

Problème de Mathématiques

Référence pp2013 — Version du 31 décembre 2025

Un pion se déplace aléatoirement sur trois points distincts A, B et C.

Initialement, on suppose que ce pion se trouve sur le point A.

Entre l'instant n et l'instant $(n + 1)$, on suppose que le pion a une chance sur deux de rester sur place. Dans le cas contraire, il se déplace de manière équiprobable vers l'un des deux autres points.

Partie A. Modélisation

Pour représenter mathématiquement la marche aléatoire décrite ci-dessus, on considère trois suites $(A_n)_{n \in \mathbb{N}}$, $(B_n)_{n \in \mathbb{N}}$ et $(C_n)_{n \in \mathbb{N}}$ d'événements définies sur un même espace probabilisé $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$.

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad A_n \in \mathcal{A}, \quad B_n \in \mathcal{A}, \quad C_n \in \mathcal{A}$$

On suppose que, pour tout $n \in \mathbb{N}$, le triplet (A_n, B_n, C_n) est un système complet d'événements :

$$A_n \sqcup B_n \sqcup C_n = \Omega.$$

Pour tout $n \in \mathbb{N}$, on note alors

$$V_n = \begin{pmatrix} p_n \\ q_n \\ r_n \end{pmatrix}$$

où $p_n = \mathbf{P}(A_n)$, $q_n = \mathbf{P}(B_n)$, $r_n = \mathbf{P}(C_n)$.

1. Quelles valeurs attribuer à p_0 , q_0 et r_0 ?
2. On pose

$$M = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$$

Comment justifier la relation suivante ?

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad V_{n+1} = MV_n$$

On distingue clairement les calculs qui découlent de la théorie mathématique des choix effectués pour modéliser la marche aléatoire.

3. On admet que, pour tout $n \in \mathbb{N}$,

$$M^n = \frac{1}{3} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} + \frac{1}{3 \cdot 4^n} \begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix}.$$

- 3.a. Calculer p_n , q_n et r_n .
- 3.b. En déduire les limites des suites $(p_n)_{n \in \mathbb{N}}$, $(q_n)_{n \in \mathbb{N}}$ et $(r_n)_{n \in \mathbb{N}}$.

Partie B. Nombre moyen de passages en A

4. Soit $n \in \mathbb{N}^*$.
- 4.a. Démontrer que $\mathbb{1}_{A_n}$ est une variable aléatoire discrète sur $(\Omega, \mathcal{A}, \mathbf{P})$.
- 4.b. Quelle est sa loi ? Quelle est son espérance ?
5. Calculer $\mathbf{E}(\mathbb{1}_{A_1} + \dots + \mathbb{1}_{A_n})$ et interpréter le résultat.
6. Pour 5/2 uniquement. En calculant

$$\mathbf{Cov}(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n}, \mathbb{1}_{C_n}),$$

démontrer que les variables aléatoires $\mathbb{1}_{A_n}$, $\mathbb{1}_{B_n}$ et $\mathbb{1}_{C_n}$ ne sont pas indépendantes.

Partie C. Premier passage en B

On définit une application

$$T : \Omega \rightarrow \mathbb{N}$$

de la manière suivante.

- Si le pion ne passe jamais par le point B, alors $T = 0$.
- Si le pion passe au moins une fois par le point B, alors T est l'instant auquel le pion passe pour la première fois au point B.

7.a. Démontrer que

$$[T = 0] = \bigcap_{n \in \mathbb{N}} B_n^c.$$

7.b. Démontrer que

$$[T = n] = \left(\bigcap_{1 \leq k < n} B_k^c \right) \cap B_n.$$

7.c. En déduire que T est une variable aléatoire discrète sur (Ω, \mathcal{A}, P) .

8. Pour calculer la loi de la variable aléatoire T , on fait l'**hypothèse de Markov** :

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \quad P(B_{n+1} \mid \bigcap_{k=1}^n B_k^c) = P(B_{n+1} \mid B_n^c).$$

8.a. Exprimer B_n^c en fonction de A_n et C_n . Calculer $P(B_{n+1} \mid B_n^c)$.

8.b. En déduire la valeur de $P(T = k)$ pour $k \in \mathbb{N}^*$.

8.c. Que vaut $P(T = 0)$?

