



Corrigé du Concours Blanc Epreuve A

On considère une urne contenant N jetons numérotés de 1 à N . On pioche de façon équiprobable, successivement et avec remise un jeton. On suppose les tirages indépendants. Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, on note U_n le numéro du jeton obtenu au tirage n et l'on pose

$$M_n = \max(U_1, \dots, U_n).$$

Partie 1 : Questions de cours (ou presque)

Soit $n \in \mathbb{N}^*$.

- Chaque jeton ayant la même probabilité d'être obtenu à l'étape n puisque le tirage est avec remise. Ainsi,

$$U_n \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; N \rrbracket).$$

- Par définition, on a

$$\mathbb{E}(U_n) = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(U_n = k).$$

Or pour tout $k \in \llbracket 1; N \rrbracket$, $\mathbb{P}(U_n = k) = \frac{1}{N}$ et donc

$$\mathbb{E}(U_n) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N k = \frac{1}{N} \frac{N(N+1)}{2} = \frac{N+1}{2}.$$

De même, par le théorème de transfert,

$$\mathbb{E}(U_n^2) = \sum_{k=1}^N k^2 \mathbb{P}(U_n = k) = \frac{1}{N} \sum_{k=1}^N k^2 = \frac{1}{N} \frac{N(N+1)(2N+1)}{6} = \frac{(N+1)(2N+1)}{6}.$$

D'où, par la formule de Koenig-Huygens,

$$\begin{aligned} \mathbb{V}(U_n) &= \mathbb{E}(U_n^2) - \mathbb{E}(U_n)^2 \\ &= \frac{(N+1)(2N+1)}{6} - \left(\frac{N+1}{2}\right)^2 \\ &= (N+1) \frac{4N+2-3N-3}{12} \\ &= \frac{(N+1)(N-1)}{12}. \end{aligned}$$

Conclusion,

$$\mathbb{E}(U_n) = \frac{N+1}{2} \quad \text{et} \quad \mathbb{V}(U_n) = \frac{(N-1)(N+1)}{12}.$$

On pose $S_n = U_1 + U_2 + \dots + U_n$.

- Par linéarité de l'espérance,

$$\mathbb{E}(S_n) = \mathbb{E}\left(\sum_{k=1}^n U_k\right) = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(U_k) = \sum_{k=1}^n \frac{N+1}{2} = \frac{n(N+1)}{2}.$$



D'autre puisque les $(U_i)_{i \in \llbracket 1; n \rrbracket}$ sont indépendants, par propriété de la variance (et non sa linéarité!!), on a

$$\mathbb{V}(S_n) = \mathbb{V}\left(\sum_{k=1}^n U_k\right) = \sum_{k=1}^n \mathbb{V}(U_k) = \sum_{k=1}^n \frac{(N-1)(N+1)}{12} = \frac{n(N-1)(N+1)}{12}.$$

Conclusion,

$$\boxed{\mathbb{E}(S_n) = \frac{n(N+1)}{2} \quad \text{et} \quad \mathbb{V}(S_n) = \frac{n(N-1)(N+1)}{12}.}$$

4. Soit $\varepsilon \in \mathbb{R}_+^*$. Pour tout $n \in \mathbb{N}^*$,

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \frac{N+1}{2}\right| \geq \varepsilon\right) = \mathbb{P}\left(\left|S_n - \frac{n(N+1)}{2}\right| \geq n\varepsilon\right).$$

Or d'après la question précédente, $\frac{n(N+1)}{2} = \mathbb{E}(S_n)$. Donc, par l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev,

$$\mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \frac{N+1}{2}\right| \geq \varepsilon\right) = \mathbb{P}(|S_n - \mathbb{E}(S_n)| \geq n\varepsilon) \leq \frac{\mathbb{V}(S_n)}{(n\varepsilon)^2} = \frac{n(N-1)(N+1)}{12n^2\varepsilon^2}.$$

Donc

$$0 \leq \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \frac{N+1}{2}\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{(N-1)(N+1)}{12n\varepsilon^2}.$$

Or $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{(N-1)(N+1)}{12n\varepsilon^2} = 0$. Conclusion, par le théorème d'encadrement,

$$\boxed{\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{P}\left(\left|\frac{S_n}{n} - \frac{N+1}{2}\right| \geq \varepsilon\right) = 0.}$$

Cela signifie qu'asymptotiquement, la probabilité que $\frac{S_n}{n}$ s'éloigne de $\frac{N+1}{2}$ ne serait-ce de $\varepsilon > 0$ tend vers 0. On dit que $\left(\frac{S_n}{n}\right)_{n \in \mathbb{N}^*}$ converge en probabilité vers $\frac{N+1}{2}$. Autrement dit le numéro moyen obtenu empiriquement lors des n premiers tirages converge vers la moyenne théorique $\frac{N+1}{2}$.

