

**Exercice**

$$f(t) = \begin{cases} \frac{t}{c^2} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} & \text{si } t > 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad \text{avec } c > 0 \text{ fixé.}$$

① Étude de f

Sur  $\mathbb{R}_+^*$ , f dérivable par opérations et :  $\forall t > 0, f'(t) = \frac{c^2 - t^2}{c^4} \cdot e^{-\frac{t^2}{2c^2}}$

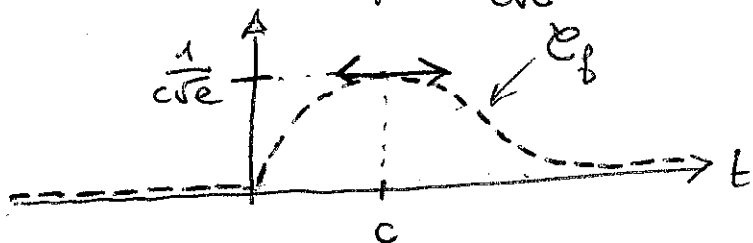
D'où :

t	0	c	$+\infty$
f'(t)	?	+	0
f	0	M	0

en justifiant :

- $\lim_{t \rightarrow +\infty} f(t) = 0$  par croissances comparées
- $\lim_{t \rightarrow 0} f(t) = 0$  par opération.

On calcule  $M = f(c) = \frac{1}{c\sqrt{e}}$



② f densité

- f continue sur  $\mathbb{R}$ .
- f positive sur  $\mathbb{R}$ .
- $\int_{\mathbb{R}} f = \int_0^{+\infty} f(t) dt = \left[ -e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \right]_0^{+\infty} = 1$

f est une densité de probabilité.

③ X de densité f admet une espérance

a-  $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \sqrt{2\pi}$

b.  $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt = 1$  (loi normale  $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$ )

on pose  $\mu=0$  et  $\sigma=c$  :  $\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{c\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt = 1$

donc  $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt = c\sqrt{2\pi}$  et par parité :  $\int_0^{+\infty} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt = \frac{c\sqrt{2\pi}}{2}$ .

c. X possède une espérance ssi :  $\int_{\mathbb{R}} t \cdot f(t) dt$  converge absolument.

$\int_0^{+\infty} \frac{t}{c^2} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt$  se calcule par IAP. Par parité, on intègre sur  $\mathbb{R}_+$ .

On pose  $\begin{cases} u(t) = -e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \\ v(t) = t \end{cases}$   $u, v \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R}_+)$  et  $\begin{cases} u'(t) = \frac{t}{c^2} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \\ v'(t) = 1 \end{cases}$

$$\int_0^{+\infty} t \cdot f(t) dt = \underbrace{\left[ -t e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \right]_0^{+\infty}}_{\text{converge par C.C. vers 0}} - \underbrace{\int_0^{+\infty} -e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt}_{\text{converge d'après 3b}} = \frac{c\sqrt{2\pi}}{2}$$

Conclusion: X admet une espérance, et  ~~$E(X) = 2 \times \frac{c\sqrt{2\pi}}{2}$~~   
 $E(X) = \frac{c\sqrt{2\pi}}{2}$

4) Relation de récurrence sur les moments

Si  $X^n$  admet une espérance =  $\int_{\mathbb{R}} t^n f(t) dt$  converge absolument (théorème de transfert).

On calcule  $\int_{\mathbb{R}} t^{n+2} f(t) dt$  par IPP:  $\begin{cases} u(t) = -e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \\ v(t) = t^{n+2}, u, v \in \mathcal{C}^1(\mathbb{R}_+) \end{cases}$

$$\int_0^{+\infty} t^{n+2} f(t) dt = \underbrace{\left[ -t^{n+2} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} \right]_0^{+\infty}}_{\text{converge vers 0 par C.C.}} + c^2(n+2) \underbrace{\int_0^{+\infty} \frac{t^{n+1}}{c^2} e^{-\frac{t^2}{2c^2}} dt}_{= E(X^n) \text{ par hypothèse}}$$

Conclusion: Si  $X^n$  admet une espérance, alors  $X^{n+2}$  aussi  
 et  $E(X^{n+2}) = c^2(n+2) \cdot E(X^n)$

