

Notations

- Dans tout le sujet, \mathbb{K} désigne les corps \mathbb{R} ou \mathbb{C} , p désigne un entier supérieur ou égal à 2. On note $\mathcal{M}_p(\mathbb{K})$ le \mathbb{K} -espace vectoriel des matrices carrées de taille p à coefficients dans \mathbb{K} .
- On note I_p la matrice unité de $\mathcal{M}_p(\mathbb{K})$.
- Si $x = (x_1, \dots, x_p)$ est un vecteur de \mathbb{K}^p , on note $\|x\|_\infty$ sa norme «infinie» définie par :

$$\|x\|_\infty = \max\{|x_i| \mid i \in \llbracket 1, p \rrbracket\}.$$

- On dit que x est un vecteur stochastique si ses coordonnées sont positives ou nulles et leur somme vaut 1 :

$$\forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, x_i \geq 0 \quad \text{et} \quad \sum_{i=1}^p x_i = 1.$$

- Une matrice $A = (a_{i,j})$ de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ est dite stochastique si ses coefficients sont positifs ou nuls et si la somme des coefficients de chacune de ses lignes vaut 1, c'est-à-dire si :

$$\forall (i, j) \in \llbracket 1, p \rrbracket^2, a_{i,j} \geq 0 \quad \text{et} \quad \forall i \in \llbracket 1, p \rrbracket, \sum_{j=1}^p a_{i,j} = 1.$$

- Une matrice A est dite strictement positive si tous ses coefficients sont strictement positifs. On note alors $A > 0$.
- Si b_1, b_2, \dots, b_k sont des nombres complexes (respectivement des matrices carrées), on note $\text{diag}(b_1, b_2, \dots, b_k)$ la matrice diagonale (respectivement diagonale par blocs) dont les coefficients diagonaux (respectivement blocs diagonaux) sont b_1, b_2, \dots, b_k .

Objectifs

Le sujet est constitué d'un seul problème qui traite de matrices stochastiques dans un contexte probabiliste de chaîne de Markov (partie I). On étudie le spectre d'une matrice stochastique A (partie II) et la suite des itérés de A (partie III). On introduit aussi la notion de probabilité invariante par A (partie IV), suivie de son calcul effectif par ordinateur (partie V).

La partie I est indépendante des autres parties. La partie IV utilise les deux résultats démontrés dans les parties II et III. La partie V est une partie informatique liée à la partie IV, mais qui peut être traitée de manière indépendante.

Partie I - Un exemple de chaîne de Markov

Une particule possède deux états possibles numérotés 1 et 2 et peut passer de son état à l'état 1 ou 2 de façon aléatoire. On considère un espace probabilisé (Ω, \mathcal{F}, P) sur lequel on définit pour tout $n \in \mathbb{N}$, la variable aléatoire X_n égale à l'état de la particule au temps n . L'état de la particule au temps $n + 1$ dépend uniquement de son état au temps n selon les règles suivantes :

- si au temps n la particule est dans l'état 1, au temps $n + 1$ elle passe à l'état 2 avec une probabilité $\frac{1}{2}$.
- si au temps n la particule est dans l'état 2, au temps $n + 1$, elle passe à l'état 1 avec une probabilité $\frac{1}{4}$.

On suppose que $P(X_0 = 1) = P(X_0 = 2) = \frac{1}{2}$.

Q1. Déterminer en justifiant la loi de X_1 .

On pose $\mu_n = (P(X_n = 1), P(X_n = 2))$ le vecteur ligne de \mathbb{R}^2 caractérisant la loi de X_n .

Q2. Justifier la relation matricielle suivante :

$$\forall n \in \mathbb{N}, \mu_{n+1} = \mu_n A \quad \text{avec } A = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{4} & \frac{3}{4} \end{pmatrix}.$$

Q3. En déduire, à l'aide de la calculatrice, la loi de X_5 (on demande les résultats arrondis au centième).

Q4. Temps de premier accès à l'état 1 : on note T la variable aléatoire égale au plus petit entier $n \in \mathbb{N}$ tel que $X_n = 1$. Déterminer $P(T = 1)$, puis $P(T = k)$ pour tout entier $k \geq 2$.