9. Démontrer que la variable aléatoire T est une variable aléatoire d'espérance finie et calculer cette espérance.

Solution ☈ Marche aléatoire

Partie A. Modélisation

1. Il paraît naturel d'interpréter les événements A_n , B_n et C_n de la manière suivante : l'événement A_n (resp. B_n , resp. C_n) est réalisé si, et seulement si, le pion occupe la position A (resp. la position B, resp. la position C) à l'instant n.

D'après l'énoncé, le pion occupe toujours la position A à l'instant 0. Autrement dit,

$$A_0 = \Omega, \quad B_0 = C_0 = \emptyset.$$

Par conséquent, $p_0 = 1$ et $q_0 = r_0 = 0$.

2. Supposons que $\mathbf{P}(A_n) \neq 0$. D'après l'énoncé,

$$\mathbf{P}(A_{n+1} | A_n) = 1/2$$

(sachant que le pion occupe la position A à l'instant n, il reste en A à l'instant ($n + 1$)) et

$$\mathbf{P}(B_{n+1} | A_n) = \mathbf{P}(C_{n+1} | A_n) = 1/4$$

(sachant que le pion occupe la position A à l'instant n, il se déplace et occupe l'une des deux autres positions à l'instant suivant avec équiprobabilité). On peut alors déduire de la définition des probabilités conditionnelles que

$$\begin{cases} \mathbf{P}(A_{n+1} | A_n) = 1/2 \mathbf{P}(A_n), \\ \mathbf{P}(B_{n+1} | A_n) = 1/4 \mathbf{P}(A_n), \\ \mathbf{P}(C_{n+1} | A_n) = 1/4 \mathbf{P}(A_n). \end{cases} \quad (1)$$

On notera que ces trois relations sont évidemment vraies si $\mathbf{P}(A_n) = 0$.

De manière analogue, on obtient aussi les relations suivantes.

$$\begin{cases} \mathbf{P}(A_{n+1} | B_n) = 1/4 \mathbf{P}(B_n) \\ \mathbf{P}(B_{n+1} | B_n) = 1/2 \mathbf{P}(B_n) \\ \mathbf{P}(C_{n+1} | B_n) = 1/4 \mathbf{P}(B_n) \end{cases} \quad (2)$$

$$\begin{cases} \mathbf{P}(A_{n+1} | C_n) = 1/4 \mathbf{P}(C_n) \\ \mathbf{P}(B_{n+1} | C_n) = 1/4 \mathbf{P}(C_n) \\ \mathbf{P}(C_{n+1} | C_n) = 1/2 \mathbf{P}(C_n) \end{cases} \quad (3)$$

On aura noté que dans tous ces événements, l'opérateur \cap est sous-entendu. C'est clairement pour me simplifier la tâche, mais qu'on ne vienne pas m'en faire le reproche : c'est Kolmogorov qui a commencé (précisément pour ce genre de calculs).

On sait, par construction même, que (A_n, B_n, C_n) est un système complet d'événements. Par conséquent,

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(A_{n+1}) &= \mathbf{P}(A_{n+1} | A_n) + \mathbf{P}(A_{n+1} | B_n) + \mathbf{P}(A_{n+1} | C_n) \\ &= 1/2 \mathbf{P}(A_n) + 1/4 \mathbf{P}(B_n) + 1/4 \mathbf{P}(C_n). \end{aligned}$$

On reconnaît ici la première ligne de l'égalité matricielle $V_{n+1} = MV_n$.

Des relations analogues pour $\mathbf{P}(B_{n+1})$ et $\mathbf{P}(C_{n+1})$, on tire de même les deuxième et troisième lignes de $V_{n+1} = MV_n$.

On a ainsi rattaché la relation de récurrence

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad V_{n+1} = MV_n$$

à la marche aléatoire du pion entre les trois positions.

