

Option Économique

MATHÉMATIQUES

6 Janvier 2025

Exercice n°1 - EML 2019

Partie A : Premier exemple

1. A est triangulaire supérieure donc ses valeurs propres se lisent sur sa diagonale, ainsi $\text{Sp}(A) = \left\{ \frac{1}{2}, 1, 2 \right\}$.

A est une matrice carrée d'ordre 3 admettant trois valeurs propres distinctes, donc A est diagonalisable.

Enfin 0 n'est pas valeur propre de A donc A est inversible.

2. On cherche les sous-espaces propres de A . Soit $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,1}(\mathbb{R})$.

$$\begin{aligned} X \in E_{1/2}(A) &\iff \left(A - \frac{1}{2}I_3\right)X = 0 \iff \begin{cases} x/2 - y + z = 0, \\ 0 = 0, \\ 3z/2 = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} x = 2y, \\ z = 0. \end{cases} \iff X = \begin{pmatrix} 2y \\ y \\ 0 \end{pmatrix}, \quad y \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Ainsi $E_{1/2}(A) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right).$

$$\begin{aligned} X \in E_1(A) &\iff (A - I_3)X = 0 \iff \begin{cases} -y + z = 0, \\ -y/2 = 0, \\ z = 0 \end{cases} \\ &\iff \begin{cases} y = 0, \\ z = 0. \end{cases} \iff X = \begin{pmatrix} x \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad x \in \mathbb{R}. \end{aligned}$$

Ainsi $E_1(A) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right).$

$$\begin{aligned}
X \in E_2(A) &\iff (A - 2I_3)X = 0 \iff \begin{cases} -x - y + z = 0, \\ -3y/2 = 0, \\ 0 = 0 \end{cases} \\
&\iff \begin{cases} z = x, \\ y = 0. \end{cases} \iff X = \begin{pmatrix} x \\ 0 \\ x \end{pmatrix}, \quad x \in \mathbb{R}.
\end{aligned}$$

Ainsi $E_2(A) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right).$

Finalement on a $A = PDP^{-1}$ avec $D = \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$ et $P = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$

La matrice D est diagonale de coefficients diagonaux tous non-nuls, elle est donc inversible et son inverse est la matrice diagonale constituée des inverses des coefficients diagonaux de D : $D^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}.$

3. Le calcul donne $Q^2 = I_3$ et $QDQ = D^{-1}.$

4. Remarquons d'abord que d'après la question précédente, $Q \cdot Q = I_3$, c'est-à-dire que Q est inversible et $Q^{-1} = Q.$

Par ailleurs $A = PDP^{-1}$ donc $A^{-1} = (PDP^{-1})^{-1} = PD^{-1}P^{-1}$, or $D^{-1} = QDQ$ d'après la question précédente, donc

$$A^{-1} = PQDQP^{-1} = PQDQ^{-1}P^{-1}.$$

Enfin $D = P^{-1}AP$ donc

$$A^{-1} = PQ(P^{-1}AP)Q^{-1}P^{-1} = PQP^{-1}APQ^{-1}P^{-1} = (PQP^{-1})A(PQP^{-1})^{-1}.$$

Ainsi si l'on note $R = PQP^{-1}$, on a $A^{-1} = RAR^{-1}$, c'est-à-dire que A et A^{-1} sont semblables.

Partie B : Deuxième exemple

5. On a $f(1, 0, 0) = (1, 0, 0)$, $f(0, 1, 0) = (0, 0, 1)$ et $f(0, 0, 1) = (0, -1, 2)$ donc $M = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}.$

M est inversible si et seulement si $(L_2 \leftrightarrow L_3)$ $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$ est inversible, ce qui est le cas puisqu'il s'agit d'une matrice triangulaire de coefficients diagonaux tous non-nuls. Ainsi M est inversible.

6. (a) Soit $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,1}(\mathbb{R})$. On résout le système linéaire $(M - I_3)X = 0$:

$$(M - I_3)X = 0 \iff \begin{cases} 0 = 0, \\ -y - z = 0, \\ y + z = 0. \end{cases} \iff z = -y \iff X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ -y \end{pmatrix}, \quad (x, y) \in \mathbb{R}^2.$$

Ce système possède au moins une solution non-nulle donc 1 est valeur propre de M . De plus $E_1(M) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right).$

Finalement puisque M représente f dans la base canonique de \mathbb{R}^3 , 1 est valeur propre de f et $E_1(f) = \text{Vect}(u_1, u_2)$. Les vecteurs u_1 et u_2 étant non-colinéaires, ils forment bien une base de $E_1(f)$.

(b) On cherche u_3 sous la forme $u_3 = (x, y, z)$.

$$\begin{aligned} f(u_3) - u_3 = u_2 &\iff (M - I_3) \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \iff \begin{cases} 0 = 0, \\ -y - z = 1, \\ y + z = -1. \end{cases} \\ &\iff z = -y - 1. \end{aligned}$$

Ainsi on peut par exemple choisir $x = 0, y = 0, z = -1$ et $u_3 = (0, 0, -1)$ convient.

