

Corrigé de CCMP PC - 2023 - Maths 2**Préliminaires**

1 ▷ Soit $A \in \mathcal{M}_N(\mathbb{R})$. On a pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$(AU)[i] = \sum_{j=1}^N A[i, j]U[j] = \sum_{j=1}^N A[i, j].$$

Or, la matrice A vérifie (M_2) si et seulement si pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $\sum_{j=1}^N A[i, j] = 1$ soit $(AU)[i] = 1$.

Ainsi, A vérifie (M_2) si et seulement si pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $(AU)[i] = U[i]$, autrement dit :

La matrice A vérifie (M_2) si et seulement si $AU = U$.

Soient A et B deux noyaux de Markov. On a donc pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $A[i, j] \geq 0$ et $B[i, j] \geq 0$ donc :

$$(AB)[i, j] = \sum_{k=1}^N A[i, k]B[k, j] \geq 0.$$

De plus, $AU = BU = U$, donc :

$$(AB)U = A(BU) = AU = U.$$

D'après le résultat précédent, AB vérifie (M_2) et finalement :

AB est un noyau de Markov.

2 ▷ Procédons par récurrence sur $n \in \mathbb{N}$.

- Pour $n = 0$, on a $K^0 = I_n$. Pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $I_n[i, j] = \delta_{i, j} \geq 0$ et $I_n U = U$, donc $K^0 = I_n$ est un noyau de Markov et la propriété est vraie au rang $n = 0$.
- Supposons la propriété vraie à un rang $n \in \mathbb{N}$.

On a $K^{n+1} = K^n K$. Or, K^n et K sont des noyaux de Markov (par hypothèse de récurrence pour la première et par hypothèse pour la seconde), donc K^{n+1} est un noyau de Markov d'après la question précédente. Ainsi, la propriété est vraie au rang $n+1$.

Finalement, la propriété est initialisée et héréditaire, donc vraie pour tout $n \in \mathbb{N}$, soit :

K^n est un noyau de Markov.

3 ▷ Soit A un noyau de Markov. Pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, on a $0 \leq A[i, j] \leq \sum_{k=1}^N A[i, k] = 1$, donc $|A[i, j]| \leq 1$.

Ainsi, avec la question précédente, on a pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, tout $t \in \mathbb{R}$ et tout $n \in \mathbb{N}$:

$$\left| \frac{t^n K^n[i, j]}{n!} \right| \leq \frac{|t|^n}{n!}.$$

Or, la série exponentielle $\sum \frac{|t|^n}{n!}$ converge, donc par comparaison de séries à termes positifs, la série

$\sum \frac{t^n K^n[i, j]}{n!}$ converge absolument, et ainsi, pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$ et $t \in \mathbb{R}$:

La série $\sum \frac{t^n K^n[i, j]}{n!}$ converge.

4 ▷ Soit $t \in \mathbb{R}_+$. On a $H_t = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} K^n$.

Pour tout $n \in \mathbb{N}$, K^n est un noyau de Markov, donc pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $K^n[i, j] \geq 0$ et ainsi, pour

tout $t \in \mathbb{R}_+$, $\frac{t^n K^n[i, j]}{n!} \geq 0$ et donc $\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K^n[i, j]}{n!} \geq 0$. Comme $e^{-t} > 0$, on a $H_t[i, j] \geq 0$. De plus :

$$H_t U = \left(e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} K^n \right) U = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^n U) = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} U = e^{-t} \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} \right) U = e^{-t} e^t U = U.$$

Ainsi, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$:

H_t est un noyau de Markov.

5 ▷ Soient $t, s \in \mathbb{R}_+$. Pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$\begin{aligned} H_{t+s}[i, j] &= \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{(t+s)^n K^n[i, j]}{n!} = \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} t^k s^{n-k} \right) \frac{K^n[i, j]}{n!} \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{k=0}^n \frac{K^n[i, j]}{k!(n-k)!} t^k s^{n-k} \right) = \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{k=0}^n \left(\frac{K^k[i, j]}{k!} t^k \right) \left(\frac{K^{n-k}[i, j]}{(n-k)!} s^{n-k} \right) \right) \end{aligned}$$

Or, les séries $\sum \frac{t^n K^n[i, j]}{n!}$ et $\sum \frac{s^n K^n[i, j]}{n!}$ sont absolument convergentes, donc on peut appliquer la formule du produit de Cauchy :

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{k=0}^n \left(\frac{K^k[i, j]}{k!} t^k \right) \left(\frac{K^{n-k}[i, j]}{(n-k)!} s^{n-k} \right) \right) = \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{K^n[i, j]}{n!} t^n \right) \left(\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{K^n[i, j]}{n!} s^n \right) = H_t[i, j] H_s[i, j].$$

Finalement, pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $H_{t+s}[i, j] = H_t[i, j] H_s[i, j]$, donc :

$H_{t+s} = H_t H_s$

Partie 1 - Modélisation probabiliste

6 ▷ On a $K \in \mathcal{M}_N(\mathbb{R})$ avec $K[i, j] = p_{i,j} = P_{(Z_k=i)}(Z_{k+1} = j)$ pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$ et tout $k \in \mathbb{N}$ (les $p_{i,j}$ sont indépendants de k).

