

BANQUE AGRO-VÉTO 2018 MATHS

CORRECTION

Exercice :

1. La fonction f est constante et nulle sur $] -\infty; 0]$. Il nous suffit donc d'étudier précisément la fonction sur $]0; +\infty[$.

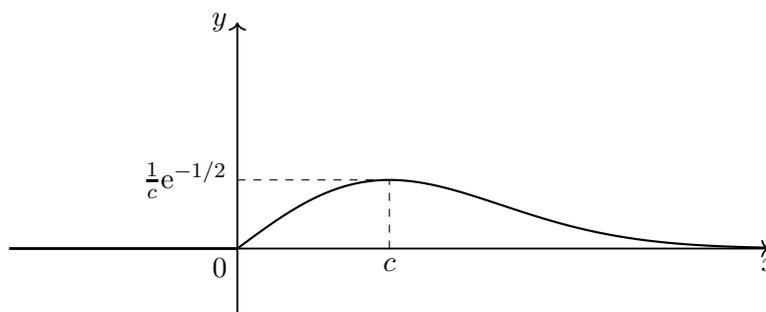
Sur $]0; +\infty[$, la fonction f est dérivable et $f'(t) = \frac{1}{c^2} \left(1 - \frac{t^2}{c^2}\right) e^{-t^2/(2c^2)}$.

$f'(t)$ est donc du signe de $1 - \frac{t^2}{c^2}$, on obtient donc le tableau de variation suivant :

t	0	c	$+\infty$
$f'(t)$	$+$	0	$-$
$f(t)$	0	$\frac{1}{c}e^{-1/2}$	0

On a $\lim_{t \rightarrow +\infty} f(t) = 0$, d'après la règle des croissances comparées.

Le maximum de f est atteint pour $t = c$ et il faut $f(c) = \frac{1}{c}e^{-1/2}$.



2. — La fonction f est définie sur \mathbb{R} .
 — La fonction f est continue sur $] -\infty; 0]$ car elle est nulle sur cet intervalle.
 Sur $]0; +\infty[$, f est une composée et un produit de fonctions usuelles continues donc f est continue sur cet intervalle.
 Ceci prouve que f est continue sur \mathbb{R}^* . (On pourrait aussi montrer que f est continue en 0 mais ce n'est pas utile ici car le théorème du cours demande que f soit continue sur \mathbb{R} sauf éventuellement en un nombre fini de points.)
 — Pour tout $t \leq 0$, $f(t) = 0$ donc on a bien $f(t) \geq 0$.
 Pour tout $t > 0$, $\frac{t}{c^2} > 0$ et $e^{-t^2/(2c^2)} > 0$, donc $f(t) \geq 0$.
 f est une fonction positive.
 — Comme f est nulle sur $] -\infty; 0]$, l'intégrale $\int_{-\infty}^0 f(t) dt$ est convergente et vaut 0.
 Sur $]0; +\infty[$ la fonction $t \mapsto \frac{t}{c^2} e^{-t^2/(2c^2)}$ est continue donc l'intégrale $\int_0^{+\infty} f(t) dt$ est impropre en $+\infty$.
 Soit $x > 0$. On a :
- $$\int_0^x \frac{t}{c^2} e^{-t^2/(2c^2)} dt = \left[-e^{-t^2/(2c^2)} \right]_0^x = 1 - e^{-x^2/(2c^2)}.$$
- Donc $\lim_{x \rightarrow +\infty} \int_0^x \frac{t}{c^2} e^{-t^2/(2c^2)} dt = \lim_{x \rightarrow +\infty} 1 - e^{-x^2/(2c^2)} = 1$.
 Ainsi, l'intégrale $\int_0^{+\infty} f(t) dt$ est convergente et vaut 1.
 En conclusion, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} f(t) dt$ est convergente et vaut 1.
 Ces quatre points prouvent que f est une densité de probabilité.