(c) Soit $(a, b, c) \in \mathbb{R}^3$ tel que $au_1 + bu_2 + cu_3 = (0, 0, 0)$. Alors

$$\begin{cases} a + 0.b + 0.c = 0, \\ 0.a + b + 0.c = 0, \\ 0.a - b - c = 0, \end{cases}$$

d'où $a = b = c = 0$. Ainsi la famille (u_1, u_2, u_3) est libre. De plus elle est constituée de trois vecteurs dans \mathbb{R}^3 , c'est donc une base de \mathbb{R}^3 .

7. (a) On a montré précédemment que (u_1, u_2) est une base de $E_1(f)$, donc $f(u_1) = u_1$ et $f(u_2) = u_2$. Enfin on a choisi u_3 tel que $f(u_3) - u_3 = u_2$, c'est-à-dire $f(u_3) = u_2 + u_3$. Ainsi la matrice de f dans la base

$$(u_1, u_2, u_3) \text{ est } M_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Déterminons maintenant M_2 : on a $f(u_1) = u_1, f(-u_2) = -f(u_2) = -u_2$ par linéarité de f et

$$f(u_3) = -(-u_2) + u_3, \text{ donc } M_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

(b) M_1 et M_2 représentent le même endomorphisme f dans deux bases différentes, elles sont donc semblables (en effet si on note T la matrice de passage de \mathcal{B}_1 à \mathcal{B}_2 alors $M_2 = T^{-1}M_1T$ d'après la formule de changement de base).

Le calcul donne $M_1M_2 = I_3$.

8. On vient de montrer que $M_1M_2 = I_3$, de plus M_1 est une matrice carrée, donc M_1 est inversible et $M_1^{-1} = M_2$.

M et M_2 représentent le même endomorphisme f donc M et M_2 sont semblables. Par ailleurs M^{-1} et M_1^{-1} représentent le même endomorphisme f^{-1} donc M^{-1} et M_1^{-1} sont semblables. Autrement dit M^{-1} et M_2 sont semblables puisque $M_1^{-1} = M_2$.

Finalement on a montré que M et M^{-1} sont toutes deux semblables à la même matrice M_2 . Ainsi par transitivité M et M^{-1} sont semblables.

Partie C : Troisième exemple

9. T est triangulaire supérieure de coefficients diagonaux tous non-nuls, donc T est inversible.

Montrons par l'absurde que T n'est pas diagonalisable. Supposons T diagonalisable. T étant triangulaire, ses valeurs propres se lisent sur sa diagonale, donc 1 est l'unique valeur propre de T . Ainsi puisque T est

diagonalisable, il existe une matrice inversible P telle que $T = PDP^{-1}$, où $D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = I_3$. Ainsi

$T = PI_3P^{-1} = PP^{-1} = I_3$, ce qui contredit la définition de T .

Ainsi T n'est pas diagonalisable.

10. (a) Le calcul donne $N^3 = 0_3$. Ainsi,

$$(I_3 + N)(I_3 - N + N^2) = I_3 - N + N^2 + N - N^2 + N^3 = I_3 + N^3 = I_3.$$

(b) On vient de montrer que $(I_3 + N)(I_3 - N + N^2) = I_3$, de plus $I_3 + N$ est une matrice carrée, donc $I_3 + N = T$ est inversible et $T^{-1} = I_3 - N + N^2$.

11. (a) On vérifie par le calcul que $N^2 \neq 0_3$, donc g^2 n'est pas l'endomorphisme nul, donc il existe $u \in \mathbb{R}^3$ tel que $g^2(u) \neq 0$. En revanche $N^3 = 0_3$ donc g^3 est l'endomorphisme nul, en particulier $g^3(u) = 0$.

(b) Soit $(a, b, c) \in \mathbb{R}^3$ tel que $ag^2(u) + bg(u) + cu = 0$. Alors en appliquant g^2 et par linéarité de g^2 , on obtient $ag^4(u) + bg^3(u) + cg^2(u) = g^2(0) = 0$, autrement dit puisque $g^3(u) = g^4(u) = 0 : cg^2(u) = 0$. Or $g^2(u) \neq 0$ donc $c = 0$.

L'équation initiale se réécrit donc : $ag^2(u) + bg(u) = 0$. En appliquant g qui est linéaire, on obtient alors : $ag^3(u) + bg^2(u) = 0$, c'est-à-dire $bg^2(u) = 0$, or $g^2(u) \neq 0$, donc $b = 0$.

Finalement il reste $ag^2(u) = 0$, d'où $a = 0$. On a donc montré que $a = b = c = 0$, et donc la famille \mathcal{B}_3 est libre. Il s'agit par ailleurs d'une famille de trois vecteurs de \mathbb{R}^3 , ainsi \mathcal{B}_3 est une base de \mathbb{R}^3 .