5) Calcul des moments

$$E(X^0) = E(1) = 1$$

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

Pour tout  $m \in \mathbb{N}$ , on pose  $P_m$   
 la propriété  $\begin{cases} E(X^{2m}) = 2^m c^{2m} \cdot m! \\ E(X^{2m+1}) = \sqrt{2\pi} \frac{(2m+1)! c^{2m+1}}{2^{m+1} \cdot m!} \end{cases}$

$P_0$  vraie.  
 Soit  $n \geq 0$ , supposons  $P_n$ .

$$\text{Alors: } E(X^{2n+2}) = c^2(2n+2) E(X^{2n}) = c^2(2n+2) 2^n c^{2n} \cdot n! = c^{2n+2} \cdot 2^{n+1} \cdot (n+1)!$$

$$\text{et } E(X^{2n+3}) = c^2(2n+3) E(X^{2n+1}) = c^2(2n+3) \cdot \frac{\sqrt{2\pi} (2n+1)! c^{2n+1}}{2^{n+1} \cdot n!} \times \frac{2n+2}{2n+2} = \sqrt{2\pi} \cdot \frac{(2n+3)! c^{2n+3}}{2^{n+2} (n+1)!}$$

done  $P_{n+1}$  vraie.

⑥ Intervalle de confiance à 99%

a. Inégalité de Bienaymé-Tchebychev:

Si X admet un moment d'ordre 2, alors:

$$\forall \epsilon > 0, P(|X - E(X)| > \epsilon) \leq \frac{V(X)}{\epsilon^2}$$

ou encore:  $P(X \in [E(X) - \epsilon, E(X) + \epsilon]) \geq 1 - \frac{V(X)}{\epsilon^2}$

b. Variance de X

On applique König-Huygens:  $V(X) = E(X^2) - E(X)^2 = 2c^2 - \left(\frac{c\sqrt{2\pi}}{2}\right)^2$

donc  $V(X) = c^2 \times \frac{4-\pi}{2}$

c. Intervalle à 99% On résout:  $1 - \frac{V(X)}{\epsilon^2} = 99\% = 0,99$

donc  $\frac{V(X)}{\epsilon^2} = 0,01$  et  $\epsilon^2 = 100 \cdot V(X)$  soit  $\epsilon = 10\sqrt{V(X)}$ .

On pose:  $\epsilon = 10c\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}$  puis  $\begin{cases} a = E(X) - \epsilon \\ b = E(X) + \epsilon \end{cases}$

soit:  $a = c\left(\sqrt{\frac{\pi}{2}} - 10\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}\right)$   
 $b = c\left(\sqrt{\frac{\pi}{2}} + 10\sqrt{\frac{4-\pi}{2}}\right)$

⑦ Fonction quantile

$P(X \in [0, \gamma]) = 99\% \Leftrightarrow \int_0^\gamma f(t) dt = 0,99$

$\Leftrightarrow \left[-e^{-\frac{t^2}{2c^2}}\right]_0^\gamma = 0,99 \Leftrightarrow 1 - e^{-\frac{\gamma^2}{2c^2}} = 0,99$

$\Leftrightarrow e^{-\frac{\gamma^2}{2c^2}} = 0,01 \Leftrightarrow \boxed{\gamma = 2c\sqrt{\ln 10}}$

⑧ Comparaison

difficile sans calculatrice -- on pose  $c=1$  pour comparer.

$\ln 10 \simeq 2,3$

$2\sqrt{\ln 10} \simeq 2 \times 1,5 \simeq 3$

$\boxed{\gamma \simeq 3}$

et  $b \simeq 1,25 + 10 \times 0,65$

$\boxed{b \simeq 7,8}$  et  $\boxed{a < 0}$

$\sqrt{2\pi} \simeq 2,5$  donc  $\sqrt{\frac{\pi}{2}} \simeq 1,25$

$\frac{4-\pi}{2} \simeq 0,43$  donc  $\sqrt{\frac{4-\pi}{2}} \simeq 0,65$

$\boxed{\text{L'intervalle } [0, \gamma] \text{ est inclus dans } [a, b].}$

# Problème : urnes d'Ehrenfest

## I Matrice de transition

① Cas où  $N=2$   
 (a)  $\forall m \in \mathbb{N}, Y_{m+1} = \begin{pmatrix} P(X_{m+1}=0) \\ P(X_{m+1}=1) \\ P(X_{m+1}=2) \end{pmatrix}$

