthode est donc  $\sim \frac{4}{3}n^3$ .

2) La résolution de  $A^2 x = b$  peut s'effectuer comme suit:

a) factoriser  $A = T^T T$  (Cholesky)

b) résoudre  $T^T T y = b$

c) résoudre  $T^T T x = y$

Le coût de a) est  $\sim \frac{1}{3}n^3$ , le coût de b) est  $O(n^2)$  (résolution de deux systèmes triangulaires, calcul vu en cours) et il en va de même pour c). Le coût du calcul de  $x$  est donc  $\sim \frac{1}{3}n^3$ .

Cette méthode est donc plus économique que la méthode décrite en 1).

Remarque Le conditionnement euclidien de  $A^2$  étant le carré du conditionnement de  $A$ , la première méthode est également plus sensible aux erreurs d'arrondi dans les calculs sur machine.

# Exercice 4

(3)

$$1) \quad Ax = \sin x + b \Leftrightarrow x = A^{-1} \sin x + A^{-1}b := \phi(x)$$

Donc  $x$  est solution de l'équation non linéaire si et seulement si  $x$  est un point fixe de  $\phi$ .

2) On munit  $\mathbb{R}^n$  de la norme  $\|\cdot\|_\infty$ . Montrons que l'application  $\sin: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  ( $\sin x = (\sin x_1, \dots, \sin x_n)^T$ ) est lipschitzienne de rapport 1. D'après l'inégalité des accroissements finis,  $\forall i=1, \dots, n$ ,  $|\sin x_i - \sin y_i| \leq |x_i - y_i|$  donc par passage au max sur  $i$ :  $\|\sin x - \sin y\|_\infty \leq \|x - y\|_\infty$ .

$$\text{Donc } \forall x, y \in \mathbb{R}^n, \quad \|\phi(x) - \phi(y)\|_\infty = \|A^{-1}(\sin x - \sin y)\|_\infty \leq \|A^{-1}\|_\infty \|x - y\|_\infty$$

Donc  $\phi$  est contractante sur  $(\mathbb{R}^n, \|\cdot\|_\infty)$  si  $\|A^{-1}\|_\infty < 1$ .

D'après le théorème du point fixe contractant<sup>(\*)</sup>,  $\phi$  admet alors un unique point fixe  $x$ , donc l'équation  $Ax = \sin x + b$  admet une solution unique. (\*) Théorème en cours pour une appl. contractante sur un fermé de  $\mathbb{R}^n$

Cette solution peut s'obtenir par la méthode des approximations successives:  $\forall x_0 \in \mathbb{R}^n$ , la suite définie par  $x_{k+1} = \phi(x_k)$

converge vers  $x$  (d'après le théorème du point fixe contractant).

Pour éviter de calculer  $A^{-1}$  et réduire le coût de chaque itération, on peut formuler la méthode comme suit, en utilisant  $Ax_{k+1} = \sin x_k + b$ :

- factoriser  $PA = LU$

- pour tout  $k \geq 0$ , résoudre :

$$LU x_{k+1} = P \sin x_k + Pb.$$

Nous avons établi en cours la borne d'erreur :

$$\|x_k - x\|_\infty \leq \frac{K}{1-K} \|x_k - x_{k-1}\|_\infty \quad \text{avec } K = \|A^{-1}\|_\infty \text{ constante de}$$

Lipschitz de  $\phi$ . Donc si  $\varepsilon$  désigne une tolérance d'erreur, on peut arrêter l'itération lorsque  $\|x_k - x_{k-1}\|_\infty \leq \varepsilon \left(\frac{1}{K} - 1\right)$ , ce qui garantit  $\|x_k - x\|_\infty \leq \varepsilon$ .

$$3) \text{ Notons } \delta = \min_{1 \leq i \leq n} \left( |a_{ii}| - \sum_{\substack{j=1, \dots, n \\ j \neq i}} |a_{ij}| \right) > 0$$

(5)

Nous avons montré en TD que  $\|A^{-1}\|_{\infty} \leq \frac{1}{\delta}$ .

Donc si  $\underline{\delta > 1}$ , on a  $\|A^{-1}\|_{\infty} \leq \frac{1}{\delta} < 1$  et les résultats de la question 2 s'appliquent.