3. a) $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{x^2/2} dx = \sqrt{2\pi}$.

b) On effectue le changement de variable $x = \frac{t}{c}$. La fonction $t \mapsto \frac{t}{c}$, est strictement croissante et $\lim_{t \rightarrow 0} \frac{t}{c} = 0$ et $\lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{t}{c} = +\infty$.

Ainsi, les intégrales $\int_0^{+\infty} e^{-t^2/(2c^2)} dt$ et $\int_0^{+\infty} e^{-x^2/2} c dx$ sont de même nature, c'est-à-dire convergentes, et ont la même valeur.

D'après la question précédente et le fait que la fonction $x \mapsto e^{-x^2/2}$ est paire, on obtient

$$\int_0^{+\infty} e^{-x^2/2} dx = \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

On en déduit donc que $\int_0^{+\infty} e^{-t^2/(2c^2)} dt = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2}$.

c) X possède une espérance si, et seulement si, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} tf(t) dt$ est absolument convergente.

Sur $] -\infty; 0]$ la fonction $t \mapsto tf(t)$ est nulle. Donc $\int_{-\infty}^0 tf(t) dt$ est convergente et vaut 0.

Sur $[0; +\infty[$, on considère $A > 0$. On a alors, par intégration par parties :

$$\int_0^A |tf(t)| dt = \int_0^A t \times \frac{t}{c^2} e^{-t^2/(2c^2)} dt = \left[-te^{-t^2/(2c^2)} \right]_0^A + \int_0^A e^{-t^2/(2c^2)} dt = -Ae^{-A^2/(2c^2)} + \int_0^A e^{-t^2/(2c^2)} dt.$$

Or, par croissances comparées, $\lim_{A \rightarrow +\infty} -Ae^{-A^2/(2c^2)} = 0$ et d'après la question précédente

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A e^{-t^2/(2c^2)} dt = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

$$\text{Donc } \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A tf(t) dt = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

En conclusion, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} tf(t) dt$ est absolument convergente, donc X admet une espérance et

$$E(X) = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

4. Supposons dans cette question que X^n admet une espérance. Pour montrer que X^{n+2} admet une espérance, il faut montrer que l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^{n+2} f(t) dt$ est absolument convergente, ce qui revient ici à étudier la convergence sans la valeur absolue car $t^{n+2} f(t) \geq 0$.

Sur $] -\infty; 0]$ la fonction $t \mapsto t^{n+2} f(t)$ est nulle. Donc $\int_{-\infty}^0 t^{n+2} f(t) dt$ est convergente et vaut 0.

Sur $[0; +\infty[$, on considère $A > 0$. On a alors, par intégration par parties :

$$\begin{aligned} \int_0^A t^{n+2} f(t) dt &= \int_0^A t^{n+2} \times \frac{t}{c^2} e^{-t^2/(2c^2)} dt \\ &= \left[-t^{n+2} e^{-t^2/(2c^2)} \right]_0^A + \int_0^A (n+2)t^{n+1} e^{-t^2/(2c^2)} dt \\ &= -A^{n+2} e^{-A^2/(2c^2)} + (n+2)c^2 \int_0^A t^n f(t) dt. \end{aligned}$$

Or, par croissances comparées, $\lim_{A \rightarrow +\infty} -A^{n+2} e^{-A^2/(2c^2)} = 0$ et par hypothèse dans cette question

$$\lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A t^n f(t) dt = E(X^n).$$

$$\text{Donc } \lim_{A \rightarrow +\infty} \int_0^A t^{n+2} f(t) dt = (n+2)c^2 E(X^n).$$

En conclusion, l'intégrale $\int_{-\infty}^{+\infty} t^{n+2} f(t) dt$ est absolument convergente, donc X^{n+2} admet une espérance et $E(X^{n+2}) = (n+2)c^2 E(X^n)$.