(c) On a $g(g^2(u)) = g^3(u) = 0$, $g(g(u)) = g^2(u)$, et $g(u) = g(u)$ donc la matrice de g dans la base \mathcal{B}_3 est :

$$M_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

(d) Le calcul donne $N^2 - N = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = M_3$.

Or M_3 et N sont semblables car elles représentent le même endomorphisme g dans des bases différentes.

Ainsi $N^2 - N$ et N sont semblables.

12. D'après la question précédente il existe une matrice U inversible telle que $N = U^{-1}(N^2 - N)U$. En remarquant que $I_3 = U^{-1}U$, on peut alors écrire

$$T = I_3 + N = U^{-1}U + U^{-1}(N^2 - N)U = U^{-1}(I_3 + N^2 - N)U.$$

Or d'après la question 10b), $T^{-1} = I_3 + N^2 - N$, donc $T = U^{-1}T^{-1}U$, autrement dit T et T^{-1} sont semblables.

Exercice n°2 - Ecricome 2016

Partie A

1. (a) g_0 est C^∞ sur \mathbb{R}^+ comme quotient de deux fonctions C^∞ avec un dénominateur jamais nul. Pour tout $x \geq 0$

$$g'_0(x) = \frac{-2}{(1+x)^3}$$

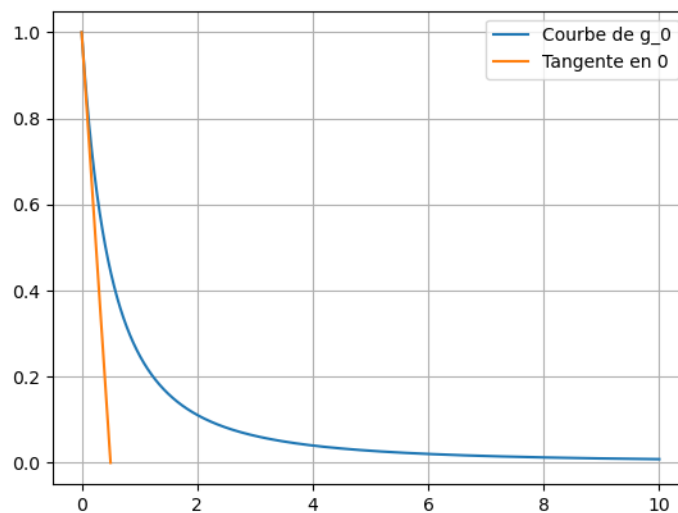
Donc g_0 est strictement décroissante sur $[0, +\infty[$.

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} g_0(x) = \lim_{x \rightarrow +\infty} \frac{1}{(1+x)^2} = \boxed{0}.$$

L'équation de la tangente en 0 est $y = g'_0(0)(x-0) + g_0(0)$ soit $\boxed{y = -2x + 1.}$

Rq : En fait, il s'agit d'une demi-tangente, car g_0 n'est pas définie sur $]-\infty, 0[$.

- (b) On obtient la représentation graphique suivante :



2. (a) Soit $n \geq 1$.

- La fonction $x \mapsto \ln(1+x)$ est de classe C^∞ sur $[0, +\infty[$ donc, par produit, $x \mapsto (\ln(1+x))^n$.
- La fonction $x \mapsto (1+x)^2$ est de classe C^∞ sur $[0, +\infty[$ et ne s'y annule jamais.

Par quotient $\boxed{g_n \text{ est } C^\infty \text{ sur } [0, +\infty[}$.

$$\forall x \in [0, +\infty[, \quad g'_n(x) = \frac{n \frac{1}{1+x} (\ln(1+x))^{n-1} (1+x)^2 - 2(1+x)(\ln(1+x))^n}{(1+x)^4}$$

$$\forall x \in [0, +\infty[, \quad g'_n(x) = \frac{\overbrace{(1+x)(\ln(1+x))^{n-1}}^{\geq 0} (n - 2\ln(1+x))}{\underbrace{(1+x)^4}_{\geq 0}}$$

D'où $\boxed{g'_n(x) \geq 0 \Leftrightarrow n - 2\ln(1+x) \geq 0 \Leftrightarrow n \geq 2\ln(1+x) \Leftrightarrow 1+x \leq e^{n/2} \Leftrightarrow x \leq e^{n/2} - 1.}$

Comme $n/2 > 0$, $e^{n/2} > 1$ et donc $e^{n/2} - 1 \in [0, +\infty[$.

