

Exercice 1

On note $J_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, $J_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$, $J_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$, et $J_4 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$, et on rappelle que la famille (J_1, J_2, J_3, J_4) est une base de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$.

Soit f l'application qui, à toute matrice $M = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$ de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$, associe $f(M) = M + (a+d)I$

où I désigne la matrice $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

- f est définie pour toute matrice de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ et à valeurs dans $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ et f est une application de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ dans $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$.

N.B. Comme $f(M)$ est définie à partir des coefficients de la matrice M , pour calculer $f(\alpha M + \beta N)$ il faut d'abord calculer les coefficients $\alpha M + \beta N$.

Pour toutes matrices $M = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$ et $N = \begin{pmatrix} a' & c' \\ b' & d' \end{pmatrix}$ de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$ et α et β de \mathbb{R} on a :

$$\alpha M + \beta N = \begin{pmatrix} \alpha a + \beta a' & \alpha c + \beta c' \\ \alpha b + \beta b' & \alpha d + \beta d' \end{pmatrix}$$

donc

$$\begin{aligned} f(\alpha M + \beta N) &= \alpha M + \beta N + (\alpha a + \beta a' + \alpha d + \beta d')I \\ &= \alpha M + (\alpha a + \alpha d)I + \beta N + (\beta a' + \beta d')I \\ &= \alpha [M + (a+d)I] + \beta [N + (a'+d')I] \\ &= \alpha f(M) + \beta f(N) \end{aligned}$$

Conclusion : f est bien un endomorphisme de $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$.

- $f(J_1) = J_1 + 1I = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = 2J_1 + J_4$

$$f(J_2) = J_2 + 0I = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = J_2$$

$$f(J_3) = J_3 + 0I = J_3$$

$$f(J_4) = J_4 + 1I = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = J_1 + 2J_4$$

- On a donc les coordonnées des images des vecteurs de la base $\mathcal{C} = (J_1, J_2, J_3, J_4)$

Les coordonnées de $f(J_1)$ sont $(2, 0, 0, 1)$, celle de $f(J_2)$ sont $(0, 1, 0, 0)$ celles de $f(J_3)$ sont $(0, 0, 1, 0)$ et enfin celle de $f(J_4)$ sont $(1, 0, 0, 2)$

Donc la matrice A de f dans la base (J_1, J_2, J_3, J_4) est $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

- Comme sa matrice dans la base (J_1, J_2, J_3, J_4) est symétrique, f est alors diagonalisable.

- On montre que la famille $(J_1 - J_4, J_2, J_3, I)$ est libre :

Soient $(x, y, z, t) \in \mathbb{R}^4$

Si $x(J_1 - J_4) + yJ_2 + zJ_3 + tI = 0$ alors $\begin{pmatrix} x+t & y \\ z & -x+t \end{pmatrix} = 0$

D'où $y = z = 0$

et de $x+t = 0$ et $x-t = 0$ en additionnant on tire $x = 0$ et $t = 0$

Donc la famille $\mathcal{B} = (J_1 - J_4, J_2, J_3, I)$ est libre dans un espace vectoriel de dimension 4,

Conclusion : $\boxed{\text{C'est une base de } \mathcal{M}_2(\mathbb{R})}$

b) On calcule le images puis leurs coordonnées dans \mathcal{B} :

$f(J_1 - J_4) = f(J_1) - f(J_4) = 2J_1 + J_4 - J_1 - 2J_4 = J_1 - J_4$ (coordonnées $(1, 0, 0, 0)$ dans \mathcal{B})

$f(J_2) = J_2$ (coordonnées $(0, 1, 0, 0)$ dans \mathcal{B})

$f(J_3) = J_3$ (coordonnées $(0, 0, 1, 0)$ dans \mathcal{B})

$f(I) = I + 2I = 3I$ (coordonnée $(0, 0, 0, 3)$ dans \mathcal{B})

