

# Mines 2017 - PSI1

## Marche aléatoire dans un labyrinthe : un corrigé

### 1 Premiers pas

1.  $(S_k = i)_{1 \leq i \leq 5}$  est un système complet d'événements. La formule des probabilités totales donne

$$\forall k \in \mathbb{N}, \mathbb{P}(S_{k+1} = 1) = \sum_{i=1}^5 \mathbb{P}(S_{k+1} = 1 | S_k = i) \mathbb{P}(S_k = i)$$

Il reste à remarquer que les salles 2, 3, 4, 5 mènent toutes à 1 avec probabilité  $\frac{1}{3}$  pour en déduire

$$\forall k \in \mathbb{N}, \mathbb{P}(S_{k+1} = 1) = \frac{1}{3} \sum_{i=2}^5 \mathbb{P}(S_k = i)$$

2. On peut procéder de même pour expliciter  $\mathbb{P}(S_{k+1} = j)$  pour  $j = 2, 3, 4, 5$  et obtenir

$$\mathbb{P}(S_{k+1} = 2) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(S_k = 1) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 3) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 5)$$

$$\mathbb{P}(S_{k+1} = 3) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(S_k = 1) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 2) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 4)$$

$$\mathbb{P}(S_{k+1} = 4) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(S_k = 1) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 3) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 5)$$

$$\mathbb{P}(S_{k+1} = 5) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(S_k = 1) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 2) + \frac{1}{3} \mathbb{P}(S_k = 4)$$

Ce qui se traduit matriciellement par

$$\forall k \in \mathbb{N}, X_{k+1} = BX_k \text{ avec } B = \begin{pmatrix} 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{4} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \end{pmatrix}$$

3. La somme des éléments de chaque colonne de  $B$ , et donc de chaque ligne de  ${}^tB$ , vaut 1. Ceci signifie que

$${}^tB \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

ou encore que

$$1 \in \text{Sp}({}^tB) \text{ et } \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \ker({}^tB - I_5)$$

4. Un calcul immédiat donne  $BX_0 = X_0$  et, par récurrence immédiate,  $X_k = B^k X_0 = X_0$  pour tout entier  $k$ .  $X_k$  donnant la loi de  $S_k$ ,

toutes les  $S_k$  ont même loi dans ce cas

5. Si le rat est dans une pièce, il la quitte au temps suivant. Ainsi,  $\mathbb{P}(S_0 = 1 \cap S_1 = 1) = 0$ . Or  $\mathbb{P}(S_0 = 1)\mathbb{P}(S_1 = 1) = \frac{1}{16} \neq 0$ . Ainsi

$S_0$  et  $S_1$  ne sont pas indépendantes

## 2 Convergence dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$

6. Soit  $x \in \ker(u - I_E)$ . On a  $u(x) = x$  et par récurrence immédiate,  $u^k(x) = x$  pour tout  $k$ . Ainsi,  $r_k(x) = x$  et

$$\forall x \in \ker(u - I_E), r_k(x) \rightarrow x$$

7. Soit  $x \in \text{Im}(u - I_E)$ . Il existe  $y$  tel que  $x = (u - I_E)(y)$  et donc  $x = u(y) - y$ . Ainsi  $u^l(x) = u^{l+1}(x) - u^l(x)$  et (télescopage)

$$r_k(x) = \frac{1}{k} \sum_{l=0}^{k-1} (u^{l+1}(x) - u^l(x)) = \frac{1}{k} (u^k(x) - x)$$

On en déduit que  $\|r_k(x)\| \leq \frac{1}{k} (\|u^k(x)\| + \|x\|)$ . Or,  $u$  contractant les normes,  $\|u^k(x)\| \leq \|x\|$  et donc notre majorant est de limite nulle. Ceci montre que

$$\forall x \in \text{Im}(u - I_E), r_k(x) \rightarrow 0_E$$

8. Par théorème du rang, on a les bonnes dimensions. De plus, si  $x \in \text{Im}(u - I_E) \cap \ker(u - I_E)$ ,  $(r_k(x))$  est simultanément de limite  $x$  et  $0_E$  et donc  $x = 0_E$  par unicité de la limite. L'intersection est donc réduite à  $0_E$  et la somme est directe. Finalement

$$E = \ker(u - I_E) \oplus \text{Im}(u - I_E)$$

9. Soit  $x \in E$ . Il existe  $y \in \ker(u - I_E)$  et  $z \in \text{Im}(u - I_E)$  tels que  $x = y + z$ . On a alors  $r^k(x) = r^k(y) + r^k(z) \rightarrow y$ .  $x \mapsto y$  est la projection sur  $\ker(u - I_E)$  de direction  $\text{Im}(u - I_E)$ .