Une probabilité étant positive, on a pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$: $K[i, j] \geq 0$.

De plus, pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $P_{(Z_k=i)}$ est une probabilité et comme $Z_{k+1}(\Omega) = \llbracket 1, N \rrbracket$, on a :

$$\sum_{j=1}^N K[i, j] = \sum_{j=1}^N P_{(Z_k=i)}(Z_{k+1} = j) = 1.$$

Ainsi, K vérifie (M_1) et (M_2) , donc :

K est un noyau de Markov.

7 ▷ Prouvons par récurrence sur n que pour tout $n \in \mathbb{N}$ et tout $j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $P(Z_n = j) = K^n[1, j]$.

- Pour $n = 0$, Z_0 est la variable certaine de valeur 1, donc pour tout $j \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$P(Z_0 = j) = \begin{cases} 1 & \text{quand } j = 1 \\ 0 & \text{quand } j > 1 \end{cases}$$

Or, $K^0 = I_n$, on a $K^0[1, j] = \begin{cases} 1 & \text{quand } j = 1 \\ 0 & \text{quand } j > 1 \end{cases}$ et ainsi, $P(Z_0 = j) = K^0[1, j]$.

La propriété est donc vraie au rang $n = 0$.

- Supposons la propriété vraie à un rang $n \in \mathbb{N}$.

On a $Z_n(\Omega) = \llbracket 1, N \rrbracket$, donc la famille $((Z_n = i))_{i \in \llbracket 1, N \rrbracket}$ est un système complet d'évènements. La loi des probabilités totales donne alors pour tout $j \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$P(Z_{n+1} = j) = \sum_{i=1}^N P_{(Z_n=i)}(Z_{n+1} = j) P(Z_n = i) = \sum_{i=1}^N K[i, j] P(Z_n = i).$$

Par hypothèse de récurrence, pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $P(Z_n = i) = K^n[1, i]$, donc :

$$P(Z_{n+1} = j) = \sum_{i=1}^N K^n[1, i] K[i, j] = (K^n K)[1, j] = K^{n+1}[1, j].$$

Ainsi, la propriété est vraie au rang $n + 1$.

Finalement, la propriété est initialisée et héréditaire, donc vraie pour tout $n \in \mathbb{N}$, soit :

$$P(Z_n = j) = K^n[1, j]$$

8 ▷ On a $Y_t(\Omega) = \mathbb{N}$, donc la famille $((Y_t = n))_{n \in \mathbb{N}}$ est un système complet d'évènements. La loi des probabilités totales donne alors pour tout $j \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$P(A_{t,j}) = \sum_{n=0}^{+\infty} P_{(Y_t=n)}(A_{t,j}) P(Y_t = n).$$

Or, $A_{t,j}$ est l'évènement : « le système est dans l'état j après un temps t » et pour tout $n \in \mathbb{N}$, $(Z_n = j)$ est l'évènement : « le système est dans l'état j après n impulsions, donc quand $(Y_t = n)$ est réalisé ». Ainsi :

$$P_{(Y_t=n)}(A_{t,j}) = P(Z_n = j).$$

Avec la question précédente et $Y_t \sim \mathcal{P}(t)$, on alors :

$$P(A_{t,j}) = \sum_{n=0}^{+\infty} P(Z_n = j) P(Y_t = n) = \sum_{n=0}^{+\infty} K^n[1, j] \frac{e^{-t} t^n}{n!} = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K^n[1, j]}{n!} = H_t[1, j].$$

Ainsi, on a bien :

$$P(A_{t,j}) = H_t[1, j]$$

Partie 2 - Étude d'un endomorphisme autoadjoint

9 ▷ Comme u est un endomorphisme autoadjoint de E , espace euclidien, le théorème spectral dit que :

L'endomorphisme u admet une base orthonormée de vecteurs propres.

On a pour tout $x \in E$, $q_u(x) = (u(x) | x) \geq 0$ donc u est positif et ainsi :

Les valeurs propres de u sont toutes réelles et positives.

10 ▷ Considérons $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_N$ les valeurs propres (distinctes ou pas, mais toutes réelles et positives) de u telles que $0 \leq \lambda_1 \leq \lambda_2 \leq \dots \leq \lambda_N$ et (e_1, e_2, \dots, e_N) une base orthonormée de vecteurs propres telle que pour tout $k \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $u(e_k) = \lambda_k e_k$.