Donc la matrice de f dans \mathcal{B} est : $D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$

c) Soit P la matrice de passage de la base \mathcal{C} dans la base \mathcal{B} , matrice des coordonnées des vecteurs de \mathcal{B} dans \mathcal{C} :

Comme $I = J_1 + J_4$ on a $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

La formule de changement de base donne alors $\text{mat}_{\mathcal{C}}(f) = \text{mat}_{\mathcal{C}}\mathcal{B} \cdot \text{mat}_{\mathcal{B}}f \cdot \text{mat}_{\mathcal{C}}\mathcal{B}$ donc

Conclusion : $\boxed{A = P \cdot D \cdot P^{-1}}$

4. a) On calcule P^{-1} par le pivot de Gauss :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_1 \\ L_2 \\ L_3 \\ L_1 + L_4 \end{matrix} \iff \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 2 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{matrix} L_1 - L_4/2 \\ L_2 \\ L_3 \\ L_4/2 \end{matrix}$$

$$\iff \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 & 1/2 & 0 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1/2 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix} \text{ donc } P^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix}$$

b) Par récurrence :

- Pour $n = 0$ on a $P D^0 P^{-1} = I = A^0$
- Soit $n \in \mathbb{N}$ tel que $A^n = P D^n P^{-1}$
alors $A^{n+1} = A A^n = P D P^{-1} P D^{n+1} P^{-1} = P D^{n+1} P^{-1}$

Conclusion : $\boxed{\text{pour tout } n \text{ de } \mathbb{N}, A^n = P D^n P^{-1}}$

c) Comme la matrice D est triangulaire, on a directement ses puissance et

$$\begin{aligned}
 A^n &= P \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 3^n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 0 & 0 & 1/2 \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/2 & 0 & 0 & -1/2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 3^n/2 & 0 & 0 & 3^n/2 \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \frac{1+3^n}{2} & 0 & 0 & \frac{-1+3^n}{2} \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ \frac{-1+3^n}{2} & 0 & 0 & \frac{1+3^n}{2} \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

Exercice 2

Soit f la fonction définie sur \mathbb{R}^2 par : $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2, f(x, y) = x e^{x(y^2+1)}$

1. La fonction $(x, y) \rightarrow y$ est de classe C^2 à valeurs dans \mathbb{R} et $y \rightarrow y^2 + 1$ est de classe C^2 sur \mathbb{R} donc $(x, y) \rightarrow y^2 + 1$ est de classe C^2 sur \mathbb{R}^2 comme composée.

$(x, y) \rightarrow x$ est de classe C^2 sur \mathbb{R}^2 donc $(x, y) \rightarrow x(y^2 + 1)$ est de classe C^2 sur \mathbb{R}^2 (comme produit)

et de même pour f .

2. a) On a

$$\begin{aligned}
 \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) &= e^{x(y^2+1)} + x e^{x(y^2+1)} (y^2 + 1) = (x(y^2 + 1) + 1) e^{x(y^2+1)} \\
 \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) &= x e^{x(y^2+1)} x 2y = 2x^2 y e^{x(y^2+1)}
 \end{aligned}$$

- b) Donc sur l'ouvert \mathbb{R}^2 , si f a un extremum local alors $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 0$ et $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 0$ donc $2x^2 y = 0$ et $x(y^2 + 1) + 1 = 0$

Donc $y = 0$ et $x = -1$ ou bien $x = 0$, mais alors $x(y^2 + 1) + 1 \neq 0$

Donc $y = 0$ et $x = -1$

Conclusion : le seul point en lequel f peu présenter un extremum local est $A = (-1, 0)$