On a donc :

x	0	$e^{n/2} - 1$	$+\infty$
$g'_n(x)$	—	0	+
$g_n(x)$	0	M_n	0

- $M_n = g_n(e^{n/2} - 1)$

- $g_n(0) = \frac{(\ln(1))^n}{1^2} = 0$

(b) On pose $y = 1 + x$. Alors $\lim_{x \rightarrow +\infty} y = +\infty$ et $\lim_{y \rightarrow +\infty} \frac{(\ln y)^n}{y^2} = 0$ par croissances comparées. Donc par composition

$$\lim_{x \rightarrow +\infty} g_n(x) = 0$$

(c) D'après le tableau de variations de g_n , g_n admet un maximum sur $[0, +\infty[$ en $e^{n/2} - 1$ qui vaut :

$$M_n = g_n(e^{n/2} - 1) = \frac{(\ln(e^{n/2}))^n}{(e^{n/2})^2} = \frac{(n/2)^n}{e^n} = \left(\frac{n}{2e}\right)^n.$$

$\ln(M_n) = n \ln\left(\frac{n}{2e}\right)$ tend vers $+\infty$ quand n tend vers $+\infty$ donc : $\lim_{n \rightarrow +\infty} M_n = +\infty$.

(d) Pour tout $n \geq 1$, $\frac{g_n(x)}{1/x^{3/2}} \sim \frac{(\ln(1+x))^n}{x^{1/2}} \xrightarrow{x \rightarrow +\infty} 0$ (toujours par croissances comparées),

donc $g_n(x) = o_{x \rightarrow +\infty}\left(\frac{1}{x^{3/2}}\right).$

Partie B

3. Soit $A > 0$.

$$\int_0^A g_0(t) dt = \int_0^A \frac{1}{(1+t)^2} dt = \left[-\frac{1}{1+t}\right]_0^A = -\frac{1}{1+A} + 1 \xrightarrow{A \rightarrow +\infty} 1,$$

donc $I_0 = \int_0^{+\infty} g_0(t) dt$ converge et vaut 1.

4. Soit $n \geq 1$.

- g_n et $t \mapsto \frac{1}{t^{3/2}}$ sont continues et positives sur $[1, +\infty[$.

- $g_n(t) = o_{t \rightarrow +\infty}\left(\frac{1}{t^{3/2}}\right)$ d'après 1d.

- Or, $\int_1^{+\infty} \frac{1}{t^{3/2}} dt$ converge (Riemann et $3/2 > 1$), donc, d'après le théorème de comparaison des intégrales

de fonctions positives, $\int_1^{+\infty} g_n(t) dt$ converge aussi.

- Enfin, comme g_n est continue sur $[0, 1]$, $\int_0^1 g_n(t) dt$ existe.

Par suite, $I_n = \int_0^{+\infty} g_n(t) dt$ converge.

5. Soit $A > 0$.

Posons $u(t) = (\ln(1+t))^{n+1}$, $u'(t) = \frac{(n+1)}{1+t}(\ln(1+t))^n$, $v'(t) = \frac{1}{(1+t)^2}$, $v(t) = -\frac{1}{1+t}$.

Comme u et v sont de classe C^1 sur $[0, A]$, on peut intégrer par parties et on a :

$$\begin{aligned}\int_0^A g_{n+1}(t)dt &= \left[-\frac{(\ln(1+t))^{n+1}}{1+t} \right]_0^A + \int_0^A \frac{(n+1)}{1+t}(\ln(1+t))^n \frac{1}{1+t} dt \\ &= -\frac{(\ln(1+A))^{n+1}}{1+A} + (n+1) \int_0^A g_n(t)dt.\end{aligned}$$

Or, $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A g_{n+1}(t)dt = I_{n+1}$, $\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A g_n(t)dt = I_n$ (car I_n et I_{n+1} convergent)

et $\lim_{A \rightarrow +\infty} -\frac{(\ln(1+A))^{n+1}}{1+A} = 0$ (par croissances comparées),

donc, en passant à la limite dans l'égalité précédente, on obtient bien :

$$I_{n+1} = (n+1)I_n.$$

6. Montrons par récurrence que, pour tout $n \in \mathbb{N}$, $I_n = n!$

- **Initialisation** : On a $I_0 = 1$ et $0! = 1$, donc l'initialisation est vérifiée.
- **Hérédité** : Soit $n \in \mathbb{N}$ et supposons que $I_n = n!$.

Alors $I_{n+1} = (n+1)I_n \underset{hdr}{=} (n+1)n! = (n+1)!$

- **Conclusion** : D'où, par récurrence, pour tout $n \in \mathbb{N}$, $I_n = n!$.

Partie C

7. • f_n est positive sur \mathbb{R} .

• f_n est continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en 0.

• $\int_0^{+\infty} f_n(t)dt = \frac{1}{n!} \int_0^{+\infty} g_n(t)dt$ converge et vaut $\frac{1}{n!}n! = 1$.

f_n peut donc bien être considérée comme une densité de probabilité.

8. Soit $n \geq 1$.

• $t \mapsto tf_n(t)$ et $t \mapsto \frac{1}{t}$ sont continues et positives sur $[1, +\infty[$.