Q5. Justifier que A est diagonalisable, puis donner, sans détailler les calculs, une matrice Q inversible à coefficients entiers telle que

$$A = Q \operatorname{diag} \left(1, \frac{1}{4} \right) Q^{-1}.$$

Q6. Justifier que les applications $M \mapsto QMQ^{-1}$ et $M \mapsto \mu_0 M$ définies sur $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ sont continues.

Q7. En déduire la convergence de la suite de matrices $(A^n)_{n \in \mathbb{N}}$, puis de la suite de vecteurs lignes $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$. Préciser les coefficients du vecteur ligne obtenu comme limite.

La suite de variables aléatoires $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est un cas particulier de variables aléatoires dont l'état à l'instant $n + 1$ ne dépend que de son état à l'instant n et pas des précédents. On dit alors que $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une chaîne de Markov. Plus généralement si $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ est une chaîne de Markov prenant ses valeurs dans $\llbracket 1, p \rrbracket$, la loi des variables X_n est entièrement déterminée par la donnée de la loi de X_0 et d'une matrice stochastique A de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.

Si on pose maintenant $\mu_n = (P(X_n = 1), P(X_n = 2), \dots, P(X_n = p))$, l'étude du comportement de la loi de X_n lorsque n est grand, se ramène alors à l'étude de la convergence de la suite $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ vérifiant la relation de récurrence $\mu_{n+1} = \mu_n A$. Cela conduit à l'étude de la suite de matrices $(A^n)_{n \in \mathbb{N}}$. C'est l'objet des parties suivantes.

Partie II - Spectre d'une matrice stochastique

Soit A une matrice stochastique de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.

Q8. Justifier que 1 est valeur propre de A (on pourra considérer le vecteur colonne de \mathbb{R}^p dont toutes les coordonnées valent 1).

Q9. Soit x un vecteur colonne de \mathbb{C}^p . Démontrer que $\|Ax\|_\infty \leq \|x\|_\infty$.

Q10. En déduire que si $\lambda \in \mathbb{C}$ est une valeur propre de A , on a $|\lambda| \leq 1$.

Localisation des valeurs propres

Soit $\lambda \in \mathbb{C}$ une valeur propre de A .

Q11. Justifier l'existence d'un vecteur colonne $x = (x_1, \dots, x_p)$ de \mathbb{C}^p tel que $\|x\|_\infty = 1$ et $Ax = \lambda x$.

Q12. Soit $i \in \llbracket 1, p \rrbracket$ tel que $|x_i| = 1$. Démontrer que :

$$|\lambda - a_{i,i}| \leq 1 - a_{i,i}.$$

Étude d'un exemple

Q13. Dans cette question uniquement, on prend :

$$A = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{6} & \frac{1}{6} & \frac{4}{6} \\ \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \end{pmatrix}.$$

Déduire de la question précédente que les valeurs propres de A sont contenues dans la réunion de trois disques, que l'on représentera en précisant leurs centres et leurs rayons.

On constate en particulier sur l'exemple que 1 est la seule valeur propre de A de module 1. On admettra, dans la suite du problème, que cette propriété reste vraie pour toute matrice stochastique **strictement positive**.

Cas des matrices stochastiques strictement positives

Q14. On suppose en plus pour cette question et la question suivante que la matrice A est strictement positive. On pose $B = A - I_p$ et on note B' la matrice de $\mathcal{M}_{p-1}(\mathbb{R})$ obtenue en supprimant la dernière colonne et la dernière ligne de B .

Soit $\lambda \in \mathbb{C}$ une valeur propre de B' .

On admet qu'il existe un entier $i \in \llbracket 1, p-1 \rrbracket$ tel que :

$$|\lambda - (a_{i,i} - 1)| \leq 1 - a_{i,i} - a_{i,p}.$$

La démonstration (non demandée) de cette inégalité est similaire à celle de la question **Q12**.

Déduire de cette inégalité que B' est inversible.