5. Montrons par récurrence que pour tout entier n , la propriété $\mathcal{P}(n) : \ll E(X^{2n}) = 2^n c^{2n} n!$ et

$$E(X^{2n+1}) = \sqrt{2\pi} \frac{(2n+1)! c^{2n+1}}{2^{n+1} n!} \gg \text{ est vraie pour tout entier } n.$$

— Pour $n = 0$: On a $E(X^0) = 1$ et $2^0 c^0 0! = 1$.

$$\text{De plus } E(X^1) = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2} \text{ et } \sqrt{2\pi} \frac{1! c^1}{2 \times 1!} = c \frac{\sqrt{2\pi}}{2}.$$

Donc $\mathcal{P}(0)$ est bien vérifiée.

— Soit n un entier naturel fixé. Supposons $\mathcal{P}(n)$ vraie.

$$\text{D'après la question précédente } E(X^{2(n+1)}) = c^2 (2n+2) E(X^{2n}).$$

$$\text{Donc d'après } \mathcal{P}(n), E(X^{2(n+1)}) = c^2 (2n+2) 2^n c^{2n} n! = 2^{n+1} c^{2(n+1)} (n+1)!.$$

$$\text{D'après la question précédente } E(X^{2(n+1)+1}) = E(X^{2n+3}) = c^2 (2n+3) E(X^{2n+1}).$$

Donc d'après $\mathcal{P}(n)$,

$$\begin{aligned} E(X^{2(n+1)+1}) &= c^2 (2n+3) \sqrt{2\pi} \frac{(2n+1)! c^{2n+1}}{2^{n+1} n!} \\ &= \sqrt{2\pi} \frac{(2n+3)! c^{2n+3}}{(2n+2) \times 2^{n+1} n!} \\ &= \sqrt{2\pi} \frac{(2n+3)! c^{2n+3}}{2^{n+2} (n+1)!}. \end{aligned}$$

Ainsi, $\mathcal{P}(n+1)$ est vérifiée.

Grâce au principe de récurrence, on a montré que pour tout $n \in \mathbb{N}$, $E(X^{2n}) = 2^n c^{2n} n!$ et

$$E(X^{2n+1}) = \sqrt{2\pi} \frac{(2n+1)! c^{2n+1}}{2^{n+1} n!}.$$

6. a) Si X admet une variance, alors pour tout $\varepsilon > 0$,

$$P(|X - E(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{V(X)}{\varepsilon^2}.$$

b) D'après la question 5, X^2 admet une espérance et $E(X^2) = 2c^2$.

$$\text{Donc } X \text{ admet une variance et } V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = 2c^2 - \frac{c^2 \pi}{2} = c^2 \left(2 - \frac{\pi}{2}\right).$$

c) D'après l'inégalité de Bienaymé-Tchebychev, on sait que

$$P(X \in [E(X) - \varepsilon; E(X) + \varepsilon]) \geq 1 - \frac{V(X)}{\varepsilon^2}.$$

(comme X est une variable à densité on peut mettre des crochets fermés à l'intervalle.)

On pose alors $\varepsilon = 10c\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}$, $\alpha = c\frac{\sqrt{2\pi}}{2} - 10c\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}$ et $\beta = c\frac{\sqrt{2\pi}}{2} + 10c\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}$, et on a donc bien

$$P(X \in [\alpha; \beta]) \geq 0,99.$$

7. On sait que $P(X \in [0; \gamma]) = \int_0^\gamma f(t) dt = 1 - e^{-\gamma^2/(2c^2)}$.

Donc pour avoir $P(X \in [0; \gamma]) = 0,99$, il faut prendre $\gamma = 2c\sqrt{\ln(10)}$.

8.