3. a) On a

$$\begin{aligned}
 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(x, y) &= (y^2 + 1) e^{x(y^2+1)} + (x(y^2 + 1) + 1) e^{x(y^2+1)} (y^2 + 1) \\
 &= (y^2 + 1) e^{x(y^2+1)} + (x(y^2 + 1) + 1) e^{x(y^2+1)} (y^2 + 1) \\
 &= (y^2 + 1) e^{x(y^2+1)} (x(y^2 + 1) + 2) \\
 \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(x, y) &= 2y x e^{x(y^2+1)} + (x(y^2 + 1) + 1) e^{x(y^2+1)} x 2y \\
 &= 2y x e^{x(y^2+1)} (x(y^2 + 1) + 2) \\
 \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(x, y) &= 2x^2 e^{x(y^2+1)} + 2x^2 y e^{x(y^2+1)} 2x y \\
 &= 2x^2 e^{x(y^2+1)} (2x y^2 + 1)
 \end{aligned}$$

- b) On a alors en $A : r = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2}(-1, 0) = e^{-1} : s = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}(-1, 0) = 0 : t = \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}(-1, 0) = 2e^{-1}$
 et $rt - s^2 = 2e^{-2} > 0$ donc sur l'ouvert \mathbb{R}^2 f a un extremum local en A .

Et comme $r > 0$

Conclusion : c'est un minimum où $f(-1, 0) = -e^{-1} = -1/e$

4. a) $f(x, y) - xe^x = x(e^{x(y^2+1)} - e^x)$

Comme $y^2 + 1 \geq 1$ alors

- si $x \geq 0$ alors $x(y^2 + 1) \geq x$ et $e^{x(y^2+1)} \geq e^x$ d'où $e^{x(y^2+1)} - e^x \geq 0$ et $x(e^{x(y^2+1)} - e^x) \geq 0$
- si $x \leq 0$ alors $x(y^2 + 1) \leq x$ et $e^{x(y^2+1)} \leq e^x$ d'où $e^{x(y^2+1)} - e^x \leq 0$ et $x(e^{x(y^2+1)} - e^x) \geq 0$

Donc dans tous les cas : $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^2, f(x, y) \geq xe^x$.

- b) g est dérivable sur \mathbb{R} et $g'(x) = (x+1)e^x$ donc g est décroissante sur $]-\infty, -1]$, minimum en -1 où elle vaut $-1/e$ et croissante sur $[-1, +\infty[$.

Donc pour tout réels $(x, y) : f(x, y) \geq g(x) \geq g(-1) = -1/e$

Donc le minimum local est bien un minimum global de f .

Question subsidiaire : peut-on être strict ?

Pour tout $x \neq -1, g(x) > g(-1)$ donc si $x \neq -1, f(x, y) > -1/e$

Et pour $x = -1$ on a $f(-1, y) = -e^{y^2+1} > -1/e$ si $y \neq 0$

Donc le minimum de f est un minimum strict.

Exercice 3

Dans cet exercice, a désigne un réel strictement positif.

1. On considère la fonction f sur \mathbb{R} par : $f(t) = \begin{cases} a(1-t)^{a-1} & \text{si } t \in [0, 1[\\ 0 & \text{si } t \notin [0, 1[\end{cases}$

- a) Pour tout x de $[0, 1[, f$ est continue sur $[0, x]$ et

$$\begin{aligned} \int_0^x f(t) dt &= \int_0^x a(1-t)^{a-1} dt = [-(1-t)^a]_0^x \\ &= 1 - (1-x)^a \end{aligned}$$

- b) Comme $a > 0$ alors $t^a \rightarrow 0$ quand $t \rightarrow 0$ et $1 - (1-x)^a \rightarrow 1$ quand $x \rightarrow 1$

Donc $\int_0^1 f(t) dt$ est une intégrale convergente et vaut 1.

(elle n'était impropre que pour $a - 1 < 0$, sinon, c'était une intégrale de fonction continue par morceaux)

- c) Comme f est positive sur \mathbb{R} , continue sauf en 0 et 1 et que $\int_0^1 f(t) dt = 1$ alors f est une densité de probabilité.

On considère maintenant une variable aléatoire X admettant f comme densité et on note F sa fonction de répartition.