### Exercice 5

1) Si  $x_k \xrightarrow[k \rightarrow +\infty]{} x$  alors  $x = (I - \alpha A)x + \alpha b$  par passage à la limite dans (3)  
d'où  $Ax = b$  (puisque  $\alpha \neq 0$ ).

$$2) \begin{pmatrix} x_{k+1} \\ x_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ((1+\beta)I - \alpha A)x_k - \beta x_{k-1} + \alpha b \\ x_k \end{pmatrix} = M \begin{pmatrix} x_k \\ x_{k-1} \end{pmatrix} + C$$

$$\text{avec } M = \begin{pmatrix} (1+\beta)I - \alpha A & -\beta I \\ I & 0 \end{pmatrix} \text{ et } C = \begin{pmatrix} \alpha b \\ 0 \end{pmatrix}.$$

3)  $\lambda \in \text{Sp}(M)$  si et seulement si l'équation  $M \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  admet des solutions  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  non nulles. Ce système s'écrit :

$$\begin{cases} ((1+\beta)I - \alpha A)x - \beta y = \lambda x & (a) \\ x = \lambda y & (b) \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} x = \lambda y \\ (\lambda^2 I + \lambda(\alpha A - (1+\beta)I) + \beta I)y = 0 & (c) \end{cases} \text{ (substitution de (b) dans (a))}$$

Il existe des solutions  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \neq 0$  si et seulement si l'équation (c) admet des solutions  $y \neq 0$ . Notons  $Q_{\lambda}(A) = \lambda^2 A + \gamma I$  ( $\gamma = \lambda^2 - \lambda(1+\beta) + \beta$ ) la matrice de (c).

Alors  $\text{Sp}(Q_{\lambda}(A)) = \{Q_{\lambda}(p), p \in \text{Sp}(A)\}$  ( $A = P \begin{pmatrix} p_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & p_n \end{pmatrix} P^{-1}$  donne  $Q_{\lambda}(A) = P \begin{pmatrix} Q_{\lambda}(p_1) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & Q_{\lambda}(p_n) \end{pmatrix} P^{-1}$ ). Donc  $\text{Ker } Q_{\lambda}(A) \neq \{0\}$  si et seulement si  $\exists p \in \text{Sp}(A)$

tel que  $Q_{\lambda}(p) = 0$ , c'est à dire :  $\lambda^2 + \lambda(\alpha p - 1 - \beta) + \beta = 0$

$$4) \rho(M) < 1 \Leftrightarrow |\lambda| < 1 \quad \forall \lambda \in \text{Sp}(M)$$

(5)

$$\Leftrightarrow |\lambda\mu - 1 - \beta| - 1 < \beta < 1 \quad \forall \mu \in \text{Sp}(A) \quad (\mu \in \mathbb{R} \text{ puisque } A \text{ est symétrique réelle})$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \beta < 1 \\ |\lambda\mu - 1 - \beta| < 1 + \beta \quad \forall \mu \in \text{Sp}(A) \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \beta < 1 \\ 0 < \lambda\mu < 2(1+\beta) \quad \forall \mu \in \text{Sp}(A) \end{cases}$$

On a  $\lambda > 0$  et  $\mu > 0 \quad \forall \mu \in \text{Sp}(A)$  puisque  $A$  est symétrique définie positive

$$\text{Donc } \rho(M) < 1 \Leftrightarrow \begin{cases} \beta < 1 \\ \lambda < \frac{2(1+\beta)}{\rho(A)} \end{cases}$$

5) Si  $\|\cdot\|$  désigne une norme matricielle sous-multiplicative calculable explicitement (p.ex.  $\|\cdot\|_\infty$ ,  $\|\cdot\|_1$ , norme de Schur) alors puisque

$$\rho(A) \leq \|A\|, \text{ ma } \frac{2(1+\beta)}{\|A\|} \leq \frac{2(1+\beta)}{\rho(A)}, \text{ donc les conditions}$$

$$\begin{cases} \beta < 1 \\ \lambda < \frac{2(1+\beta)}{\|A\|} \end{cases} \text{ impliquent celles de la question 4) et donc } \rho(M) < 1.$$

6) Lorsque  $\rho(M) < 1$ , la suite  $\mathcal{J}_{k+1} = M\mathcal{J}_k + C$  converge quel que soit  $\mathcal{J}_1 = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_0 \end{pmatrix}$  vers la solution  $\mathcal{J} = \begin{pmatrix} x \\ x \end{pmatrix}$  de  $\mathcal{J} = M\mathcal{J} + C$

(d'après la condition nécessaire et suffisante de convergence des méthodes itératives linéaires). Puisque  $\mathcal{J}_k = \begin{pmatrix} x_k \\ x_{k-1} \end{pmatrix}$ ,  $x_k$

converge  $\forall x_1, x_0$  vers  $x$  solution de  $Ax = b$  (équivalent à la 1<sup>ère</sup> équation de  $\mathcal{J} = M\mathcal{J} + C$ ).