Problème :

I. Matrice de transition

1. a) La famille $([X_n = 0], [X_n = 1], [X_n = 2])$ forme un système complet d'événements. D'après la formule des probabilités totales :

$$\begin{aligned}P(X_{n+1} = 0) &= P(X_n = 0)P_{[X_n=0]}(X_{n+1} = 0) + P(X_n = 1)P_{[X_n=1]}(X_{n+1} = 0) \\ &\quad + P(X_n = 2)P_{[X_n=2]}(X_{n+1} = 0) \\ &= \frac{1}{2}P(X_n = 1).\end{aligned}$$

De même,

$$\begin{aligned}P(X_{n+1} = 1) &= P(X_n = 0)P_{[X_n=0]}(X_{n+1} = 1) + P(X_n = 1)P_{[X_n=1]}(X_{n+1} = 1) \\ &\quad + P(X_n = 2)P_{[X_n=2]}(X_{n+1} = 1) = \frac{1}{2}P(X_n = 1) \\ &= 1P(X_n = 0) + 1P(X_n = 2).\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}P(X_{n+1} = 2) &= P(X_n = 0)P_{[X_n=0]}(X_{n+1} = 2) + P(X_n = 1)P_{[X_n=1]}(X_{n+1} = 2) \\ &\quad + P(X_n = 2)P_{[X_n=2]}(X_{n+1} = 2) \\ &= \frac{1}{2}P(X_n = 1).\end{aligned}$$

On a donc bien $Y_{n+1} = A_2 Y_n$ avec A_2 la matrice donnée dans l'énoncé.

- b) Déterminons les valeurs propres de A_2 . On cherche les réels λ tels que $\text{rg}(A_2 - \lambda I_3) < 3$. On a :

$$\begin{aligned}\text{rg}(A_2 - \lambda I_3) &= \text{rg} \begin{pmatrix} -\lambda & 1/2 & 0 \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1/2 & -\lambda \end{pmatrix} \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1/2 & -\lambda \\ -\lambda & 1/2 & 0 \end{pmatrix} && L_1 \leftarrow L_2 \leftarrow L_3 \leftarrow L_1 \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1/2 & -\lambda \\ 0 & 1/2 - \lambda^2 & \lambda \end{pmatrix} && L_3 \leftarrow L_3 + \lambda L_1 \\ &= \text{rg} \begin{pmatrix} 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1/2 & -\lambda \\ 0 & 0 & \lambda(1 - \lambda^2) \end{pmatrix} && L_3 \leftarrow \frac{1}{2}L_3 + (\lambda^2 - \frac{1}{2})L_2\end{aligned}$$

Ainsi les valeurs propres de A_2 , sont les solutions de $\lambda(1 - \lambda^2) = 0$, c'est-à-dire 0, 1 et -1.

A_2 est une matrice de $\mathcal{M}_3(\mathbb{R})$ admettant trois valeurs propres distinctes, donc A_2 est diagonalisable.

2. La famille $([X_n = 0], [X_n = 1], \dots, [X_n = N])$ forme un système complet d'événements. D'après la formule des probabilités totales, pour tout $i \in \llbracket 0; N \rrbracket$:

$$P(X_{n+1} = i) = \sum_{k=0}^N P(X_n = k)P_{[X_n=k]}(X_{n+1} = i).$$

Or, si $k \neq i - 1$ et $k \neq i + 1$, $P_{[X_n=k]}(X_{n+1} = i) = 0$. De plus, si $i - 1 \geq 0$, $P_{[X_n=i-1]}(X_{n+1} = i) = \frac{N - i + 1}{N}$ (probabilité de choisir un nombre strictement supérieur au nombre de boules contenues dans U_1 c'est-à-dire $i - 1$) et, si $i + 1 \leq N$, $P_{[X_n=i+1]}(X_{n+1} = i) = \frac{i + 1}{N}$ (probabilité de choisir un nombre entre 1 et $i + 1$).

On obtient donc :

$$P(X_{n+1} = 0) = \frac{1}{N}P(X_n = 1), \quad P(X_{n+1} = N) = \frac{1}{N}P(X_n = N - 1),$$

$$\forall i \in \llbracket 1; N - 1 \rrbracket, \quad P(X_{n+1} = i) = \frac{N - i + 1}{N}P(X_n = i - 1) + \frac{i + 1}{N}P(X_n = i + 1).$$

On a donc bien $Y_{n+1} = AY_n$, avec A la matrice donnée dans l'énoncé.