Q15. En déduire que $\dim \text{Ker}(A - I_p) = 1$.

On admet sans démonstration que 1 est racine simple du polynôme caractéristique de A . On dit alors que 1 est une valeur propre simple de A . Nous pouvons résumer les résultats de cette partie par la **Proposition 1** ci-dessous.

Proposition 1. *Soit A une matrice stochastique de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ strictement positive. Alors 1 est valeur propre simple et les autres valeurs propres ont un module strictement inférieur à 1.*

Partie III - Itérées d'une matrice stochastique

On démontre dans cette partie la proposition suivante :

Proposition 2. *Pour toute matrice $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$, stochastique et strictement positive, la suite $(A^n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge dans $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$.*

Un contre-exemple

Q16. On considère s la symétrie orthogonale de \mathbb{R}^2 par rapport à la droite d'équation $y = x$. Donner, sans justification, la matrice B de s dans la base canonique de \mathbb{R}^2 .

Q17. La **Proposition 2** reste-t-elle vraie si la matrice stochastique n'est pas strictement positive ?

Résultat préliminaire

Soit λ un nombre complexe avec $|\lambda| < 1$ et N une matrice nilpotente de $\mathcal{M}_p(\mathbb{C})$.

Q18. Démontrer que $N^p = 0$.

Q19. Soit $k \in \mathbb{N}$. Justifier que pour n au voisinage de $+\infty$, $\binom{n}{k}$ est équivalent à $\frac{n^k}{k!}$. En déduire la limite lorsque n tend vers $+\infty$ de $\binom{n}{k} \lambda^{n-k}$.

Q20. En déduire que la suite de matrices $((\lambda I_p + N)^n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers la matrice nulle.

Convergence d'une suite de matrices

Soit A une matrice stochastique et strictement positive de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$. On sait, d'après la **Proposition 1**, que 1 est valeur propre simple de A . Si $\lambda_1, \dots, \lambda_r$ sont les autres valeurs propres complexes de A , un théorème du cours montre que A est semblable sur \mathbb{C} à une matrice diagonale par blocs du type

$$\text{diag}(1, \lambda_1 I_{p_1} + N_1, \dots, \lambda_r I_{p_r} + N_r),$$

avec p_1, \dots, p_r des entiers et N_1, \dots, N_r des matrices nilpotentes à coefficients complexes.

Q21. Déduire des questions **Q18** à **Q20** que la suite $(A^n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge.

Partie IV - Probabilité invariante par une matrice stochastique

Définition. Soit $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ une matrice stochastique. On dit que A admet une probabilité invariante s'il existe un vecteur ligne stochastique $\mu \in \mathbb{R}^p$ tel que $\mu A = \mu$ (on dit alors que μ est une probabilité invariante par A).

Le but de cette partie est de démontrer la propriété énoncée dans la **Proposition 3** ci-dessous.

Proposition 3. Soient $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ une matrice stochastique strictement positive et $\mu_0 \in \mathbb{R}^p$ un vecteur ligne stochastique. On note $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ la suite de vecteurs lignes de \mathbb{R}^p définie par la relation : $\forall n \in \mathbb{N}, \mu_{n+1} = \mu_n A$. Alors, la suite $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers un vecteur stochastique μ_∞ vérifiant $\mu_\infty = \mu_\infty A$. De plus, le vecteur μ_∞ est l'unique probabilité invariante par A (il ne dépend donc pas du choix de μ_0).

Soient $A \in \mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ une matrice stochastique strictement positive et $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ la suite définie ci-dessus.

Q22. Démontrer que l'ensemble des vecteurs stochastiques de \mathbb{R}^n est une partie fermée de \mathbb{R}^n .

Convergence de la suite

Q23. Démontrer que la suite $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ converge vers un vecteur μ_∞ vérifiant $\mu_\infty = \mu_\infty A$.

Q24. Soit $\mu = (m_1, \dots, m_p)$ un vecteur ligne stochastique. Démontrer que μA est encore un vecteur stochastique.