Partie 2 : Probabilités conditionnelles

Soit $n \in \mathbb{N}^*$.

5. On observe que

$$M_{n+1} = \max(U_1, \dots, U_n, U_{n+1}) = \max(\max(U_1, \dots, U_n), U_{n+1}) = \max(M_n, U_{n+1}).$$

Conclusion,

$$\boxed{M_{n+1} = \max(M_n, U_{n+1}).}$$

6. Soit $(i, j) \in \llbracket 1; N \rrbracket^2$. On admet que $\mathbb{P}(M_n = i) \neq 0$. Par la question précédente,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) &= \mathbb{P}(\max(M_n, U_{n+1}) = j \mid M_n = i) \\ &= \mathbb{P}(\max(i, U_{n+1}) = j \mid M_n = i). \end{aligned}$$

On sait que $M_n = \max(U_1, \dots, U_n)$ et que U_{n+1} est indépendante de (U_1, \dots, U_n) . Donc U_{n+1} est indépendante de M_n . Conclusion,

$$\boxed{\forall (i, j) \in \llbracket 1; N \rrbracket^2, \quad \mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) = \mathbb{P}(\max(i, U_{n+1}) = j).}$$



7. Soit $(i, j) \in \llbracket 1; N \rrbracket^2$. Premier cas, si $j < i$, alors $\max(i, U_{n+1}) = j$ est impossible et donc dans ce cas, par la question précédente,

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) = 0.$$

Deuxième cas, si $j = i$, alors,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) &= \mathbb{P}(\max(i, U_{n+1}) = i) \\ &= \mathbb{P}(U_{n+1} \leq i) \\ &= \sum_{k=1}^i \mathbb{P}(U_{n+1} = k) \\ &= \sum_{k=1}^i \frac{1}{N} \quad \text{car } U_{n+1} \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; N \rrbracket) \\ &= \frac{i}{N}. \end{aligned}$$

Troisième cas, si $j > i$, alors

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) &= \mathbb{P}(\max(i, U_{n+1}) = j) \\ &= \mathbb{P}(U_{n+1} = j) \\ &= \frac{1}{N} \quad \text{car } U_{n+1} \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; N \rrbracket). \end{aligned}$$

Conclusion, pour tout $(i, j) \in \llbracket 1; N \rrbracket^2$,

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = j \mid M_n = i) = \begin{cases} 0 & \text{si } j < i \\ \frac{i}{N} & \text{si } i = j \\ \frac{1}{N} & \text{si } j > i. \end{cases}$$

8. On note que $(M_n = 1)$ est l'évènement « le maximum des n premiers tirages est de 1 » cela n'est possible que si tous les tirages ont retourné le jeton 1 : $((U_1 = 1) \cap (U_2 = 1) \cap \dots \cap (U_n = 1))$. Ainsi,

$$(M_n = 1) = ((U_1 = 1) \cap (U_2 = 1) \cap \dots \cap (U_n = 1)).$$

Donc par indépendance des U_k , on obtient,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_n = 1) &= \mathbb{P}((U_1 = 1) \cap (U_2 = 1) \cap \dots \cap (U_n = 1)) \\ &= \mathbb{P}(U_1 = 1) \mathbb{P}(U_2 = 1) \times \dots \times \mathbb{P}(U_n = 1) \\ &= \frac{1}{N} \times \frac{1}{N} \times \dots \times \frac{1}{N} \quad \text{car } \forall i \in \llbracket 1; N \rrbracket, \mathbb{P}(U_i = 1) = \frac{1}{N} \\ &= \frac{1}{N^n}. \end{aligned}$$

Conclusion,

$$\mathbb{P}(M_n = 1) = \frac{1}{N^n}.$$

Partie 3 : Loix des premiers maximums

On suppose dans cette partie que $N = 4$. On pose pour toute la suite du problème

$$A = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad \forall n \in \mathbb{N}^*, X_n = \begin{bmatrix} \mathbb{P}(M_n = 1) \\ \mathbb{P}(M_n = 2) \\ \mathbb{P}(M_n = 3) \\ \mathbb{P}(M_n = 4) \end{bmatrix}.$$