3. — Pour $N = 2$:

$${}^tA_2X = X \Leftrightarrow \begin{cases} y = x \\ \frac{x+z}{2} = y \\ y = x \end{cases} \Leftrightarrow x = y = z.$$

$$E_1({}^tA_2) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right).$$

— Pour $N = 3$, $A_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 2/3 & 0 \\ 0 & 2/3 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1/3 & 0 \end{pmatrix}.$

$${}^tA_3X = X \Leftrightarrow \begin{cases} y = x \\ \frac{x+2z}{3} = y \\ \frac{2y+t}{3} = z \\ z = t \end{cases} \Leftrightarrow x = y = z = t.$$

$$E_1({}^tA_3) = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right).$$

4. On peut remarquer que dans la matrice A lorsqu'on somme les éléments d'une colonne on obtient 1.

Donc ${}^tA \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$, ce qui signifie que 1 est bien valeur propre de tA .

5. On remarque que ${}^t(A - I_{n+1}) = {}^tA - I_{N+1}$, donc, comme 1 est valeur propre de tA , ${}^t(A - I_{n+1})$ n'est pas inversible.

Une matrice et sa transposée ont le même rang, donc $\text{rg}(A - I_{N+1}) = \text{rg}({}^t(A - I_{n+1})) < N + 1$ et donc 1 est bien valeur propre de A .

II. Détermination de l'espérance de la variable aléatoire X_n

1. Dans l'urne U_1 , entre l'instant n et l'instant $n + 1$, on a soit ajouté soit retiré une boule. Donc $(X_{n+1} - X_n)(\Omega) = \{-1; 1\}$.
2. D'après la question précédente

$$E(X_{n+1} - X_n) = (-1) \times P(X_{n+1} - X_n = -1) + 1 \times P(X_{n+1} - X_n = 1).$$

Or la famille $([X_n = 0], [X_n = 1], \dots, [X_n = N])$ forme un système complet d'événements. D'après la formule des probabilités totales, pour tout $i \in \llbracket 0; N \rrbracket$:

$$\begin{aligned} P(X_{n+1} - X_n = 1) &= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) P_{[X_n=k]}(X_{n+1} - X_n = 1) \\ &= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) P_{[X_n=k]}(X_{n+1} = k + 1) \\ &= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{N - k}{N}. \end{aligned}$$

De même

$$\begin{aligned}
P(X_{n+1} - X_n = -1) &= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) P_{[X_n=k]}(X_{n+1} - X_n = -1) \\
&= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) P_{[X_n=k]}(X_{n+1} = k - 1) \\
&= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{k}{N}.
\end{aligned}$$

Donc

$$\begin{aligned}
E(X_{n+1} - X_n) &= -\sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{k}{N} + \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{N-k}{N} \\
&= -\frac{2}{N} \sum_{k=0}^N k P(X_n = k) + \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \\
&= 1 - \frac{2}{N} E(X_n).
\end{aligned}$$

3. D'après la linéarité de l'espérance et la question précédente :

$$E(X_{n+1}) = 1 + \frac{N-2}{N} E(X_n).$$

$(E(X_n))_{n \in \mathbb{N}}$ est donc une suite arithmético-géométrique. On a donc :

$$\forall n \in \mathbb{N}, E(X_n) = \left(\frac{N-2}{N}\right)^n \left(E(X_0) - \frac{N}{2}\right) + \frac{N}{2}.$$

4. Comme $N > 2$, $0 < \frac{N-2}{N} < 1$ et donc $\lim_{n \rightarrow +\infty} E(X_n) = \frac{N}{2}$.

Au bout d'un temps très long on tend vers une répartition des boules moitié/moitié dans chaque urne.

III. Étude de la probabilité stationnaire

1. Montrons par récurrence que la propriété $\mathcal{P}(k) : \ll x_k = \binom{N}{k} x_0 \gg$, est vraie pour tout $k \in \llbracket 0; N \rrbracket$.

— Pour $k = 0$, $\binom{N}{0} x_0 = 1 \times x_0$ donc $\mathcal{P}(0)$ est bien vérifiée.