• $\frac{1/t}{tf_n(t)} = \frac{n!(1+t)^2}{t^2(\ln(1+t))^n} \sim \frac{n!}{(\ln(1+t))^n} \xrightarrow{t \rightarrow +\infty} 0$, donc $\frac{1}{t} = o_{t \rightarrow +\infty}(tf_n(t))$.

• Or, $\int_1^{+\infty} \frac{1}{t} dt$ diverge (Riemann de paramètre $1 \leq 1$), donc, d'après le théorème de comparaison des

intégrales de fonctions positives, $\int_1^{+\infty} tf_n(t)dt$ diverge aussi.

Donc $\int_0^{+\infty} tf_n(t)dt$ diverge, donc X_n n'admet pas d'espérance.

9. Pour tout $n \in \mathbb{N}$, pour tout $x < 0$, $F_n(x) = \int_{-\infty}^x f_n(t)dt = \int_{-\infty}^x 0dt = \boxed{0}$.

10. Pour tout $x \geq 0$, $F_0(x) = \int_{-\infty}^x f_0(t)dt = \int_{-\infty}^0 0dt + \int_0^x \frac{1}{(1+t)^2}dt = 1 - \frac{1}{1+x} = \boxed{\frac{x}{1+x}}$ (cf calculs précédents)

11. En reprenant les calculs faits lors de l'IPP (en remplaçant n par $k-1$ et A par x , on obtient :

$$\begin{aligned}F_k(x) &= \frac{1}{k!} \int_0^x g_k(t)dt = \frac{1}{k!} \left(-\frac{(\ln(1+x))^k}{1+x} + k \int_0^x g_{k-1}(t)dt \right) \\ &= -\frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x} + \frac{1}{(k-1)!} \int_0^x g_{k-1}(t)dt = -\frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x} + F_{k-1}(x),\end{aligned}$$

et on a donc bien :

$$F_k(x) - F_{k-1}(x) = -\frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x}.$$

12. En sommant l'égalité précédente pour $k = 1..n$, on obtient :

$$\sum_{k=1}^n F_k(x) - F_{k-1}(x) = -\sum_{k=1}^n \frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x},$$

et donc, en télescopant à gauche de l'égalité :

$$F_n(x) - F_0(x) = -\sum_{k=1}^n \frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x},$$

et donc

$$F_n(x) = F_0(x) - \sum_{k=1}^n \frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x} = 1 - \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x}.$$

13. • Pour tout $x < 0$, $\lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x) = \lim_{n \rightarrow +\infty} 0 = 0$.

• Pour tout $x \geq 0$,

$$F_n(x) = 1 - \sum_{k=0}^n \frac{1}{k!} \frac{(\ln(1+x))^k}{1+x} = 1 - \frac{1}{1+x} \sum_{k=0}^n \frac{(\ln(1+x))^k}{k!}$$

$$\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1 - \frac{1}{1+x} \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{(\ln(1+x))^k}{k!}$$

(série exponentielle de paramètre $\ln(1+x)$, donc convergente)

$$\xrightarrow{n \rightarrow +\infty} 1 - \frac{1}{1+x} \exp(\ln(1+x)) = 1 - \frac{1+x}{1+x} = 0.$$

14. Posons $G : x \mapsto \lim_{n \rightarrow +\infty} F_n(x)$.

G est nulle sur \mathbb{R} .

G ne varie pas de 0 à 1 en croissant donc G n'est pas une fonction de répartition.

Donc X_n ne converge pas en loi vers une variable X .

15. (a) On a $X_n(\Omega) = \mathbb{R}^+$, donc $(1+X_n)(\Omega) = [1, +\infty[$, donc $Y_n = \ln(1+X_n)$ est bien définie et $Y_n(\Omega) = \mathbb{R}^+$.

(b) D'après le théorème de transfert, Y_n admet une espérance

si et seulement si $\int_{X(\Omega)} \ln(1+x) f_n(x) dx$ converge absolument.

Or,

$$\begin{aligned} \int_{X(\Omega)} \ln(1+x) f_n(x) dx &= \int_0^{+\infty} \frac{1}{n!} \frac{(\ln(1+x))^{n+1}}{(1+x)^2} dx \\ &= \frac{1}{n!} \int_0^{+\infty} g_{n+1}(x) dx \\ &= \frac{1}{n!} I_{n+1} = \frac{(n+1)!}{n!} = n+1 \end{aligned}$$

Par suite, d'après le théorème de transfert, $Y_n = \ln(1+X_n)$ admet une espérance et

$$E(Y_n) = n+1$$

- (c) De même, d'après le théorème de transfert, Y_n^2 admet une espérance si et seulement si $\int_{X(\Omega)} (\ln(1+x))^2 f_n(x) dx$ converge absolument.