9. Soit $n \in \mathbb{N}^*$. La famille $(M_n = i)_{i \in [1;4]}$ forme un système complet d'évènements, donc par la formule des probabilités totales,

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = 1) = \sum_{i=1}^4 \mathbb{P}(M_{n+1} = 1 \mid M_n = i) \mathbb{P}(M_n = i).$$

Or par la question 7. on a pour tout $i \in [2;4]$, on a $j = 1 < i$ et donc $\mathbb{P}(M_{n+1} = 1 \mid M_n = i) = 0$ et pour $i = 1 = j$, $\mathbb{P}(M_{n+1} = 1 \mid M_n = 1) = \frac{1}{N} = \frac{1}{4}$. Donc

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = 1) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 1).$$

De la même façon,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_{n+1} = 2) &= \sum_{i=1}^4 \mathbb{P}(M_{n+1} = 2 \mid M_n = i) \mathbb{P}(M_n = i) \\ &= \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 1) + \frac{2}{4} \mathbb{P}(M_n = 2) + 0 && \text{d'après la question 7.} \\ &= \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 1) + \frac{1}{2} \mathbb{P}(M_n = 2). \end{aligned}$$

Pour $j = 3$,

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = 3) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 1) + \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 2) + \frac{3}{4} \mathbb{P}(M_n = 3).$$

Enfin, pour $j = 4$,

$$\mathbb{P}(M_{n+1} = 4) = \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 1) + \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 2) + \frac{1}{4} \mathbb{P}(M_n = 3) + \mathbb{P}(M_n = 4).$$

Matriciellement, on obtient donc que

$$X_{n+1} = \begin{bmatrix} \mathbb{P}(M_{n+1} = 1) \\ \mathbb{P}(M_{n+1} = 2) \\ \mathbb{P}(M_{n+1} = 3) \\ \mathbb{P}(M_{n+1} = 4) \end{bmatrix} = \frac{1}{4} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} \mathbb{P}(M_n = 1) \\ \mathbb{P}(M_n = 2) \\ \mathbb{P}(M_n = 3) \\ \mathbb{P}(M_n = 4) \end{bmatrix}.$$

Conclusion,

$$\boxed{\forall n \in \mathbb{N}^*, \quad X_{n+1} = AX_n.}$$

10. On commence par observer que $M_1 = U_1 \sim \mathcal{U}([1;4])$. Donc

$$X_1 = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}.$$

D'après la question précédente, on trouve donc

$$X_2 = AX_1 = \frac{1}{16} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \\ 7 \end{bmatrix}.$$

Dès lors, on en déduit les probabilités de M_2 :



i	1	2	3	4
$\mathbb{P}(M_2 = i)$	1/16	3/16	5/16	7/16

On vérifie bien que la probabilité totale vaut 1.

11. Soit $M'_2 = M_2 - 2$. Par la question précédente, on a

i	-1	0	1	2
$\mathbb{P}(M'_2 = i)$	1/16	3/16	5/16	7/16

Donc par définition de l'espérance, on a

$$\mathbb{E}(M'_2) = \sum_{k=-1}^2 k\mathbb{P}(M'_2 = k) = -1 \times \frac{1}{16} + 0 + 1 \times \frac{5}{16} + 2 \times \frac{7}{16} = \frac{-1 + 5 + 14}{16} = \frac{18}{16} = \frac{9}{8}.$$

De plus, par le théorème de transfert,

$$\mathbb{E}((M'_2)^2) = \sum_{k=-1}^2 k^2\mathbb{P}(M'_2 = k) = (-1)^2 \times \frac{1}{16} + 0 + 1^2 \times \frac{5}{16} + 2^2 \times \frac{7}{16} = \frac{1 + 5 + 28}{16} = \frac{34}{16} = \frac{17}{8}.$$

Donc par la formule de König-Huygens,

$$\mathbb{V}(M'_2) = \mathbb{E}((M'_2)^2) - \mathbb{E}(M'_2)^2 = \frac{17}{8} - \left(\frac{9}{8}\right)^2 = \frac{136 - 81}{64} = \frac{55}{64}.$$

Conclusion,

$$\boxed{\mathbb{V}(M'_2) = \frac{55}{64}.$$

12. On a

$$\mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 3)) = \mathbb{P}(M_3 = 3 \mid M_2 = 3)\mathbb{P}(M_2 = 3).$$