Q25. En déduire que μ_∞ est une probabilité invariante par A .

Unicité de la probabilité invariante

Q26. Lien avec le spectre de la transposée de A : soit $\mu \in \mathbb{R}^p$ un vecteur ligne stochastique. Justifier que μ est une probabilité invariante pour A , si et seulement si le vecteur colonne ${}^t\mu$ est un vecteur propre de tA associé à la valeur propre 1.

Q27. Justifier, en utilisant la **question Q15**, que $\dim \text{Ker}({}^tA - I_p) = 1$.

Q28. En déduire que A admet une unique probabilité invariante.

Partie V - Informatique : calcul effectif de la probabilité invariante d'une matrice stochastique strictement positive

Si A est une matrice stochastique strictement positive, on a établi dans la partie précédente la convergence de la suite $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ associée à la matrice A . Ceci fournit un algorithme de calcul de la probabilité invariante par A . On en propose une implémentation en langage Python. On sera très attentif à la rédaction et notamment à l'indentation du code.

Un vecteur x de \mathbb{R}^p sera représenté en Python par une liste de flottants. Par exemple, le vecteur $x = (1, 2, 3)$ de \mathbb{R}^3 sera représenté par la liste `[1,2,3]`. De même, une matrice A sera représentée par une liste dont les éléments sont les lignes de la matrice. Par exemple, la matrice $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix}$ sera représentée par la liste `[[1,2,3], [4,5,6]]`.

Q29. On exécute le script suivant `A = [[1,2,3], [4,5,6], [7,8,9], [10,11,12]]` qui représente la matrice $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \\ 10 & 11 & 12 \end{pmatrix}$.

Donner les valeurs renvoyées lorsque l'on exécute `len(A)`, `A[1]` et `A[2][1]`.

Q30. Écrire une fonction `difference` qui prend en arguments deux vecteurs x et y de même taille et renvoie le vecteur $x - y$. Par exemple si $x = (5, 2)$ et $y = (3, 7)$, `difference(x,y)` renverra `[2,-5]`.

Q31. Écrire une fonction `norme` qui prend en arguments un vecteur $x = (x_1, \dots, x_p)$ et renvoie sa norme infinie $\|x\|_\infty = \max\{|x_i| \mid i \in \llbracket 1, p \rrbracket\}$ (on pourra utiliser librement la fonction `abs` qui renvoie la valeur absolue d'un nombre, mais on s'interdit l'utilisation de la fonction `max` déjà implémentée dans Python).

Q32. Écrire une fonction `itere` qui prend en arguments un vecteur ligne x et une matrice A carrée de même taille que x et qui renvoie le vecteur xA . Par exemple si $x = (1, 1)$ et $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 5 \end{pmatrix}$, on a $xA = (5, 7)$ et donc `itere(x,A)` renverra `[5,7]`.

Q33. On a vu, dans la **Partie IV**, que si A est une matrice strictement positive, la suite de vecteurs lignes de \mathbb{R}^p associée $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ définie par la relation : $\forall n \in \mathbb{N}, \mu_{n+1} = \mu_n A$ convergeait vers un vecteur μ_∞ indépendant du choix de μ_0 vecteur stochastique.

Écrire une fonction `probaInvariante` qui prend en arguments une matrice stochastique strictement positive A de $\mathcal{M}_p(\mathbb{R})$ et un réel $\varepsilon > 0$ et qui renvoie le premier terme μ_k de la suite $(\mu_n)_{n \in \mathbb{N}}$ avec $\mu_0 = \left(\frac{1}{p}, \frac{1}{p}, \dots, \frac{1}{p}\right)$ tel que $\|\mu_k - \mu_{k-1}\|_\infty \leq \varepsilon$. On ne demandera pas à l'algorithme de vérifier que la matrice passée en argument est bien stochastique et strictement positive.

Par exemple, si $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \\ 1 & 3 \\ 4 & 4 \end{pmatrix}$ et $\varepsilon = 10^{-6}$,

`probaInvariante(A,eps)` renverra `[0.33333396911621094, 0.6666660308837891]`.

FIN