Or,

$$\begin{aligned} \int_{X(\Omega)} (\ln(1+x))^2 f_n(x) dx &= \int_0^{+\infty} \frac{1}{n!} \frac{(\ln(1+x))^{n+2}}{(1+x)^2} dx \\ &= \frac{1}{n!} \int_0^{+\infty} g_{n+2}(x) dx \\ &= \frac{(n+2)!}{n!} = (n+2)(n+1) \end{aligned}$$

Par suite, d'après le théorème de transfert, $Y_n^2 = (\ln(1+X_n))^2$ admet une espérance et $E(Y_n^2) = (n+2)(n+1)$, donc Y_n admet une variance et, d'après Huygens Koenig,

$$V(Y_n) = E(Y_n^2) - (E(Y_n))^2 = (n+2)(n+1) - (n+1)^2 = n+1$$

$$\boxed{V(Y_n) = n+1}$$

- (d) Pour tout $x \in \mathbb{R}$,

$$H_n(x) = P(Y_n \leq x) = P(\ln(1+X_n) \leq x) = P(1+X_n \leq e^x) = P(X_n \leq e^x - 1) = F_n(e^x - 1).$$

- (e) H_n est continue sur \mathbb{R} et de classe C^1 sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points comme composée de F_n (qui est continue sur \mathbb{R} et de classe C^1 sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de point (fonction de répartition de X_n)) et de $x \mapsto e^x - 1$ (qui est C^1 sur \mathbb{R}).

Y_n est donc une variable à densité et une densité de Y_n est

$$h_n : x \mapsto e^x f_n(e^x - 1) = \begin{cases} 0 & \text{si } e^x - 1 < 0 \\ e^x \frac{1}{n!} \frac{(\ln(1+e^x - 1))^n}{(1+e^x - 1)^2} & \text{si } e^x - 1 \geq 0 \end{cases} = \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ \frac{x^n e^{-x}}{n!} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$$

- (f) $h_0 : x \mapsto \begin{cases} 0 & \text{si } x < 0 \\ e^{-x} & \text{si } x \geq 0 \end{cases}$ On reconnaît la densité d'une loi $\mathcal{E}(1)$, donc $Y_0 \hookrightarrow \mathcal{E}(1)$.

D'après le théorème de transfert, Y_0 admet un moment d'ordre k (et donc $Y_0^k = (\ln(1+X_0))^k$ une espérance) si et seulement si $\int_{X_0(\Omega)} (\ln(1+x))^k f_0(x) dx$ converge absolument.

Or,

$$\begin{aligned} \int_{X_0(\Omega)} (\ln(1+x))^k f_0(x) dx &= \int_0^{+\infty} (\ln(1+x))^k f_0(x) dx \quad (\text{car } X_0(\Omega) = \mathbb{R}^+) \\ &= \int_0^{+\infty} (\ln(1+x))^k \frac{1}{(1+x)^2} dx \quad (\text{définition de } f_0) \\ &= I_k \end{aligned}$$

donc $\int_{X_0(\Omega)} (\ln(1+x))^k f_0(x) dx$ converge absolument et, d'après le théorème de transfert, Y_0^k admet une espérance et $E(Y_0^k) = I_k = k!$. On peut conclure :

$$\boxed{Y_0 \text{ admet un moment d'ordre } k, \text{ qui vaut } k!}$$

Exercice n°3 - ESCP 1996

Partie A

1. La loi de chaque T_i s'écrit sous forme de tableau :

$$\begin{array}{c|ccc} a & -1 & 0 & 1 \\ \hline P(T_i = a) & q & r & p \end{array}$$

D'où

$$\mathbb{E}(T_i) = (-1)q + 0 \cdot r + 1 \cdot p = \boxed{p - q}, \quad \mathbb{E}(T_i^2) = p + q.$$

La variance vaut alors, d'après la formule de Koenig-Huygens :

$$\text{Var}(T_i) = \mathbb{E}(T_i^2) - \mathbb{E}(T_i)^2 = \boxed{p + q - (p - q)^2}.$$

2. Le temps d'attente du premier succès (obtenir une boule blanche) dans une suite d'épreuves de Bernoulli de paramètre p suit une loi géométrique :

$$\boxed{X_1 \sim G(p)}.$$

On rappelle les moments de la loi géométrique :

$$\mathbb{E}(X_1) = \frac{1}{p}, \quad \text{Var}(X_1) = \frac{1-p}{p^2}.$$

3. Simulation de (X_1, X_2) (Python) ? :

```
import numpy as np
import numpy.random as rd

def simul_X1_X2(p):
    x1 = 1
    while rd.rand() > p:          # on n'a pas encore de blanche
        x1 += 1
    x2 = x1 + 1                   # au moins un tirage de plus
    while rd.rand() > p:          # attendre la deuxième blanche
        x2 += 1
    return [x1, x2]
```

4. (a) Pour $i \in \mathbb{N}^*$ et $j \geq i + 1$, on écrit

$$[T_k = 1] = \mathbf{1}_{\{k \text{ ?ème tirage blanc}\}}.$$

Alors, par indépendance des tirages,

$$\begin{aligned} P(X_1 = i \cap X_2 = j) &= P\left(\bigcap_{k=1}^{i-1} [T_k \neq 1] \cap [T_i = 1] \cap \bigcap_{k=i+1}^{j-1} [T_k \neq 1] \cap [T_j = 1]\right) \\ &= \left(\prod_{k=1}^{i-1} P(T_k \neq 1)\right) P(T_i = 1) \left(\prod_{k=i+1}^{j-1} P(T_k \neq 1)\right) P(T_j = 1) \\ &= (1-p)^{i-1} p (1-p)^{j-i-1} p = \boxed{(1-p)^{j-2} p^2}. \end{aligned}$$

Si $j \leq i$ la probabilité vaut 0 (la deuxième blanche ne peut pas arriver avant la première).