Or par la question 7. pour $i = 3 = j$, $\mathbb{P}(M_3 = 3 \mid M_2 = 3) = \frac{3}{N} = \frac{3}{4}$ et par la question précédente $\mathbb{P}(M_2 = 3) = \frac{5}{16}$. Ainsi,

$$\mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 3)) = \frac{3}{4} \times \frac{5}{16} = \frac{15}{64}.$$

Conclusion,

$$\boxed{\mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 3)) = \frac{15}{64}.$$



13. En procédant de la même façon pour les autres probabilités, on a

$$\begin{aligned} \mathbb{P}((M_3 = 1) \cap (M_2 = 1)) &= \mathbb{P}(M_3 = 1 \mid M_2 = 1) \mathbb{P}(M_2 = 1) = \frac{1}{4} \times \frac{1}{16} = \frac{1}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 2) \cap (M_2 = 1)) &= \mathbb{P}(M_3 = 2 \mid M_2 = 1) \mathbb{P}(M_2 = 1) = \frac{1}{4} \times \frac{1}{16} = \frac{1}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 1)) &= \mathbb{P}(M_3 = 3 \mid M_2 = 1) \mathbb{P}(M_2 = 1) = \frac{1}{4} \times \frac{1}{16} = \frac{1}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 4) \cap (M_2 = 1)) &= \mathbb{P}(M_3 = 4 \mid M_2 = 1) \mathbb{P}(M_2 = 1) = \frac{1}{4} \times \frac{1}{16} = \frac{1}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 2) \cap (M_2 = 2)) &= \mathbb{P}(M_3 = 2 \mid M_2 = 2) \mathbb{P}(M_2 = 2) = \frac{2}{4} \times \frac{3}{16} = \frac{6}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 2)) &= \mathbb{P}(M_3 = 3 \mid M_2 = 2) \mathbb{P}(M_2 = 2) = \frac{1}{4} \times \frac{3}{16} = \frac{3}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 4) \cap (M_2 = 2)) &= \mathbb{P}(M_3 = 4 \mid M_2 = 2) \mathbb{P}(M_2 = 2) = \frac{1}{4} \times \frac{3}{16} = \frac{3}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 3) \cap (M_2 = 3)) &= \mathbb{P}(M_3 = 3 \mid M_2 = 3) \mathbb{P}(M_2 = 3) = \frac{3}{4} \times \frac{5}{16} = \frac{15}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 4) \cap (M_2 = 3)) &= \mathbb{P}(M_3 = 4 \mid M_2 = 3) \mathbb{P}(M_2 = 3) = \frac{1}{4} \times \frac{5}{16} = \frac{5}{64} \\ \mathbb{P}((M_3 = 4) \cap (M_2 = 4)) &= \mathbb{P}(M_3 = 4 \mid M_2 = 4) \mathbb{P}(M_2 = 4) = \frac{4}{4} \times \frac{7}{16} = \frac{28}{64}. \end{aligned}$$

Et enfin, pour tout $i < j$,

$$\mathbb{P}((M_3 = i) \cap (M_2 = j)) = \mathbb{P}(M_3 = i \mid M_2 = j) \mathbb{P}(M_2 = j) = 0.$$

Conclusion,

$M_2 = i / M_3 = j$	1	2	3	4
1	1/64	1/64	1/64	1/64
2	0	6/64	3/64	3/64
3	0	0	15/64	5/64
4	0	0	0	28/64

14. Puisque $((M_2 = i))_{i \in [1;4]}$ forme un système complet d'évènements, par la formule des probabilités totales :

$$\mathbb{P}(M_3 = 2) = \sum_{i=1}^4 \mathbb{P}((M_3 = 2) \cap (M_2 = i)).$$

Donc par la question précédente,

$$\mathbb{P}(M_3 = 2) = \frac{1}{64} + \frac{6}{64} + 0 + 0 = \frac{7}{64}.$$

De même pour les autres probabilités, on obtient alors la loi marginale de M_3 :

j	1	2	3	4
$\mathbb{P}(M_3 = j)$	1/64	7/64	19/64	37/64



De même, en sommant chaque ligne,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(M_2 = 1) &= \frac{1}{64} + \frac{1}{64} + \frac{1}{64} + \frac{1}{64} = \frac{1}{16} \\ \mathbb{P}(M_2 = 2) &= 0 + \frac{6}{64} + \frac{3}{64} + \frac{3}{64} = \frac{3}{16} \\ \mathbb{P}(M_2 = 3) &= 0 + 0 + \frac{15}{64} + \frac{5}{64} = \frac{5}{16} \\ \mathbb{P}(M_2 = 4) &= 0 + 0 + 0 + \frac{28}{64} = \frac{7}{16}\end{aligned}$$