2. On a pour tout $x \in \mathbb{R} : F(x) = \int_{-\infty}^x f$

- si $x \leq 0$: $F(x) = \int_{-\infty}^x 0 = 0$
- si $x \in [0, 1[$: $F(x) = \int_{-\infty}^0 0 + \int_0^x a(1-t)^{a-1} dt = [- (1-t)^a]_0^x = 1 - (1-x)^a$
- si $x \geq 1$: $F(x) = \int_{-\infty}^0 0 + \int_0^1 a(1-t)^{a-1} dt + \int_1^x 0 = 1$

Conclusion : $F(x) = 0$ si $x < 0$, $1 - (1-x)^a$ si $x \in [0, 1[$ et 1 si $x \geq 1$

On se propose de déterminer l'espérance $E(X)$ et la variance $V(X)$ de la variable aléatoire X . Pour ce faire, on pose $Y = -\ln(1-X)$ et on admet que Y est une variable aléatoire à densité. On note alors G sa fonction de répartition.

3. a) Pour tout $x \in \mathbb{R}$ on a $G(x) = P(Y \leq x) = P(-\ln(1-X) \leq x)$ que l'on résout:

$$\begin{aligned} -\ln(1-X) \leq x &\iff \ln(1-X) \geq -x \\ &\iff 1-X \geq e^{-x} \\ &\iff X \leq 1 - e^{-x} \end{aligned}$$

Donc $G(x) = F(1 - e^{-x})$

- pour $x \geq 0$ alors $0 \leq 1 - e^{-x} < 1$ et $F(1 - e^{-x}) = 1 - (1 - (1 - e^{-x}))^a = 1 - e^{-ax}$
- pour $x < 0$ on a $1 - e^{-x} < 0$ donc $F(1 - e^{-x}) = 0$

(Si on n'admettait pas que y est à densité, il resterait ici à vérifier la continuité de G est sa classe C^1 sauf en un nombre fini de points)

- b) G est dérivable sur \mathbb{R}^* et la densité de Y est $G'(x) = 0$ si $x < 0$ et $a e^{-ax}$ si $x \geq 0$ (valeur arbitraire en 0)

Donc Y suit une loi exponentielle de paramètre a .

4. a) $\int_0^{+\infty} e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}$ car $\int_0^{+\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = 1$ (densité d'une loi exponentielle)

- b) D'après le théorème de transfert, comme $t \rightarrow e^{-t}$ est continue sur \mathbb{R}
 $\int_{-\infty}^{+\infty} g(t) e^{-t} dt = \int_0^{+\infty} a e^{-t(a+1)} dt = \frac{a}{a+1}$ (converge absolument) alors

Conclusion : $E(e^{-Y}) = \frac{a}{a+1}$

- c) On a $Y = -\ln(1-X)$ donc $X = 1 - e^{-Y}$ et X a une espérance qui est

Conclusion : $E(X) = 1 - E(e^{-Y}) = \frac{1}{a+1}$

- d) On a $\int_{-\infty}^{+\infty} g(t) e^{-2t} dt = \int_0^{+\infty} a e^{-t(a+2)} dt = \frac{a}{a+2}$ (converge absolument) donc e^{-2Y} possède une espérance et

Conclusion : $E(e^{-2Y}) = \frac{a}{a+2}$

Donc e^{-Y} a une variance et

$$\begin{aligned} V(e^{-Y}) &= E[(e^{-Y})^2] - [E(e^{-Y})]^2 \\ &= \frac{a}{a+2} - \left(\frac{a}{a+1}\right)^2 \\ &= \frac{a[(a+1)^2 - a(a+2)]}{(a+1)^2} \\ &= \frac{1}{(a+1)^2} \end{aligned}$$

Conclusion : Donc $X = 1 - e^{-Y}$ a une variance et $V(X) = (-1)^2 V(e^{-Y}) = \frac{1}{(a+1)^2}$

Problème

Un mobile se déplace sur les points à coordonnées entières d'un axe d'origine O

Au départ, le mobile est à l'origine.