(b) En sommant sur tous les

i

possibles (formule des probabilités totales) on obtient, pour tout $j \geq 2$,

$$\begin{aligned} P(X_2 = j) &= \sum_{i=1}^{\infty} P(X_1 = i \cap X_2 = j) \\ &= \sum_{i=1}^{j-1} (1-p)^{j-2} p^2 = \boxed{(j-1)(1-p)^{j-2} p^2}. \end{aligned}$$

(c) La série

$$\sum_{j \geq 2} j(j-1)(1-p)^{j-2}$$

est une série géométrique dérivée d'ordre 2. Comme $1-p \in]-1, 1[$, elle converge. Ainsi

X_2

possède une espérance finie et, en utilisant la formule de la somme d'une série géométrique dérivée,

$$\boxed{\mathbb{E}(X_2) = \frac{2}{p}}.$$

5. On pose $U_2 = X_2 - X_1$ (nombre d'essais entre les deux premières blanches).

(a) Pour tout $j \geq 1$,

$$\begin{aligned} P(U_2 = j) &= \sum_{i=1}^{\infty} P(X_1 = i \cap U_2 = j) \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} P(X_1 = i \cap X_2 = i+j) \\ &= \sum_{i=1}^{\infty} (1-p)^{i+j-2} p^2 = \boxed{\frac{(1-p)^{j-1}}{p}}. \end{aligned}$$

Mais $\frac{(1-p)^{j-1}}{p} = P(X_1 = j)$, donc U_2 suit la même loi géométrique que X_1 . On en déduit

$$\boxed{\mathbb{E}(U_2) = \frac{1}{p}}, \quad \boxed{\text{Var}(U_2) = \frac{1-p}{p^2}}.$$

(b) Vérifions l'indépendance de X_1 et U_2 ? :

$$\begin{aligned} P(X_1 = i \cap U_2 = j) &= P(X_1 = i \cap X_2 = i+j) \\ &= (1-p)^{i+j-2} p^2 \\ &= [(1-p)^{i-1} p] [(1-p)^{j-1} p] \\ &= \boxed{P(X_1 = i) P(U_2 = j)}. \end{aligned}$$

Ainsi X_1 et U_2 sont indépendantes.

(c) Le programme suivant (Python) simule 10000 couples (X_1, U_2) puis calcule la covariance empirique ? :

```
import numpy as np, numpy.random as rd

def simulate(N,p):
    xs, us = [], []
```

```

for _ in range(N):
    # première blanche
    i = 1
    while rd.rand() > p:
        i += 1
    # deuxième blanche
    j = i + 1
    while rd.rand() > p:
        j += 1
    xs.append(i)
    us.append(j-i)
return np.cov(xs, us, bias=True)[0,1]

print(simulate(10000, 0.3))    # doit être très proche de 0

```

Parce que les deux variables sont indépendantes, la covariance théorique est exactement 0.

(d) Puisque $X_2 = X_1 + U_2$ et que X_1 et U_2 sont indépendantes,

$$\text{Var}(X_2) = \text{Var}(X_1) + \text{Var}(U_2) = \boxed{2 \frac{1-p}{p^2}}.$$

(e) En développant $\text{Var}(U_2) = \text{Var}(X_2 - X_1)$ on obtient

$$\text{Var}(U_2) = \text{Var}(X_2) + \text{Var}(X_1) - 2 \text{Cov}(X_1, X_2),$$

d'où

$$\boxed{\text{Cov}(X_1, X_2) = \frac{1-p}{p^2}}.$$

Cette covariance n'est pas nulle ? ; les variables X_1 et X_2 ne sont donc pas indépendantes.

Partie B

On note W le nombre de boules rouges obtenues avant l'apparition de la première boule blanche.