On retrouve bien la loi de M_2 :

i	1	2	3	4
$\mathbb{P}(M_2 = i)$	1/16	3/16	5/16	7/16

15. Par la question 13. on observe que $\mathbb{P}((M_2 = 1) \cap (M_3 = 2)) = 0$. De plus, par la question précédente, $\mathbb{P}(M_2 = 1) = \frac{1}{16}$ et par la question 8. on a $\mathbb{P}(M_3 = 1) = \frac{1}{4^3}$. Donc

$$\mathbb{P}(M_2 = 1) \times \mathbb{P}(M_3 = 1) = \frac{1}{16} \frac{1}{4^3} \neq 0 = \mathbb{P}((M_2 = 1) \cap (M_3 = 2)).$$

Conclusion,

Les variables M_2 et M_3 ne sont pas indépendantes.

16. On pose $M'_3 = M_3 - 2$. Par la question 13. on a

$M'_2 = i / M'_3 = j$	-1	0	1	2
-1	1/64	1/64	1/64	1/64
0	0	6/64	3/64	3/64
1	0	0	15/64	5/64
2	0	0	0	28/64

Donc par le théorème de transfert,

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(M'_2 M'_3) &= \sum_{-1 \leq i, j \leq 2} ij \mathbb{P}(M'_2 = i, M'_3 = j) \\ &= (-1)^2 \times \frac{1}{64} + 0 + (-1) \times 1 \times \frac{1}{64} + (-1) \times 2 \times \frac{1}{64} \\ &\quad + 0 \\ &\quad + 0 + 0 + 1^2 \times \frac{15}{64} + 1 \times 2 \times \frac{5}{64} \\ &\quad + 2 \times 2 \times \frac{28}{64} \\ &= \frac{1 - 1 - 2 + 15 + 10 + 112}{64} = \frac{135}{64}.\end{aligned}$$

De plus, on a déjà vu que $\mathbb{E}(M'_2) = \frac{9}{8}$ et enfin, par la question 14. on a

j	-1	0	1	2
$\mathbb{P}(M_3 = j)$	1/64	7/64	19/64	37/64



D'où,

$$\mathbb{E}(M'_3) = -\frac{1}{64} + 0 + \frac{19}{64} + 2 \times \frac{37}{64} = \frac{-1 + 19 + 74}{64} = \frac{92}{64} = \frac{13}{16}.$$

Finalement,

$$\text{Cov}(M'_2, M'_3) = \mathbb{E}(M'_2 M'_3) - \mathbb{E}(M'_2) \mathbb{E}(M'_3) = \frac{135}{64} - \frac{9}{8} \frac{13}{16} = \frac{270 - 117}{128} = \frac{153}{128}.$$

Conclusion,

$$\boxed{\text{Cov}(M'_2, M'_3) = \frac{153}{128}.$$

En particulier M'_2 et M'_3 ne sont pas indépendantes. Supposons M_2 et M_3 indépendantes, alors nécessairement $M'_2 = M_2 - 2$ et $M'_3 = M_3 - 2$ le serait aussi. Donc par contraposée, on retrouve le résultat de la question précédente : M_2 et M_3 ne sont pas indépendantes.

Partie 4 : Loi du n -ième maximum

On reprend $N \in \mathbb{N}^*$ quelconque. Soit $n \in \mathbb{N}^*$.

17. Soit $k \in \llbracket 1; N \rrbracket$. On observe que l'évènement $(M_n \leq k)$ correspond à l'évènement « le maximum lors des n -premiers tirages est inférieur ou égal à k » cela correspond donc à l'évènement « tous les n premiers tirages ont été inférieurs ou égaux à k ». Autrement dit,

$$\boxed{(M_n \leq k) = \bigcap_{i \in \llbracket 1; n \rrbracket} (U_i \leq k).$$

Dès lors,

$$\mathbb{P}(M_n \leq k) = \mathbb{P}\left(\bigcap_{i \in \llbracket 1; n \rrbracket} (U_i \leq k)\right).$$

Or les variables aléatoires U_i sont indépendantes donc les évènements $(U_i \leq k)$ le sont également. Ainsi,

$$\mathbb{P}(M_n \leq k) = \prod_{i=1}^n \mathbb{P}(U_i \leq k).$$

Puisque $U_i \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; N \rrbracket)$, on a

$$\mathbb{P}(U_i \leq k) = \sum_{j=1}^k \mathbb{P}(U_i = j) = \sum_{j=1}^k \frac{1}{N} = \frac{k}{N}.$$