Le mobile se déplace selon la règle suivante : s'il est sur le point d'abscisse k à l'instant n , alors, à l'instant $(n + 1)$ il sera sur le point d'abscisse $(k + 1)$ avec la probabilité p ($0 < p < 1$) ou sur le point d'abscisse 0 avec la probabilité $1 - p$.

Pour tout n de \mathbb{N} , on note X_n l'abscisse de ce point à l'instant n et l'on a donc $X_0 = 0$.

On admet que, pour tout n de \mathbb{N} X_n est définie sur un espace probabilisé (Ω, \mathcal{A}, P) .

Par ailleurs, on note T l'instant auquel le mobile se trouve pour la première fois à l'origine (sans compter son positionnement au départ).

Par exemple, si les abscisses successives du mobile après son départ sont $0, 0, 1, 2, 0, 0, 1$, alors on a $T = 1$. Si les abscisses successives sont: $1, 2, 3, 0, 0, 1$, alors on a $T = 4$.

On admet que T est une variable aléatoire définie sur (Ω, \mathcal{A}, P)

1. a) Pour tout k de \mathbb{N}^* , $(T = k)$ signifie que le mobile revient en O pour la première fois à k .
Donc qu'il y est à k et qu'il n'y était pas avant :

$$\text{Conclusion : } \boxed{(T = k) = \bigcap_{i=1}^{k-1} (X_i \neq 0) \cap (X_k = 0)}$$

- b) Comme il est au point d'abscisse 0 à l'instant 0 , il passera en 1 avec une probabilité p et reviendra (restera) en 0 avec une probabilité $1 - p$

Donc $X_1(\Omega) = \{0, 1\}$ $P(X_1 = 0) = 1 - p$ et $P(X_1 = 1) = p$

(X_1 suit une loi de Bernouilli de paramètre $1 - p$)

- c) En déduire ?????

Les X_i ne sont pas indépendants, mais on a (probabilités composées)

$$\begin{aligned} P(T = k) &= P(X_1 \neq 0) P_{X_1 \neq 0}(X_2 \neq 0) \dots P_{X_{k-1} \neq 0}(X_k = 0) \\ &= p \cdot p \dots (1 - p) \\ &= p^{k-1} p \end{aligned}$$

car lorsqu'il n'est pas en O , il y revient avec la probabilité $(1 - p)$ et il n'y revient pas (avance d'une case) avec la probabilité p .

Conclusion : $\boxed{\text{Donc } T \text{ suit une loi géométrique de paramètre } 1 - p}$

2. a) On a vu que $X_0(\Omega) = \{0\}$ et $X_1(\Omega) = \{0, 1\}$

Soit $n \geq 1$ tel que $X_n(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$

Les valeurs possibles de X_n vont de 0 à n . Comme l'abscisse du point peut augmenter de 1 , X_{n+1} peut prendre toutes les valeurs de $\{0, 1, \dots, n+1\}$.

Et comme il peut également revenir à l'origine, $X_{n+1}(\Omega) = \{0, 1, \dots, n+1\}$

Donc, par récurrence, pour tout entier naturel n , $X_n(\Omega) = \{0, 1, \dots, n\}$

- b) On applique la formule des probabilités totales avec le système complet d'événements $(X_{n-1} = k)_{0 \leq k \leq n-1}$:

$$\begin{aligned}
P(X_n = 0) &= \sum_{k=0}^{n-1} P(X_{n-1} = k) P_{X_{n-1}=k}(X_n = 0) \\
&= \sum_{k=0}^{n-1} (1-p) P(X_{n-1} = k) \\
&= (1-p) \sum_{k=0}^{n-1} P(X_{n-1} = k) \\
&= 1-p
\end{aligned}$$

car la probabilité de revenir en O est $(1-p)$ et que $(X_{n-1} = k)_{0 \leq k \leq n-1}$ est un système complet d'événements.