Il serait plus agréable de modéliser cette marche aléatoire par une suite $(X_n)_{n \in \mathbb{N}}$ de variables aléatoires discrètes définies sur un même espace probabilisé, avec la donnée initiale

$$\mathbf{P}(X_0 = 0) = 1, \quad \mathbf{P}(X_0 = 1) = \mathbf{P}(X_0 = 2) = 0$$

et la relation de récurrence

$$\mathbf{P}(X_{n+1} = j | X_n = i) = \begin{cases} 1/2 & \text{pour } i = j, \\ 1/4 & \text{pour } i \neq j. \end{cases}$$

De ce point de vue, on voit mieux que notre modélisation est incomplète. La relation de récurrence

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad V_{n+1} = MV_n$$

permet de déduire la loi de X_{n+1} en fonction de la loi de X_n et donc, de proche en proche, de calculer la loi marginale de chacune des variables X_n . Mais on ne peut pas en déduire la suite des lois conjointes des vecteurs

$$(X_0, X_1, \dots, X_n)$$

(c'est la suite de ces lois qu'on appelle la **loi du processus aléatoire**).

Pour calculer ces lois conjointes, il faut appliquer la formule des probabilités composées et c'est à ce moment-là que l'hypothèse de Markov prend tout son sens : l'hypothèse de Markov est une hypothèse simplificatrice qui permet de calculer toutes les lois conjointes à partir des relations dont nous disposons déjà.

3.a. D'après la relation de récurrence, il est clair que

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad V_n = M^n V_0$$

donc V_n est la première colonne de la matrice M^n . Par conséquent,

$$p_n = \frac{1}{3} + \frac{2}{3 \cdot 4^n}, \quad q_n = r_n = \frac{1}{3} - \frac{1}{3 \cdot 4^n}$$

pour tout $n \in \mathbb{N}$.

3.b. On en déduit immédiatement que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} p_n = \lim_{n \rightarrow +\infty} q_n = \lim_{n \rightarrow +\infty} r_n = 1/3.$$

Autrement dit, la variable aléatoire X_n tend asymptotiquement vers la loi uniforme sur $\{0, 1, 2\}$: lorsque n devient grand, le pion a environ une chance sur trois de se trouver en un quelconque des trois points A, B et C.

Partie B. Nombre moyen de passages en A

4.a. Par définition, $\mathbb{1}_{A_n}$ est une application de Ω dans $E = \{0; 1\}$. Il est clair que

$$[\mathbb{1}_{A_n} = 1] = A_n \quad \text{et que} \quad [\mathbb{1}_{A_n} = 0] = A_n^c.$$

Or $A_n \in \mathcal{A}$ par hypothèse et $A_n^c \in \mathcal{A}$ (car une tribu est stable par passage au complémentaire), donc

$$\forall x \in E, \quad [\mathbb{1}_{A_n} = x] \in \mathcal{A}$$

ce qui prouve que $\mathbb{1}_{A_n}$ est bien une variable aléatoire discrète de (Ω, \mathcal{A}) dans $E = \{0; 1\}$.

4.b. En tant que variable aléatoire à valeurs dans $\{0; 1\}$, la variable aléatoire $\mathbb{1}_{A_n}$ suit une loi de Bernoulli. Son paramètre est égal à

$$\mathbf{P}(\mathbb{1}_{A_n} = 1) = \mathbf{P}(A_n) = p_n.$$

Donc la variable aléatoire $\mathbb{1}_{A_n}$ suit la loi de Bernoulli $\mathcal{B}(p_n)$ et on sait que son espérance est égale à p_n .

5. Comme $U_1 = \mathbb{1}_{A_1}, \dots, U_n = \mathbb{1}_{A_n}$ sont des variables aléatoires d'espérance finie, la somme $U_1 + \dots + U_n$ est une variable aléatoire d'espérance finie et, par linéarité de l'espérance,

$$\mathbf{E}(U_1 + \dots + U_n) = \sum_{k=1}^n \mathbf{E}(U_k) = \sum_{k=1}^n p_k.$$

• Une somme de variables aléatoires de Bernoulli est égale au nombre de ces variables aléatoires qui prennent la valeur 1 (puisque une variable aléatoire de Bernoulli est égale à 0 ou à 1). Par conséquent,

la somme $U_1 + \dots + U_n$ est égale au nombre (aléatoire) d'événements réalisés parmi A_1, \dots, A_n , c'est-à-dire au nombre (aléatoire) de fois que le pion passe par la position A après son départ.

L'espérance de la somme $U_1 + \dots + U_n$ peut alors être comprise comme le *nombre moyen de passages par la position A* (il est utile de lire les titres).