Finalement, on obtient que

$$\mathbb{P}(M_n \leq k) = \prod_{i=1}^n \frac{k}{N} = \left(\frac{k}{N}\right)^n.$$

Conclusion,

$$\boxed{\forall k \in \llbracket 1; N \rrbracket, \quad \mathbb{P}(M_n \leq k) = \left(\frac{k}{N}\right)^n.}$$

18. Soit $k \in \llbracket 2; N \rrbracket$. On observe que

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(M_n \leq k) &= \mathbb{P}((M_n = k) \sqcup (M_n \leq k - 1)) && \text{car } k \geq 2 \\ &= \mathbb{P}(M_n = k) + \mathbb{P}(M_n \leq k - 1) && \text{car les évènements sont disjoints.} \end{aligned}$$



Donc, par la question précédente,

$$\mathbb{P}(M_n = k) = \mathbb{P}(M_n \leq k) - \mathbb{P}(M_n \leq k-1) = \left(\frac{k}{N}\right)^n - \left(\frac{k-1}{N}\right)^n = \frac{k^n - (k-1)^n}{N^n}.$$

De plus, par la question 8. $\mathbb{P}(M_n = 1) = \frac{1}{N^n} = \frac{1^n - 0^n}{N^n}$ donc la formule reste vraie pour $k = 1$.
Conclusion,

$$\forall k \in \llbracket 1; N \rrbracket, \quad \mathbb{P}(M_n = k) = \frac{k^n - (k-1)^n}{N^n}.$$

19. Par la question précédente, on a

$$\sum_{k=1}^N \mathbb{P}(M_n = k) = \sum_{k=1}^N \frac{k^n - (k-1)^n}{N^n}.$$

On reconnaît alors une somme télescopique :

$$\sum_{k=1}^N \mathbb{P}(M_n = k) = \frac{N^n - 0^n}{N^n} = 1.$$

Le résultat est bien cohérent puisque $((M_n = k))_{k \in \llbracket 1; N \rrbracket}$ forme un système complet. Conclusion, on a bien

$$\sum_{k=1}^N \mathbb{P}(M_n = k) = 1.$$

20. Par définition, on a

$$\mathbb{E}(M_n) = \sum_{k=1}^N k \mathbb{P}(M_n = k).$$

Donc par la question 18.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(M_n) &= \sum_{k=1}^N k \frac{k^n - (k-1)^n}{N^n} \\ &= \sum_{k=1}^N \left[k \left(\frac{k}{N}\right)^n - k \left(\frac{k-1}{N}\right)^n \right] \\ &= N - N \left(\frac{N-1}{N}\right)^n + \sum_{k=1}^{N-1} \left[k \left(\frac{k}{N}\right)^n - k \left(\frac{k-1}{N}\right)^n \right] \end{aligned}$$

Or pour tout $k \in \llbracket 1; N-1 \rrbracket$, $0 < \frac{k}{N} < 1$ et $0 < \frac{k-1}{N} < 1$ donc

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{k}{N}\right)^n = \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(\frac{k-1}{N}\right)^n = 0.$$

Puisque ni k ni N ne dépendent de n et que la somme est finie, on en déduit que

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^{N-1} \left[k \left(\frac{k}{N}\right)^n - k \left(\frac{k-1}{N}\right)^n \right] = \sum_{k=1}^{N-1} \lim_{n \rightarrow +\infty} \left[k \left(\frac{k}{N}\right)^n - k \left(\frac{k-1}{N}\right)^n \right] = \sum_{k=1}^{N-1} 0 = 0.$$

De même $\left(\frac{N-1}{N}\right)^n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 0$. Conclusion,

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathbb{E}(M_n) = N.$$

On rappelle que M_n est le maximum des numéros des jetons obtenus lors des n premiers tirages. Puisque le jeton N a une probabilité non nulle d'être tiré à chaque tirage, on finira au bout d'un certain temps par obtenir ce jeton N . Dans ce cas et pour tous les tirages suivants on aura $M_n = N$. La variable M_n converge alors vers le nombre (ou la variable aléatoire déterministe/constante) N , son espérance converge également N .

**Partie 5 : Diagonalisation**

On considère l'application $f : \mathbb{R}_3[X] \rightarrow \mathbb{R}_3[X]$, définie pour tout $P = a_0 + a_1X + a_2X^2 + a_3X^3$ par

$$f(P) = a_0 + (a_0 + 2a_1)X + (a_0 + a_1 + 3a_2)X^2 + (a_0 + a_1 + a_2 + 4a_3)X^3.$$

On admet que f est un endomorphisme de $\mathbb{R}_3[X]$. On note $\mathcal{C} = (1, X, X^2, X^3)$ la base canonique de $\mathbb{R}_3[X]$.