On exprime ces probabilités grâce au SCE  $r([X_m=0], [X_m=1], [X_m=2])$ :

$$P(X_{m+1}=0) = \sum_{k=0}^2 P(X_m=k) \times P(X_{m+1}=0 | X_m=k)$$

$$= 0 \times P(X_m=0) + \frac{1}{2} \times P(X_m=1) + 0 \times P(X_m=2)$$

et de même:

$$P(X_{m+1}=1) = 1 \times P(X_m=0) + 0 \times P(X_m=1) + 1 \times P(X_m=2)$$

$$P(X_{m+1}=2) = 0 \times P(X_m=0) + \frac{1}{2} \times P(X_m=1) + 0 \times P(X_m=2)$$

Conclusion: 
$$Y_{m+1} = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1/2 & 0 \end{pmatrix} \cdot Y_m \quad \forall m \geq 0$$

(b)  $A_2$  est diagonalisable

Soit  $\lambda \in \mathbb{C}$ :  $\text{rg}(A_2 - \lambda I_3) = \text{rg} \begin{pmatrix} -\lambda & 1/2 & 0 \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1/2 & -\lambda \end{pmatrix} = \text{rg} \begin{pmatrix} 0 & 1/2 - \lambda^2 & \lambda \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1 & -2\lambda \end{pmatrix}$

$= \text{rg} \begin{pmatrix} 0 & 0 & P(\lambda) \\ 1 & -\lambda & 1 \\ 0 & 1 & -2\lambda \end{pmatrix}$  avec  $P(\lambda) = \lambda + 2\lambda(\frac{1}{2} - \lambda^2) = 2\lambda - 2\lambda^3$   
 $= 2\lambda(1 - \lambda)(1 + \lambda)$

donc  $\text{rg}(A_2 - \lambda I_3) < 3 \Leftrightarrow P(\lambda) = 0 \Leftrightarrow \lambda \in \boxed{Sp(A_2) = \{-1, 0, 1\}}$

$A_2$  possède 3 VAP distinctes donc  $A_2$  est diagonalisable.

② Cas général:  $N \in \mathbb{N}^*$

Même raisonnement qu'au 1(a):  $([X_m=k])_{0 \leq k \leq N}$  est un SCE.

D'après la FPT:  $\forall i \in [0, N], P(X_{m+1}=i) = \sum_{k=0}^N P(X_m=k) \times P(X_{m+1}=i | X_m=k)$

On explicite:  $P_{[X_m=k]}(X_{m+1}=i) = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq k+1 \text{ et } i \neq k-1 \\ \frac{N-k}{N} & \text{si } i = k+1 : \text{ on ajoute une boule à } U_1 \\ \frac{k}{N} & \text{si } i = k-1 : \text{ on enlève une boule de } U_1 \end{cases}$

Par définition du produit matriciel:

$\forall i \in [0, N], (Y_{m+1})_i = \sum_{k=0}^N (Y_m)_k \times P(X_{m+1}=i | X_m=k) = (A Y_m)_i$

avec

$$A = \begin{pmatrix} P_{[X_n=0]}(X_{n+1}=0) & P_{[X_n=1]}(X_{n+1}=0) & \dots & P_{[X_n=N]}(X_{n+1}=0) \\ P_{[X_n=0]}(X_{n+1}=1) & P_{[X_n=1]}(X_{n+1}=1) & \dots & P_{[X_n=N]}(X_{n+1}=1) \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ P_{[X_n=0]}(X_{n+1}=N) & P_{[X_n=1]}(X_{n+1}=N) & \dots & P_{[X_n=N]}(X_{n+1}=N) \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1/N & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & 2/N & \dots & 0 \\ 0 & N-1/N & 0 & 3/N & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \dots & 0 & 1/N & \dots & 0 \end{pmatrix}$$

③ Un espace propre de  $A^T$ :

\* Si  $N=2$ :  $A_2^T = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1/2 & 0 & 1/2 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ , Soit  $X = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{3,1}(\mathbb{R})$ .