6. Comme (A_n, B_n, C_n) est un système complet d'événements,

$$p_n + q_n + r_n = P(A_n) + P(B_n) + P(C_n) = 1.$$

Par linéarité de l'intégrale, on en déduit que

$$\mathbf{E}(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n}) = p_n + q_n = 1 - r_n$$

et donc que

$$\mathbf{E}(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n}) \mathbf{E}(\mathbb{1}_{C_n}) = (1 - r_n)r_n > 0.$$

Cependant,

— ou bien $\omega \in C_n$ et alors $\omega \notin A_n$ et $\omega \notin B_n$, donc

$$[\mathbb{1}_{A_n}(\omega) + \mathbb{1}_{B_n}(\omega)][\mathbb{1}_{C_n}(\omega)] = [0 + 0] \times 1 = 0$$

— ou bien $\omega \notin C_n$ et dans ce cas

$$[\mathbb{1}_{A_n}(\omega) + \mathbb{1}_{B_n}(\omega)][\mathbb{1}_{C_n}(\omega)] = [\dots] \times 0 = 0$$

donc la variable aléatoire $(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n})\mathbb{1}_{C_n}$ est identiquement nulle et donc d'espérance nulle. D'après la Formule de Koenig-Huyghens,

$$\mathbf{Cov}(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n}, \mathbb{1}_{C_n}) = \mathbf{E}[(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n})\mathbb{1}_{C_n}] - \mathbf{E}(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n}) \mathbf{E}(\mathbb{1}_{C_n}) = 0 - (1 - r_n)r_n < 0$$

donc les variables aléatoires $(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n})$ et $\mathbb{1}_{C_n}$ sont corrélées.

D'après le Théorème des coalitions, si les variables aléatoires $\mathbb{1}_{A_n}$, $\mathbb{1}_{B_n}$ et $\mathbb{1}_{C_n}$ étaient indépendantes, les variables aléatoires $(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n})$ et $\mathbb{1}_{C_n}$ seraient aussi indépendantes et donc décorrélées.

Par conséquent, les variables aléatoires $\mathbb{1}_{A_n}$, $\mathbb{1}_{B_n}$ et $\mathbb{1}_{C_n}$ ne sont pas indépendantes.

Il ne suffit pas de remarquer que ces trois variables aléatoires sont liées par une relation affine :

$$P(\mathbb{1}_{A_n} + \mathbb{1}_{B_n} + \mathbb{1}_{C_n} = 1) = 1$$

pour conclure qu'elles ne sont pas indépendantes, mais cela met sur la voie...

Partie C. Premier passage en B

7.a. Pour tout $\omega \in \Omega$,

$$\begin{aligned} T(\omega) = 0 &\iff \forall n \in \mathbb{N}, \quad \omega \notin B_n \\ &\iff \forall n \in \mathbb{N}, \quad \omega \in B_n^c \\ &\iff \omega \in \bigcap_{n \in \mathbb{N}} B_n^c \end{aligned}$$

et par conséquent

$$[T = 0] = \bigcap_{n \in \mathbb{N}} B_n^c.$$

Tous les B_n appartiennent à la tribu \mathcal{A} par définition. Une tribu est stable par passage au complémentaire et par intersection dénombrable, donc $[T = 0] \in \mathcal{A}$.

7.b. Rappelons (cf. [1.I]) pour commencer que $B_0 = \emptyset$ et donc que $B_0^c = \Omega$. Par définition de $T(\omega)$, pour tout entier $n \geq 1$,

$$\begin{aligned} T(\omega) = n &\iff \omega \notin B_0, \dots, \omega \notin B_{n-1}, \omega \in B_n \\ &\iff \omega \in B_1^c, \dots, \omega \in B_{n-1}^c, \omega \in B_n \\ &\iff \omega \in \left(\bigcap_{1 \leq k \leq n} B_k^c \right) \cap B_n \end{aligned}$$

et donc

$$[T = n] = \left(\bigcap_{1 \leq k < n} B_k^c \right) \cap B_n.$$

|| Une tribu étant stable par passage au complémentaire et par intersection finie, on en déduit que $[T = n] \in \mathcal{A}$ pour tout $n \in \mathbb{N}^*$.

7.c. Par construction, T est une application de Ω dans \mathbb{N} . D'après les deux questions précédentes,

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad [T = n] \in \mathcal{A}$$

donc $T : (\Omega, \mathcal{A}) \rightarrow (\mathbb{N}, \mathfrak{P}(\mathbb{N}))$ est bien une variable aléatoire discrète.