21. Calculons l'image de \mathcal{C} par f . On a

$$f(1) = 1 + X + X^2 + X^3.$$

Donc $\text{mat}_{\mathcal{C}}(f(1)) = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$. De même,

$$f(X) = 2X + X^2 + X^3$$

$$f(X^2) = 3X^2 + X^3$$

$$f(X^3) = 4X^3.$$

Conclusion,

$$B = \text{mat}_{\mathcal{C}}(f) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} = 4A.$$

22. On observe que

$$\text{rg}(B) = \text{rg} \left(\begin{pmatrix} \boxed{1} & 0 & 0 & 0 \\ 1 & \boxed{2} & 0 & 0 \\ 1 & 1 & \boxed{3} & 0 \\ 1 & 1 & 1 & \boxed{4} \end{pmatrix} \right).$$

La matrice est échelonnée en colonne et possède 4 pivots. Donc

$$\text{rg}(B) = 4 = \dim(\mathbb{R}^4).$$

Donc B est inversible. Conclusion,

$$\boxed{f \text{ est bijective.}}$$

23. On a

$$\text{rg}(B - 4I_4) = \text{rg} \left(\begin{pmatrix} \boxed{-3} & 0 & 0 & 0 \\ 1 & \boxed{-2} & 0 & 0 \\ 1 & 1 & \boxed{-1} & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \right).$$

La matrice obtenue est échelonnée en colonne et possède 3 pivots. Conclusion,

$$\boxed{\text{rg}(B - 4I_4) = 3.}$$

24. Par la question précédente et le théorème du rang,

$$\dim(\text{Ker}(B - 4I_4)) = \dim(\mathbb{R}^4) - \text{rg}(B - 4I_4) = 4 - 3 = 1.$$



Donc $\text{Ker}(B - 4I_4)$ est engendré par un vecteur non nul. Or on note que $(0, 0, 0, 1) \neq 0$ et $(0, 0, 0, 1) \in \text{Ker}(B - 4I_4)$. Conclusion, $\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right)$ est une base de $\text{Ker}(B - 4I_4)$:

$$\boxed{\text{Ker}(B - 4I_4) = \text{Vect} \left(\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right) .}$$

L'application $f - 4\text{Id}_{\mathbb{R}_3[X]}$ étant canoniquement associée à $B - 4I_4$, on en déduit directement

$$\boxed{\text{Ker}(f - 4\text{Id}_{\mathbb{R}_3[X]}) = \text{Vect}(X^3) .}$$

On pose $P_1 = 1 - X$, $P_2 = X - X^2$ et $P_3 = X^2 - X^3$.

25. On a $\text{mat}_{\mathcal{E}}(P_1) = (1, -1, 0, 0)$. Donc

$$\text{mat}_{\mathcal{E}}(f(P_1)) = B \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \text{mat}_{\mathcal{E}}(P_1) .$$

D'où, $f(P_1) = P_1$. De même,

$$\text{mat}_{\mathcal{E}}(f(P_2)) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ -2 \\ 0 \end{bmatrix} = 2\text{mat}_{\mathcal{E}}(P_2) .$$

Donc $f(P_2) = 2P_2$. Enfin,

$$\text{mat}_{\mathcal{E}}(f(P_3)) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 3 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 4 \end{pmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 3 \\ -3 \end{bmatrix} = 3\text{mat}_{\mathcal{E}}(P_3) .$$

Conclusion,

$$\boxed{f(P_1) = P_1, \quad f(P_2) = 2P_2, \quad f(P_3) = 3P_3 .}$$

26. D'après la matrice D , on cherche (u_1, u_2, u_3, u_4) une famille de $\mathbb{R}_3[X]$ telle que

$$f(u_1) = u_1, \quad f(u_2) = 2u_2, \quad f(u_3) = 3u_3, \quad f(u_4) = 4u_4 .$$

On observe que l'on peut prendre $u_1 = P_1$, $u_2 = P_2$, $u_3 = P_3$. Pour u_4 , on a

$$\begin{aligned} f(u_4) = 4u_4 &\Leftrightarrow f(u_4) - u_4 = 0 \\ &\Leftrightarrow (f - 4\text{Id}_{\mathbb{R}_3[X]})(u_4) = 0_{\mathbb{R}_3[X]} \\ &\Leftrightarrow u_4 \in \text{Ker}(f - 4\text{Id}_{\mathbb{R}_3[X]}) . \end{aligned}$$