De plus en regardant la première ligne de l'égalité $AX = X$, on a $\frac{1}{N} x_1 = x_0$, donc $x_1 = \binom{N}{1} x_0$.

$\mathcal{P}(1)$ est bien vraie.

— Soit $k \in \llbracket 1; N-2 \rrbracket$ fixé. Supposons $\mathcal{P}(i)$ vraie pour tout $0 \leq i \leq k$.

On sait que $AX = X$, donc en ne s'intéressant qu'à la ligne $k+1$ on a :

$$\begin{aligned}
\frac{N-k+1}{N} x_{k-1} + \frac{k+1}{N} x_{k+1} &= x_k \\
\Rightarrow x_{k+1} &= \frac{N}{k+1} \binom{N}{k} x_0 - \frac{N-k+1}{k+1} \binom{N}{k-1} x_0 \\
&= \frac{N}{N-k} \binom{N}{k+1} x_0 - \frac{k}{N-k} \binom{N}{k+1} x_0 \\
&= \binom{N}{k+1} x_0
\end{aligned}$$

Grâce au principe de récurrence, on a montré que pour tout $k \in \llbracket 0; N-1 \rrbracket$, $x_k = \binom{N}{k} x_0$.

Il reste à s'intéresser à la dernière ligne de l'égalité $AX = X$. On a alors $\frac{1}{N} x_{N-1} = x_N$, donc $x_N = \frac{1}{N} \binom{N}{N-1} x_0 = x_0 = \binom{N}{N}$.

2. D'après la question précédente, $E_1 = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} 1 \\ \binom{N}{1} \\ \binom{N}{2} \\ \vdots \\ \binom{N}{N} \end{pmatrix} \right)$.

Donc $\left(\begin{pmatrix} 1 \\ \binom{N}{1} \\ \binom{N}{2} \\ \vdots \\ \binom{N}{N} \end{pmatrix} \right)$, qui est une famille libre car formée d'un seul vecteur non nul et génératrice de E_1 , est une base de E_1 et par conséquent $\dim(E_1) = 1$.

3. D'après la formule du binôme de Newton, $S = (1 + 1)^N = 2^N$.

4. D'après la question 1. :

$$\pi \in E_1 \Leftrightarrow \pi_k = \binom{N}{k} \pi_0$$

Donc pour que π appartienne à E_1 et que la somme de ses coordonnées soit égale à 1, il faut avoir $\pi_0 = \frac{1}{2^N}$.

Réciproquement, le vecteur π tel que $\pi_k = \frac{1}{2^N} \binom{N}{k}$ appartient bien à E_1 et vérifie que la somme de ses coordonnées vaut 1.

$$\pi = \frac{1}{2^N} \begin{pmatrix} 1 \\ \binom{N}{1} \\ \binom{N}{2} \\ \vdots \\ \binom{N}{N} \end{pmatrix}.$$

5. On reconnaît ici que X_∞ suit une loi binomiale de paramètres N et $\frac{1}{2}$.

On a donc $E(X_\infty) = \frac{N}{2}$ et $V(X_\infty) = \frac{N}{4}$.

6. On rappelle que Pour tout $n \in \mathbb{N}$, $Y_{n+1} = AY_n$.

On peut donc montrer par récurrence que pour tout $n \in \mathbb{N}$, $Y_n = A^n Y_0$.

Or, comme X_0 suit la même loi que X_∞ , on a $Y_0 = \pi$.

Et comme $\pi \in E_1$, $A\pi = \pi$ et donc on peut montrer par récurrence que pour tout $n \in \mathbb{N}$, $A^n \pi = \pi$.

Ainsi, on a $Y_n = \pi$ et X_n suit donc la même loi que X_∞ , c'est-à-dire une loi binomiale de paramètres N et $\frac{1}{2}$.

Lorsqu'on démarre dans une situation de loi binomiale de paramètres N et $\frac{1}{2}$, on reste dans cet état à chaque étape.