Comme 0 est valeur propre simple de u , on a :

- $0 = \lambda_1 < \lambda_2$;
- $\ker(u) = \text{Vect}(e_1)$;
- $(\ker(u))^\perp = \text{Vect}(e_2, \dots, e_N)$.

Soit $x = \sum_{k=1}^N x_k e_k \in E$. On a $p(x) = x_1 e_1$ et $x - p(x) = \sum_{k=2}^N x_k e_k$, donc $\|x - p(x)\|^2 = \sum_{k=2}^N x_k^2$ et :

$$u(x - p(x)) = u\left(\sum_{k=2}^N x_k e_k\right) = \sum_{k=2}^N x_k u(e_k) = \sum_{k=2}^N x_k \lambda_k e_k.$$

Alors :

$$q_u(x - p(x)) = (u(x - p(x)) | x - p(x)) = \left(\sum_{k=2}^N x_k \lambda_k e_k \mid \sum_{k=2}^N x_k e_k \right) = \sum_{k=2}^N \lambda_k x_k^2.$$

Comme pour tout $k \in \llbracket 2, N \rrbracket$, $x_k^2 \geq 0$ et $\lambda_k \geq \lambda_2$, on a :

$$q_u(x - p(x)) \geq \sum_{k=2}^N \lambda_2 x_k^2 = \lambda_2 \sum_{k=2}^N x_k^2 = \lambda_2 \|x - p(x)\|^2.$$

Ainsi, on a bien pour tout $x \in E$:

$$\boxed{q_u(x - p(x)) \geq \lambda_2 \|x - p(x)\|^2}$$

Partie 3 – Convergence de $H_i[i, j]$

11 ▷ Pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$(\pi K)[i] = \sum_{j=1}^N \pi[j] K[j, i] = \sum_{j=1}^N K[i, j] \pi[j] = \left(\sum_{j=1}^N K[i, j] \right) \pi[i] = 1 \times \pi[i] = \pi[i].$$

Ainsi, on a bien :

$$\boxed{\pi K = \pi}$$

12 ▷ L'application $(X, Y) \mapsto \langle X, Y \rangle = \sum_{i=1}^N X[i] Y[i] \pi[i]$ est bien définie sur $(\mathcal{M}_{N,1}(\mathbb{R}))^2$ et à valeurs dans \mathbb{R} .

- Cette application est symétrique par commutativité du produit dans \mathbb{R} .
- Pour tous $X, X', Y \in \mathcal{M}_{N,1}(\mathbb{R})$ et tout $\lambda \in \mathbb{R}$:

$$\begin{aligned} \langle \lambda X + X', Y \rangle &= \sum_{i=1}^N (\lambda X[i] + X'[i]) Y[i] \pi[i] = \sum_{i=1}^N (\lambda X[i] Y[i] \pi[i] + X'[i] Y[i] \pi[i]) \\ &= \lambda \sum_{i=1}^N X[i] Y[i] \pi[i] + \sum_{i=1}^N X'[i] Y[i] \pi[i] = \lambda \langle X, Y \rangle + \langle X', Y \rangle \end{aligned}$$

Ainsi, $(X, Y) \mapsto \langle X, Y \rangle$ est linéaire à gauche, donc bilinéaire par symétrie.

- Comme π est une probabilité donc pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $\pi[i] \geq 0$, soit $X[i]^2 \pi[i] \geq 0$.

Ainsi, $\langle X, X \rangle = \sum_{i=1}^N X[i]^2 \pi[i] \geq 0$ et :

$$\langle X, X \rangle = \sum_{i=1}^N X[i]^2 \pi[i] = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, N \rrbracket, X[i]^2 \pi[i] = 0.$$

Or, pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $\pi[i] \neq 0$, donc

$$\langle X, X \rangle = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, N \rrbracket, X[i]^2 = 0 \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, N \rrbracket, X[i] = 0 \Leftrightarrow X = 0.$$

Ainsi, $(X, Y) \mapsto \langle X, Y \rangle$ est définie positive.

Finalement, $(X, Y) \mapsto \langle X, Y \rangle$ est une forme bilinéaire, symétrique, définie positive sur $\mathcal{M}_{N,1}(\mathbb{R})$, donc :

$$(X, Y) \mapsto \langle X, Y \rangle \text{ est un produit scalaire sur } \mathcal{M}_{N,1}(\mathbb{R}).$$