On résout:  $A_2^T X = X \Leftrightarrow \begin{cases} y = x \\ 1/2 x + 1/2 z = y \\ y = z \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x = x \\ y = x \\ z = x \end{cases} \Leftrightarrow X = x \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

donc  $E_1(A_2^T) = \text{Vect} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

\* Si  $N=3$ :  $A_3 = \begin{pmatrix} 0 & 1/3 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 2/3 & 0 \\ 0 & 2/3 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1/3 & 0 \end{pmatrix}$  donc  $A_3^T = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1/3 & 0 & 2/3 & 0 \\ 0 & 2/3 & 0 & 1/3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

et  $A_3^T X = X \Leftrightarrow \begin{cases} y = x \\ 1/3 x + 2/3 z = y \\ 2/3 y + 1/3 t = z \\ z = t \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} x = x \\ y = x \\ z = x \\ t = x \end{cases} \Leftrightarrow X = x \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

donc  $E_1(A_3^T) = \text{Vect} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

④ Cas général: la somme de chaque colonne de  $A$  vaut 1 donc la somme de chaque ligne de  $A^T$  vaut 1. Si on pose  $X = \begin{pmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathcal{M}_{N+1,1}(\mathbb{R})$ , alors  $A^T X = X$  et  $X \neq 0$  donc  $1 \in \text{Sp}(A^T)$ .

(5)  $1 \in \text{Sp}(A)$

$1 \in \text{Sp}(A^T)$  donc  $A^T - I$  n'est pas inversible (on note  $I = I_{N+1}$ ).  
donc  $(A - I)^T$  n'est pas inversible.

Le rang est invariant par transposition donc :

$$\text{rg}((A - I)^T) < N + 1 \Leftrightarrow \text{rg}(A - I) < N + 1$$

Ainsi,  $A - I$  n'est pas inversible, donc  $1 \in \text{Sp}(A)$ .

## II Esperance de $X_m$

(1)  $(X_{n+1} - X_n)(\Omega) = \{-1, 1\}$

(2) Réurrence entre  $E(X_{n+1})$  et  $E(X_n)$ .

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

Grâce au SCE  $([X_n = k])_{0 \leq k \leq N}$  et d'après la FPT :

$$\begin{aligned} E(X_{n+1} - X_n) &= - \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times P_{[X_n = k]}(X_{n+1} - X_n = -1) \\ &\quad + \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times P_{[X_n = k]}(X_{n+1} - X_n = 1) \\ &= - \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{k}{N} + \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \frac{N - k}{N} \\ &= \sum_{k=0}^N P(X_n = k) \times \left( \frac{N - 2k}{N} \right) = \underbrace{\sum_{k=0}^N P(X_n = k)}_{= 1 = P(\Omega)} - \frac{2}{N} \underbrace{\sum_{k=0}^N k P(X_n = k)}_{= E(X_n) \text{ par définition}} \end{aligned}$$

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

(3) Expression de  $E(X_n)$

D'après (2):  $E(X_{n+1}) = 1 + (1 - \frac{2}{N}) E(X_n)$  par linéarité de l'esperance.

On reconnaît une suite arithmético-géométrique.

Le point fixe  $l$  vérifie:  $l = 1 + (1 - \frac{2}{N}) l$  donc  $l = \frac{N}{2}$ .

Finalement:  $E(X_n) = \frac{N}{2} + (E(X_0) - \frac{N}{2}) \times (1 - \frac{2}{N})^n, \forall n \geq 0$

④ Limite de  $E(X_n)$

si  $N > 2$ , alors  $|1 - \frac{2}{N}| < 1$  donc  $\lim (1 - \frac{2}{N})^n = 0$

et  $\boxed{\lim E(X_n) = \frac{N}{2}}$ .

Après un grand nombre de tirages, l'urne se comporte en moyenne la moitié des boules.