$$\forall x \in E, r_k(x) \rightarrow p(x) \text{ avec } p \text{ projection sur } \ker(u - I_E) \text{ de direction } \text{Im}(u - I_E)$$

10. Pour parler de convergence dans  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , on doit munir cet espace d'une norme. Et comme l'espace est de dimension finie, le choix de la norme est indifférent (les normes sont équivalentes en dimension finie). Les mêmes calculs que ceux menés ci-dessus montrent que

$$\forall X \in \mathbb{R}^n, R_k X \rightarrow P X$$

où  $P$  est la matrice (dans la base canonique) de la projection sur  $\ker(A - I_n)$  de direction  $\text{Im}(A - I_n)$  (espaces supplémentaires dans  $\mathbb{R}^n$ ). Appliquons ceci aux éléments  $E_i$  de la base canonique de  $\mathbb{R}^n$  :  $\forall i, \|R_k E_i - P E_i\| \rightarrow 0$ . Comme tous les normes sont équivalentes sur  $\mathbb{R}^n$ , on peut choisir de travailler avec la norme infinie associée à la base canonique.  $\|R_k E_i - P E_i\| \rightarrow 0$  signifie alors que chaque suite des coefficients de  $R_k E_i$  converge vers le coefficient associé de  $P E_i$ . Ceci signifie donc que chaque suite coefficient de  $R_k$  converge vers le coefficient de  $P$  associé. Ou encore que  $R_k \rightarrow P$  au sens de la norme "maximum du module des coefficients". On a donc convergence de  $(R_k)$  vers  $P$ . Enfin,  $P$  est la matrice d'une projection et  $P^2 = P$ .

$$\exists P / R_k \rightarrow P \text{ et } P^2 = P$$

### 3 Matrices stochastiques

11. Posons  $V = AU$ . On a

$$\forall i, V_i = \sum_{j=1}^n a_{i,j}U_j = \sum_{j=1}^n a_{i,j}$$

On en déduit que

$$(4) \text{ équivaut à } AU = U$$

12. Soient  $A, B$  stochastiques. Par les formules de produit,  $C = AB$  est à coefficients positifs (chaque  $c_{i,j}$  est somme et produit de termes  $\geq 0$ ). En outre  $CU = ABU = AU = U$  avec la question précédente. Cette même question indique que  $C$  vérifie (4) et est donc stochastique.

$$\mathcal{E} \text{ est stable par multiplication}$$

13. Soit  $(A_k)$  une suite convergente de matrices stochastiques et  $A$  sa limite. Chaque coefficient de  $A$  est limite de la suite correspondante des coefficients de  $A_k$  et est positif comme limite de tels termes. De plus,  $\forall k, A_k U = U$  donne  $AU = U$ . Ainsi  $A$  est stochastique.

$$\mathcal{E} \text{ est fermé}$$

Soient  $A, B$  stochastiques et  $\lambda \in [0, 1]$ . Posons  $M = \lambda A + (1-\lambda)B$ . La positivité des coefficients de  $A$  et  $B$  entraîne celle des coefficients de  $M$ . De plus  $MU = \lambda AU + (1-\lambda)BU = \lambda U + (1-\lambda)U = U$  ce qui donne (4) pour  $M$  qui est donc stochastique.

$$\mathcal{E} \text{ est convexe}$$

14. Posons  $Y = AX = (y_i)_{1 \leq i \leq n}$ . On a

$$\forall i, |y_i| = \left| \sum_{j=1}^n a_{i,j}x_j \right| \leq \sum_{j=1}^n |a_{i,j}| \cdot |x_j| \leq \|x\|_\infty \sum_{j=1}^n a_{i,j} = \|x\|_\infty$$