Conclusion : $\boxed{P(X_n = 0) = 1-p}$

3. a) Comme il ne peut avancer que d'un à chaque étape, pour être en k à l'instant $n+1$, le point devait être en $k-1$ à l'instant précédent.

$$\text{Donc } (X_{n+1} = k) = (X_n = k-1) \cap (X_{n+1} = k)$$

Et

$$\begin{aligned}
P(X_{n+1} = k) &= P(X_n = k-1) P_{X_n=k-1}(X_{n+1} = k) \\
&= p P(X_n = k-1)
\end{aligned}$$

car la probabilité d'avancer d'un est p

Conclusion : $\boxed{\forall n \in \mathbb{N}, \forall k \in \{1, 2, \dots, n+1\}, P(X_{n+1} = k) = p P(X_n = k-1)}$

- b) Par récurrence :

- Pour $n = 1$, et pour $k = 0$ on a $P(X_1 = 0) = 1-p = p^0(1-p)$
- Soit $n \geq 1$ tel que $\forall k \in \{0, 1, 2, \dots, n-1\}, P(X_n = k) = p^k(1-p)$.
Comme $\forall k \in \{1, 2, \dots, n+1\} : P(X_{n+1} = k) = p P(X_n = k-1)$ alors pour $k-1 \in \{0, 1, 2, \dots, n-1\}$,
donc pour $k \in [[0, n]] : P(X_{n+1} = k) = p p^{k-1}(1-p) = p^k(1-p)$

Conclusion : $\boxed{\text{Donc } \forall n \in \mathbb{N}^*, \forall k \in \{0, 1, 2, \dots, n-1\}, P(X_n = k) = p^k(1-p)}$

et on a $P(X_{n+1} = n+1) = p \cdot P(X_n = n)$

En effet, pour être en n à l'instant n , il doit avoir avancé d'un à chaque étape, ceci avec une probabilité de p .

Donc la suite $(P(X_n = n))_{n \in \mathbb{N}}$ est géométrique de raison p et de premier terme $P(X_0 = 0) = 1$

Conclusion : $\boxed{\forall n \in \mathbb{N} : P(X_n = n) = p^n \cdot 1}$

- c) Pour calculer la somme, on doit distinguer la valeur $k = n$ et les autres :

$$\begin{aligned}
\sum_{k=0}^n P(X_n = k) &= P(X_n = n) + \sum_{k=0}^{n-1} P(X_n = k) \\
&= p^n + \sum_{k=0}^{n-1} p^k(1-p) \\
&= p^n + (1-p) \frac{1-p^n}{1-p} \\
&= 1
\end{aligned}$$

Ce calcul (découpage de \sum) n'étant valable que pour $n - 1 \geq 0$ donc pour $n \geq 1$
 pour $n = 0 : \sum_{k=0}^0 P(X_0 = k) = 1$

4. Dans cette question et dans cette question seulement, on prend $p = \frac{1}{3}$.

On rappelle que `random(3)` renvoie au hasard un entier de $\{0, 1, 2\}$.

Compléter le programme suivant pour qu'il simule l'expérience aléatoire étudiée et affiche la valeur prise par X_n pour une valeur de n entrée par l'utilisateur.

Ici, on a une chance sur trois = p pour que u prenne la valeur 2.

L'abscisse est stockée dans X

Donc quand $u=3$ le mobile avance d'un ($X:=X+1$) et sinon, il revient à l'origine ($X:=0$)

n est l'indice n .

Program edhec2005 ;

Var k, n, u, X : integer ;

begin

 Readln(n) ;

 Randomize ;

 X:=0;

 For k:=1 to n do

 begin

 u := random(3) ;

 if (u = 2) then X := X+1;

 else X := 0;

 end ;

 Writeln (X) ;

end.