8.a. Comme (A_n, B_n, C_n) est un système complet d'événements,

$$B_n \sqcup (A_n \sqcup C_n) = \Omega$$

donc $B_n^c = A_n \sqcup C_n$ et par conséquent

$$\mathbf{P}(B_n^c) = \mathbf{P}(A_n) + \mathbf{P}(C_n).$$

On en déduit que

$$B_{n+1} \cap B_n^c = (B_{n+1} \cap A_n) \sqcup (B_{n+1} \cap C_n)$$

et donc que, par additivité de la mesure \mathbf{P} :

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(B_{n+1} B_n^c) &= \mathbf{P}(B_{n+1} A_n) + \mathbf{P}(B_{n+1} C_n) = 1/4 \mathbf{P}(A_n) + 1/4 \mathbf{P}(C_n) \\ &= 1/4 \mathbf{P}(B_n^c). \end{aligned} \quad (\text{par [2.I]})$$

On en déduit enfin que

$$\mathbf{P}(B_{n+1} | B_n^c) = \frac{\mathbf{P}(B_{n+1} B_n^c)}{\mathbf{P}(B_n^c)} = \frac{1}{4}.$$

8.b. On reprend l'expression de $[T = k]$ établie au [7.b.] et on applique la formule des probabilités composées.

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(T = k) &= \mathbf{P}(B_n | B_{n-1}^c \cdots B_1^c) \times \mathbf{P}(B_{n-1}^c | B_{n-2}^c \cdots B_1^c) \times \cdots \\ &\quad \times \mathbf{P}(B_3^c | B_2^c B_1^c) \times \mathbf{P}(B_2^c | B_1^c) \times \mathbf{P}(B_1^c). \end{aligned}$$

|| **Rappel :** cette formule est **[la règle de calcul à appliquer pour calculer la probabilité d'une intersection d'événements.**

L'hypothèse de Markov nous permet de simplifier cette expression, car, pour tout $n \geq 1$,

$$\begin{aligned} \mathbf{P}\left(B_{n+1}^c \mid \bigcap_{k=1}^n B_k^c\right) &= 1 - \mathbf{P}\left(B_{n+1} \mid \bigcap_{k=1}^n B_k^c\right) \\ &= 1 - \mathbf{P}(B_{n+1} | B_n^c) \\ &= 3/4. \end{aligned} \quad (\text{Markov}) \quad (\text{par [8.a.]})$$

On en déduit que :

$$\mathbf{P}(T = k) = \frac{1}{4} \cdot \left(\frac{3}{4}\right)^{n-2} \cdot \mathbf{P}(B_1^c).$$

Or $\mathbf{P}(B_1^c) = 1 - q_1 = 1 - 1/4 = 3/4$, donc

$$\forall k \in \mathbb{N}^*, \quad \mathbf{P}(T = k) = \frac{1}{4} \cdot \left(\frac{3}{4}\right)^{k-1}.$$

8.c. Comme la famille $([T = k])_{k \in \mathbb{N}}$ est, par construction, un système complet d'événements et que la mesure de probabilité \mathbf{P} est σ -additive,

$$\mathbf{P}(T = 0) = 1 - \sum_{k=1}^{+\infty} \mathbf{P}(T = k) = 1 - \sum_{k=1}^{+\infty} \frac{1}{4} \cdot \left(\frac{3}{4}\right)^{k-1} = 0.$$

Variante. On peut aussi remarquer que $[T = 0]$ est l'intersection d'une suite décroissante d'événements :

$$[T = 0] = \bigcap_{n=1}^{+\infty} B_1^c B_2^c \cdots B_n^c.$$

Par continuité décroissante de \mathbf{P} ,

$$\mathbf{P}(T = 0) = \lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbf{P}(B_1^c B_2^c \cdots B_n^c)$$

et d'après les calculs menés au [8.b.], cette limite est nulle.

9. La variable aléatoire T a même loi qu'une variable aléatoire qui suit la loi géométrique de paramètre $1/4$ (seule nuance : une variable aléatoire géométrique n'est jamais nulle alors que T prend la valeur 0 avec probabilité nulle). Donc T est une variable aléatoire d'espérance finie et $\mathbf{E}(T) = 4$.