Ceci étant vrai pour tout  $i$ , on a

$$\|AX\|_\infty \leq \|X\|_\infty \text{ pour tout } X \in \mathbb{R}^n$$

15. Notons  $B = A^p = (b_{i,j})$ .  $B$  est une matrice stochastique (question 12) à coefficients  $> 0$ . Soit  $X \in \ker(B - I_n)$  et  $s$  un indice tel que  $x_s$  est le maximum des  $x_i$ . On a  $BX = X$  et, en regardant le coefficient d'indice  $s$  de cet élément de  $\mathbb{R}^n$ ,

$$x_s = \sum_{j=1}^n b_{i,j}x_j \leq x_s \sum_{j=1}^n b_{i,j} = x_s$$

(on a utilisé la positivité des  $b_{i,j}$  pour dire que  $b_{i,j}x_j \leq b_{i,j}x_s$ ). Si, par l'absurde, il existait un  $j$  tel que  $x_j < x_s$  alors, comme  $b_{i,j} > 0$ , on aurait  $b_{i,j}x_j < b_{i,j}x_s$  et on obtiendrait ci-dessus  $x_s < x_s$  et donc une contradiction. Ceci montre que les  $x_j$  sont tous égaux et donc que  $X \in \text{Vect}(U)$ . Ainsi  $\ker(A^p - I_n) \subset \text{Vect}(U)$ . Mais  $A^p$  est une matrice stochastique (question 12) et on a donc  $U \in \ker(A - I_p)$ . Ainsi

$$\ker(A^p - I_n) = \text{Vect}(U) \text{ et donc } \dim(\ker(A^p - I_n)) = 1$$

16. On sait déjà que  $\text{Vect}(U) \subset \ker(A - I_n)$  car  $A$  est stochastique. Si  $AX = X$  alors par récurrence  $A^k X = X$  pour tout  $k$  et en particulier  $A^p X = X$ . la question précédente montre que  $X \in \text{Vect}(U)$  et ainsi

$$\boxed{\ker(A - I_n) = \text{Vect}(U)}$$

17. Les  $A^l$  sont toutes stochastiques (question 12).  $R_k$  est donc à coefficients positifs comme somme de telles matrices. De plus

$$R_k U = \frac{1}{k} \sum_{l=0}^{k-1} A^l U = \frac{1}{k} \sum_{l=0}^{k-1} U = U$$

et on a aussi (4). Finalement

$$\boxed{R_k \text{ est stochastique pour tout } k}$$

*On aurait aussi pu utiliser la convexité de  $\mathcal{E}$  puisque  $\mathcal{E}$  est isobarycentre de matrices stochastiques.*

18. Les questions 10 et 14 montrent que  $(R_k)$  est convergente de limite  $P$  telle que  $P^2 = P$ . De plus, les questions 17 et 13 (caractère fermé) montrent que  $P$  est stochastique. La partie 2 a montré que  $P$  est la matrice de la projection sur  $\ker(A - I_n)$  de direction  $\text{Im}(A - I_n)$ . On a donc  $\text{Im}(P) = \text{Vect}(U)$  et  $P$  est de rang 1.

$$\boxed{R_k \rightarrow P, P \in \mathcal{E}, \text{Im}(P) = \text{Vect}(U)}$$

19. Toutes les colonnes de  $P$  sont ainsi multiples de  $P$  et il existe  $\lambda_i$  telle que la colonne  $i$  s'écrive  $\lambda_i U$ . En posant  $L = (\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  (matrice ligne) on a alors  $P = UL$ . Comme toutes les coordonnées de  $U$  valent 1, toutes les lignes de  $P$  valent  $L$ . Comme  $P$  est stochastique,  $L$  l'est aussi.

$$\boxed{P = UL \text{ avec } L \text{ matrice ligne stochastique}}$$

20. Remarquons que

$$R_k A = \frac{1}{k} \sum_{l=1}^k A^l = \frac{1}{k} ((k+1)R_{k+1} - I_n) = \frac{k+1}{k} R_{k+1} - \frac{1}{k} I_n$$

En faisant tendre  $k$  vers  $+\infty$ , on obtient

$$\boxed{PA = P}$$

*On aurait aussi pu dire que  $\text{Im}(A - I_n) = \ker(P)$  et que donc  $P(A - I_n) = 0$ .*

$P$  est une matrice dont toutes les lignes sont égales à  $L$ .  $PA$  est ainsi une matrice dont toutes les lignes sont  $LA$ . L'égalité  $PA = P$  donne ainsi  $LA = L$ .