5. a) Les trois méthodes classiques pour obtenir ce résultat sont :

- par récurrence sur n (le plus naturel puisque le résultat est donné)

- en dérivant la fonction $x \rightarrow \sum_{k=1}^{n-1} x^k$

$f(x) = \sum_{k=1}^{n-1} x^k$ est dérivable sur \mathbb{R} et $f'(x) = \sum_{k=1}^{n-1} k x^{k-1}$

Et comme, pour $x \neq 1$, $f(x) = \frac{1-x^n}{1-x}$ alors

$$\begin{aligned} f'(x) &= \frac{-nx^{n-1}(1-x) + (1-x^n)}{(1-x)^2} \\ &= \frac{1 - nx^{n-1} + (n-1)x^n}{(1-x)^2} \end{aligned}$$

et donc $\sum_{k=1}^{n-1} k x^{k-1} = \frac{1 - nx^{n-1} + (n-1)x^n}{(1-x)^2}$ pour tout $x \neq 1$.

- en développant $(1 - p) \sum_{k=1}^{n-1} k p^{k-1}$:

$$\begin{aligned}
(1 - p) \sum_{k=1}^{n-1} k p^{k-1} &= \sum_{k=1}^{n-1} k p^{k-1} - \sum_{k=1}^{n-1} k p^k \\
&= \sum_{h=0}^{n-2} (h + 1) p^h - \sum_{k=1}^{n-1} k p^k \\
&= \sum_{h=0}^{n-2} p^h + \sum_{h=0}^{n-2} h p^h - \sum_{k=1}^{n-1} k p^k \\
&= \frac{1 - p^{n-1}}{1 - p} + 0 - (n - 1) p^{n-1} \text{ car } p \neq 1 \\
&= \frac{1 - p^{n-1} - (1 - p)(n - 1)p^{n-1}}{1 - p} \\
&= \frac{1 - n p^{n-1} + (n - 1) p^n}{1 - p}
\end{aligned}$$

et donc $(1 - p \neq 0)$

$$\sum_{k=1}^{n-1} k p^{k-1} = \frac{1 - n p^{n-1} + (n - 1) p^n}{(1 - p)^2}$$

- b) On calcule l'espérance en traitant à part les valeurs $k = 0$ et n : ($n \geq 2$)

$$\begin{aligned}
E(X) &= \sum_{k=0}^n k P(X = k) = 0 P(X = 0) + n P(X = n) + \sum_{k=1}^{n-1} k P(X = k) \\
&= n p^n + \sum_{k=0}^{n-1} k (1 - p) p^k \text{ on fait réapparaître l'expression précédente} \\
&= n p^n + (1 - p) p \sum_{k=1}^{n-1} k p^{k-1} \\
&= n p^n + (1 - p) p \frac{1 - n p^{n-1} + (n - 1) p^n}{(1 - p)^2} \\
&= p \frac{n p^{n-1} (1 - p) + 1 - n p^{n-1} + (n - 1) p^n}{1 - p} \\
&= p \frac{1 - p^n}{1 - p}
\end{aligned}$$

formule qui est également valable pour $n = 0$ et $n = 1$.

6. a) On a $P(X_{n+1} = k) = p P(X_n = k - 1)$ pour $k \in [[1, n + 1]]$
D'après le théorème de transfert,

$$\begin{aligned}
E(X_{n+1}^2) &= \sum_{k=0}^{n+1} k^2 P(X_{n+1} = k) \\
&= \sum_{k=0}^{n+1} k^2 p P(X_n = k-1) \\
&= p \sum_{h=-1}^n (h+1)^2 p P(X_n) \\
&= p \sum_{h=0}^n (h^2 + 2h + 1) p P(X_n) + 0 \\
&= p \left(\sum_{h=0}^n h^2 p P(X_n) + 2 \sum_{h=0}^n h p P(X_n) + \sum_{h=0}^n p P(X_n) \right) \\
&= p (E(X_n^2) + 2E(X_n) + 1)
\end{aligned}$$

b) Avec $u_n = E(X_n^2) + (2n-1) \frac{p^{n+1}}{1-p}$, on a :