6. Fixons $i \geq 1$ et conditionnons par l'événement $[X_1 = i]$. Parmi les $i-1$ tirages précédant la première blanche, chaque tirage est soit rouge, soit noir. La probabilité conditionnelle d'obtenir une rouge à chaque essai vaut $\frac{r}{q+r}$. Ainsi, conditionnellement à $[X_1 = i]$, la variable W suit une loi binomiale

$$\boxed{W \mid [X_1 = i] \sim \mathcal{B}\left(i-1, \frac{r}{q+r}\right)},$$

c'est-à-dire

$$\boxed{\text{P}(W = k \mid X_1 = i) = \binom{i-1}{k} \left(\frac{r}{q+r}\right)^k \left(\frac{q}{q+r}\right)^{i-1-k}, \quad 0 \leq k \leq i-1.}$$

7. En appliquant la formule des probabilités totales,

$$\begin{aligned}
 \text{P}(W = k) &= \sum_{i=1}^{\infty} \text{P}(X_1 = i) \text{P}(W = k \mid X_1 = i) \\
 &= \sum_{i=k+1}^{\infty} (1-p)^{i-1} p \binom{i-1}{k} \left(\frac{r}{q+r}\right)^k \left(\frac{q}{q+r}\right)^{i-1-k} \\
 &= \boxed{p \left(\frac{r}{q+r}\right)^k \sum_{i=k+1}^{\infty} \binom{i-1}{k} [(1-p)\frac{q}{q+r}]^{i-1-k}}.
 \end{aligned}$$

8.

$$\binom{i}{k} = \frac{i!}{k!(i-k)!} = \frac{i \times (i-1)!}{k \times (k-1)!(i-1-(k-1))!} = \boxed{\frac{i}{k} \binom{i-1}{k-1}}$$

9. En permutant les deux sommes (justifié par convergence absolue) on obtient

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(W) &= \sum_{k=0}^{\infty} k \mathbb{P}(W = k) \\ &= p \sum_{i=1}^{\infty} (1-p)^{i-1} \sum_{k=0}^{i-1} k \binom{i-1}{k} \left(\frac{r}{q+r}\right)^k \left(\frac{q}{q+r}\right)^{i-1-k}. \end{aligned}$$

La somme intérieure est l'espérance d'une loi binomiale $\mathcal{B}(i-1, \frac{r}{q+r})$, donc vaut $(i-1) \frac{r}{q+r}$. Ainsi

$$\begin{aligned} \mathbb{E}(W) &= p \frac{r}{q+r} \sum_{i=1}^{\infty} (i-1) (1-p)^{i-1} \\ &= p \frac{r}{q+r} \frac{1-p}{p^2} \quad \left(\text{car } \sum_{i \geq 1} (i-1) a^{i-1} = \frac{1}{(1-a)^2} - 1 \right) \\ &= \frac{r}{p(q+r)}. \end{aligned}$$

En remarquant que

$$q+r = 1-p$$

, on retrouve la forme plus compacte

$$\boxed{\mathbb{E}(W) = \frac{r}{p}}.$$

Partie C

On note, pour tout entier $n \geq 1$,

$$S_n = T_1 + T_2 + \dots + T_n.$$

10. Le premier terme vaut $S_1 = T_1$. D'après le tableau de la question(1) on a

$$\begin{array}{c|ccc} a & -1 & 0 & 1 \\ \hline \mathbb{P}(T_1 = a) & q & r & p \end{array}$$

Ainsi

$$\mathbb{E}(S_1) = \mathbb{E}(T_1) = p - q, \quad \text{Var}(S_1) = \text{Var}(T_1) = \boxed{p + q - (p - q)^2}.$$

11. Par linéarité de l'espérance,

$$\mathbb{E}(S_n) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(T_i) = \boxed{n(p - q)}.$$

Les variables T_i étant mutuellement indépendantes,

$$\text{Var}(S_n) = \sum_{i=1}^n \text{Var}(T_i) = \boxed{n[p + q - (p - q)^2]}.$$

12. Soit $t > 0$ et, pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, on pose

$$V_n = t^{S_n} = t^{\sum_{i=1}^n T_i}.$$

(a) **Loi et espérance de V_1 .**

On a $V_1 = t^{T_1}$, et $T_1(\Omega) = \{-1, 0, 1\}$ donc la loi de V_1 se résume dans ce tableau :

a	$1/t$	1	t
$P(V_1 = a)$	q	r	p

L'espérance de V_1 vaut alors

$$\mathbb{E}(V_1) = \frac{1}{t} q + 1 \cdot r + t \cdot p = \boxed{\frac{q + rt + t^2}{t}}.$$

(b) **Espérance de V_n .**

En utilisant l'indépendance des variables $(T_i)_{i \geq 1}$, on a

$$\begin{aligned}\mathbb{E}(V_n) &= \mathbb{E}\left(t^{\sum T_i}\right) = \mathbb{E}\left(\prod_{i=1}^n t^{T_i}\right) \\ &= \prod_{i=1}^n \mathbb{E}(t^{T_i}) \quad (\text{lemme des coalitions / indépendance}) \\ &= \left(\mathbb{E}(V_1)\right)^n.\end{aligned}$$

Or $\mathbb{E}(V_1) = \frac{q + rt + t^2}{t}$, d'où

$$\boxed{\mathbb{E}(V_n) = \left(\frac{q + rt + t^2}{t}\right)^n}.$$