Si  $Y$  est une matrice ligne,  $YA = A$  s'écrit aussi  ${}^t A Y = {}^t Y$  ou encore  $({}^t A - I_n) Y = 0$ . Or, avec la question 16,  $A - I_n$  est de rang  $n - 1$  (par théorème du rang) et il en est de même de  ${}^t A - I_n$ . Le noyau de  ${}^t A - I_n$  est ainsi de dimension 1. Il contient la matrice  ${}^t L$  qui est non nulle (car sinon  $P = 0$ ). Ainsi, les matrices ligne  $Y$  vérifiant  $YA = A$  sont les multiples de  $L$ . La somme des coefficients de  $\lambda L$  ne valant 1 que si  $\lambda = 1$ , on a finalement

$$\boxed{L \text{ est la seule ligne stochastique telle que } LA = L}$$

21. On montre par récurrence simple que  $LA^k = L$  pour tout  $k$ . En particulier,  $LA^p = L$ . Si, par l'absurde, on avait  $\lambda_i = 0$  alors en regardant le  $i$ -ème coefficient de  $LA^p = L$ , on aurait

$$0 = \sum_{j=1}^n \lambda_j (A^p)_{j,i}$$

Les  $(A^p)_{j,i}$  étant  $> 0$  et les  $\lambda_j$  positifs non tous nuls, ceci est impossible. On a montré que

$L$  est à coefficients strictement positifs

22. On sait que  $\ker(A - I_n) \oplus \text{Im}(A - I_n) = \mathbb{R}^n$ . Les espaces  $F = \ker(A - I_n)$  et  $G = \text{Im}(A - I_n)$  sont stables par l'endomorphisme canoniquement associé à  $A$ . En notant  $u_F \in \mathcal{L}(F)$  et  $u_G \in \mathcal{L}(G)$  les endomorphismes induits, comme  $F \oplus G = \mathbb{R}^n$ ,

$$\chi u = \chi_{u_F} \chi_{u_G}$$

$F$  est de dimension 1 et  $u_F = \text{Id}_F$  donc  $\chi_{u_F} = (X - 1)$ . Comme  $F \cap G = \{0\}$ ,  $u_G - \text{Id}_G$  est inversible et 1 n'est pas racine de  $\chi_{u_G}$ . De tout cela, on déduit que 1 est racine simple de  $\chi_u$ , c'est à dire

1 est valeur propre simple de  $A$

## 4 Application au labyrinthe

23. On a  $P = UL$  où  $L$  est l'unique ligne stochastique telle que  $LA = L$ , c'est à dire où  ${}^tL$  a des coefficients positifs de somme 1 et vérifie  ${}^tA{}^tL = {}^tL$ , c'est à dire où  ${}^tL$  est vecteur propre de  $B$  associé à la valeur propre 1.  $(4, 3, 3, 3, 3)$  est un tel vecteur propre et donc  $L = \frac{1}{16}(4, 3, 3, 3, 3)$ . Finalement,

$$P = \frac{1}{16} \begin{pmatrix} 4 & 3 & 3 & 3 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 3 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 3 & 3 \\ 4 & 3 & 3 & 3 & 3 \end{pmatrix}$$

24. Supposons que  $S_0$  suive une loi convenable. On a alors  $S_0 = BS_0$  et, par récurrence,  $S_0 = B^k S_0$ . En transposant, combinant et passant à la limite, on obtient  ${}^tS_0 A = {}^tS_0$ . Comme  ${}^tS_0$  est stochastique, la question 20 montre que  ${}^tS_0 = L$  trouvé ci-dessus. La réciproque a été traitée en question 4.

Le seul cas où les  $S_k$  ont la même loi est donnée par  $\begin{pmatrix} 1/4 \\ 3/16 \\ 3/16 \\ 3/16 \\ 3/16 \end{pmatrix}$