$$\begin{aligned}
u_{n+1} &= E(X_{n+1}^2) + (2(n+1)-1) \frac{p^{n+2}}{1-p} \\
&= p (E(X_n^2) + 2E(X_n) + 1) + (2n+1) \frac{p^{n+2}}{1-p} \\
&= p E(X_n^2) + 2p^2 \frac{1-p^n}{1-p} + p + (2n+1) \frac{p^{n+2}}{1-p} \\
&= p E(X_n^2) + p^2 \frac{2(1-p^n) + (2n+1)p^n}{1-p} + p \\
&= p E(X_n^2) + p^2 \frac{2 + (2n-1)p^n}{1-p} + p \\
&= p E(X_n^2) + \frac{p^2 + p + (2n-1)p^{n+2}}{1-p}
\end{aligned}$$

en remplaçant $E(X_n)$ par sa valeur.

Et en partant du second membre :

$$\begin{aligned}
p u_n + \frac{p(1+p)}{1-p} &= p \left(E(X_n^2) + (2n-1) \frac{p^{n+1}}{1-p} \right) + \frac{p(1+p)}{1-p} \\
&= p E(X_n^2) + \frac{p^2 + p + (2n-1)p^{n+2}}{1-p} \\
&= u_{n+1}
\end{aligned}$$

Conclusion :
$$u_{n+1} = p u_n + \frac{p(1+p)}{1-p}$$

c) La suite u est donc arithmético-géométrique.

On détermine c tel que $c = p c + \frac{p(1+p)}{1-p} \iff c(1-p) = \frac{p(1+p)}{1-p} \iff c = \frac{p(1+p)}{(1-p)^2}$

Et soit $v_n = u_n - c$ pour tout n entier.

On a alors $v_{n+1} = u_{n+1} - c = p u_n + \frac{p(1+p)}{1-p} - \left(p c + \frac{p(1+p)}{1-p} \right) = p v_n$

Et la suite v est géométrique de raison p et de premier terme $v_0 = u_0 - \frac{p(1+p)}{(1-p)^2}$

avec $u_0 = E(X_0^2) + \frac{p}{1-p} = -\frac{p}{1-p}$ donc $v_0 = -\frac{p}{1-p} - \frac{p(1+p)}{(1-p)^2} = \frac{-2p}{(1-p)^2}$

$v_n = \frac{-2p^{n+1}}{(1-p)^2}$ et $u_n = v_n + c = \frac{-2p^{n+1}}{(1-p)^2} + \frac{p(1+p)}{(1-p)^2} = \frac{-2p^{n+1} + p(1+p)}{(1-p)^2}$

Et comme

$$\begin{aligned} E(X_n^2) &= u_n - (2n-1) \frac{p^{n+1}}{1-p} \\ &= \frac{-2p^{n+1} + p(1+p)}{(1-p)^2} - (2n-1) \frac{p^{n+1}}{1-p} \\ &= \frac{-2p^{n+1} + p(1+p) - (1-p)(2n-1)p^{n+1}}{(1-p)^2} \\ &= \frac{(-2n-1 + p(2n-1))p^{n+1} + p(1+p)}{(1-p)^2} \end{aligned}$$

d) On développe le calcul de la variance :

$$\begin{aligned} V(X_n) &= E(X_n^2) - E(X_n)^2 \\ &= \frac{(-2n-1 + p(2n-1))p^{n+1} + p(1+p)}{(1-p)^2} - p^2 \frac{(1-p^n)^2}{(1-p)^2} \\ &= \frac{(-2n-1 + p(2n-1))p^{n+1} + p(1+p) - p^2(1-2p^n+p^{2n})}{(1-p)^2} \\ &= \frac{p}{(1-p^2)} [(-2n-1 + p(2n-1))p^n + 1 + p - p(1-2p^n+p^{2n})] \\ &= \frac{p}{(1-p^2)} [(-2n-1 + p(2n+1))p^n + 1 - p^{2n+1}] \\ &= \frac{p}{(1-p^2)} [1 + (2n+1)(-1+p)p^n - p^{2n+1}] \end{aligned}$$

C.Q.F.D.