Posons $P_4 = X^3$ et $\mathcal{B} = (P_1, P_2, P_3, P_4)$. Montrons que \mathcal{B} est une base de $\mathbb{R}_3[X]$. Puisque \mathcal{B} est échelonnée en ses degrés, on en déduit que \mathcal{B} est libre. De plus $\text{Card}(\mathcal{B}) = 4 = \dim(\mathbb{R}_3[X])$. Donc \mathcal{B} est une base de $\mathbb{R}_3[X]$. De plus, par les deux questions précédentes,

$$f(P_1) = P_1, \quad f(P_2) = 2P_2, \quad f(P_3) = 3P_3$$



et

$$(f - 4\text{Id}_{\mathbb{R}_3[X]})(P_4) = 0_{\mathbb{R}_3[X]} \Leftrightarrow f(P_4) = 4P_4.$$

Conclusion,

$$\mathcal{B} \text{ est une base de } \mathbb{R}_3[X] \quad \text{et} \quad \text{mat}_{\mathcal{B}}(f) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \end{pmatrix} = D.$$

27. Posons $P = \text{mat}_{\mathcal{C}}(\mathcal{B}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$. Par la formule de changement de base, on a

$$B = PDP^{-1}.$$

Donc par récurrence, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$,

$$B^n = PDP^{-1}PDP^{-1} \dots PDP^{-1} = PD^nP^{-1}.$$

Or D est diagonale donc $D^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3^n & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4^n \end{pmatrix}$. Calculons P^{-1} .

$$\begin{array}{l}
 P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \quad L_2 \leftarrow L_2 + L_1 \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \quad L_3 \leftarrow L_3 + L_2 \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad L_4 \leftarrow L_4 + L_3 \\
 I_4 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 \sim_{\mathcal{L}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}
 \end{array}$$

Puisque $P \underset{\mathcal{L}}{\sim} I_4$, on retrouve bien que P est inversible de plus, $P^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$.

Bien sûr, on a vérifié que $P^{-1}P = I_4$.



Dès lors, on obtient pour tout $n \in \mathbb{N}^*$,

$$\begin{aligned} B^n &= P \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2^n & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3^n & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 4^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2^n & 2^n & 0 & 0 \\ 3^n & 3^n & 3^n & 0 \\ 4^n & 4^n & 4^n & 4^n \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2^n - 1 & 2^n & 0 & 0 \\ 3^n - 2^n & 3^n - 2^n & 3^n & 0 \\ 4^n - 3^n & 4^n - 3^n & 4^n - 3^n & 4^n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Conclusion,

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \quad B^n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2^n - 1 & 2^n & 0 & 0 \\ 3^n - 2^n & 3^n - 2^n & 3^n & 0 \\ 4^n - 3^n & 4^n - 3^n & 4^n - 3^n & 4^n \end{pmatrix}.$$

28. On sait que $A = \frac{1}{4}B$ donc pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, $A^n = \frac{1}{4^n}B^n$. D'après la question 9. pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, $X_{n+1} = AX_n$ donc par récurrence,

$$\forall n \in \mathbb{N}^*, \quad X_n = A^{n-1}X_1.$$

Or $X_1 = U_1 \sim \mathcal{U}(\llbracket 1; 4 \rrbracket)$. Donc $X_1 = \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$. Ainsi, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$,

$$\begin{aligned} X_n &= \frac{1}{4^{n-1}} B^{n-1} X_1 \\ &= \frac{1}{4^{n-1}} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 2^{n-1} - 1 & 2^{n-1} & 0 & 0 \\ 3^{n-1} - 2^{n-1} & 3^{n-1} - 2^{n-1} & 3^{n-1} & 0 \\ 4^{n-1} - 3^{n-1} & 4^{n-1} - 3^{n-1} & 4^{n-1} - 3^{n-1} & 4^{n-1} \end{pmatrix} \frac{1}{4} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \frac{1}{4^n} \begin{bmatrix} 1 \\ 2^n - 1 \\ 3^n - 2^n \\ 4^n - 3^n \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Conclusion, on retrouve bien avec $N = 4$ que pour tout $k \in \llbracket 1; 4 \rrbracket$,

$$\mathbb{P}(M_n = k) = \frac{k^n - (k-1)^n}{N^n}.$$

Stupéfiant. Admirable. Décoiffant !