III Probabilité stationnaire

① Soit  $X = \begin{pmatrix} x_0 \\ \vdots \\ x_N \end{pmatrix} \in E_1$ . Alors  $AX = X$  donc on a le système :

$$(1) \begin{cases} \frac{1}{N} x_1 = x_0 \\ x_0 + \frac{2}{N} x_2 = x_1 \\ \frac{N-1}{N} x_1 + \frac{3}{N} x_3 = x_2 \\ \vdots \\ \frac{N+1-k}{N} x_{k-1} + \frac{k+1}{N} x_{k+1} = x_k \\ \vdots \\ \frac{2}{N} x_{N-2} + x_N = x_{N-1} \\ \frac{1}{N} x_{N-1} = x_N \end{cases}$$

On pose pour  $k \in [0, N]$  :  $P_k = \ll x_k = \binom{N}{k} x_0 \gg$

- $P_0$  vraie car  $\binom{N}{0} = 1$
- $\frac{1}{N} x_1 = x_0$  donc  $x_1 = N \cdot x_0 = \binom{N}{1} x_0$  donc  $P_1$  vraie.
- Soit  $k \in [1, N-1]$ . on suppose  $P_{k-1}$  et  $P_k$  vraies.

Alors (1)  $\Rightarrow x_{k+1} = \frac{N}{k+1} \left( x_k - \frac{N+1-k}{N} x_{k-1} \right)$

$= \frac{N}{k+1} \left( \binom{N}{k} x_0 - \frac{N+1-k}{N} \binom{N}{k-1} x_0 \right)$  d'après  $P_{k-1}$  et  $P_k$

$= \frac{N}{k+1} \binom{N}{k} \left( 1 - \frac{N+1-k}{N} \times \frac{k}{N+1-k} \right) x_0$  car  $\binom{N}{k-1} = \frac{k}{N+1-k} \binom{N}{k}$

$= \frac{N-k}{k+1} \binom{N}{k} x_0 = \binom{N}{k+1} x_0$  donc  $P_{k+1}$  vraie.

② On en déduit que  $X = x_0 \begin{pmatrix} \binom{N}{0} \\ \binom{N}{1} \\ \vdots \\ \binom{N}{N} \end{pmatrix} = x_0 \cdot V$  donc  $\boxed{E_1 = \text{Vect}(V)}$  et  $\boxed{\dim E_1 = 1}$

③  $S = (1+1)^N = 2^N$  (binôme)

④  $\pi \in E_1$  donc  $\exists \alpha \in \mathbb{R}, \pi = \alpha V$ .  $\sum_{k=0}^N \pi_k = 1 = \alpha \sum_{k=0}^N V_k = \alpha \cdot 2^N$

donc seul  $\alpha = 2^{-N}$  convient :

$\pi = \begin{pmatrix} \pi_0 \\ \vdots \\ \pi_N \end{pmatrix}$  avec  $\boxed{\forall k \in [0, N], \pi_k = 2^{-N} \binom{N}{k}}$

$$(5) X_{\infty}(\Omega) = [0, N]$$

$$\text{et } \forall k \in [0, N], P(X_{\infty} = k) = \binom{N}{k} \left(\frac{1}{2}\right)^N = \binom{N}{k} p^k q^{N-k}$$

en posant  $p = \frac{1}{2}$  et  $q = 1 - p = \frac{1}{2}$ .

$$\text{Ainsi, } \boxed{X_{\infty} \hookrightarrow \mathcal{B}(N, \frac{1}{2})} \text{ donc } \boxed{E(X_{\infty}) = \frac{N}{2} \text{ et } V(X_{\infty}) = \frac{N}{4}}$$

(6) Loi de  $X_n$  quand  $X_0 \hookrightarrow \mathcal{B}(N, \frac{1}{2})$

Pour tout entier  $n \geq 0$ , la loi de  $X_n$  est donnée par la matrice colonne  $Y_n$ . On sait que:  $\forall m \geq 0, Y_{m+1} = A \cdot Y_m$ .

Si  $X_0 \hookrightarrow \mathcal{B}(N, \frac{1}{2})$ , alors  $Y_0 = \pi$  et on sait que  $\pi$  est VEP de  $A$  associé à la VAP 1:  $A\pi = \pi$  donc par récurrence immédiate:  $\forall m \geq 0, Y_m = \pi$ .

$$\text{Ccl: } \boxed{\forall m \geq 0, X_m \hookrightarrow \mathcal{B}(N, \frac{1}{2})}$$

Dans ce cas, la loi du nombre de boules de l'urne  $U_1$  n'évolue pas: elle est stationnaire:

$$\boxed{\forall k \in [0, N], \forall m \geq 0, P(X_m = k) = 2^{-N} \binom{N}{k}}$$