13 ▷ La matrice de u dans la base canonique de $\mathcal{M}_{N,1}(\mathbb{R})$ est $I_N - K$, donc :

$$\ker u = \ker(I_N - K).$$

Or, par hypothèse, 1 est une valeur propre simple de K , donc $\dim(\ker(I_N - K)) = 1$. De plus, K est un noyau de Markov, donc d'après la question 1, $KU = U$ et ainsi, $U \in \ker(I_N - K)$. Comme U n'est pas nul, on obtient $\ker(I_N - K) = \text{Vect}(U)$, et ainsi :

$$\ker u = \text{Vect}(U)$$

Pour tous $X, Y \in E$:

$$\langle u(X), Y \rangle = \langle X - KX, Y \rangle = \langle X, Y \rangle - \langle KX, Y \rangle.$$

Et :

$$\begin{aligned} \langle KX, Y \rangle &= \sum_{i=1}^N (KX)[i] Y[i] \pi[i] = \sum_{i=1}^N \left(\sum_{j=1}^N K[i, j] X[j] \right) Y[i] \pi[i] \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N K[i, j] X[j] Y[i] \pi[i] = \sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^N K[i, j] X[j] Y[i] \pi[i] \\ &= \sum_{j=1}^N X[j] \left(\sum_{i=1}^N \pi[i] K[i, j] Y[i] \right) = \sum_{j=1}^N X[j] \left(\sum_{i=1}^N K[j, i] \pi[j] Y[i] \right) \\ &= \sum_{j=1}^N X[j] \left(\sum_{i=1}^N K[j, i] Y[i] \right) \pi[j] = \sum_{j=1}^N X[j] (KY)[j] \pi[j] = \langle X, KY \rangle \end{aligned}$$

Ainsi :

$$\langle u(X), Y \rangle = \langle X, Y \rangle - \langle X, KY \rangle = \langle X, (I_N - K)Y \rangle = \langle X, u(Y) \rangle.$$

Et donc :

$$u \text{ est autoadjoint.}$$

14 ▷ Soit $X \in E$. Comme dans la question précédente, on a :

$$\begin{aligned} q_u(X) &= \langle u(X), X \rangle = \langle X - KX, X \rangle = \langle X, X \rangle - \langle KX, X \rangle \\ &= \sum_{i=1}^N X[i]^2 \pi[i] - \sum_{i=1}^N (KX)[i] X[i] \pi[i] \\ &= \sum_{i=1}^N \left(\sum_{j=1}^N K[i, j] \right) X[i]^2 \pi[i] - \sum_{i=1}^N \left(\sum_{j=1}^N K[i, j] X[j] \right) X[i] \pi[i] \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]^2 K[i, j] \pi[i] - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i] X[j] K[i, j] \pi[i] \end{aligned}$$

Et :

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N (X[i] - X[j])^2 K[i, j] \pi[i] &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N (X[i]^2 - 2X[i]X[j] + X[j]^2) K[i, j] \pi[i] \\ &= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]^2 K[i, j] \pi[i] - 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]X[j] K[i, j] \pi[i] \\ &\quad + \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[j]^2 K[i, j] \pi[i] \end{aligned}$$

Or, K est π -réversible, donc :

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[j]^2 K[i, j] \pi[i] = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[j]^2 K[j, i] \pi[j] = \sum_{j=1}^N \sum_{i=1}^N X[j]^2 K[j, i] \pi[j].$$

Les indices i et j étant muets, on peut écrire :

$$\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[j]^2 K[i, j] \pi[i] = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]^2 K[i, j] \pi[i].$$

Ainsi :

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N (X[i] - X[j])^2 K[i, j] \pi[i] &= 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]^2 K[i, j] \pi[i] - 2 \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]X[j] K[i, j] \pi[i] \\ &= 2 \left(\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]^2 K[i, j] \pi[i] - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N X[i]X[j] K[i, j] \pi[i] \right) = 2q_u(X) \end{aligned}$$

Finalement, on a bien pour tout $X \in E$:

$$q_u(X) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N (X[i] - X[j])^2 K[i, j] \pi[i]$$

Pour tous $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$, $(X[i] - X[j])^2 \geq 0$, $K[i, j] \geq 0$ et $\pi[i] \geq 0$, donc $q_u(X) \geq 0$ et ainsi, comme dans la question 9 (u est étant autoadjoit) :

Les valeurs propres de u sont toutes réelles et positives.

15 ▷ Pour tout $t \in \mathbb{R}$, $\psi_X(t) = H_t X \in E$ et pour tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$\begin{aligned} \psi_X(t)[i] &= \sum_{j=1}^N H_t[i, j] X[j] = \sum_{j=1}^N \left(e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{K^n[i, j]}{n!} t^n \right) X[j] = e^{-t} \sum_{j=1}^N \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{K^n[i, j] X[j]}{n!} t^n \\ &= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \left(\sum_{j=1}^N K^n[i, j] X[j] \right) \frac{t^n}{n!} = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^n}{n!} \end{aligned}$$

La fonction $t \mapsto \sum_{n=0}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^n}{n!}$ est la somme d'une série entière de rayon de convergence infini, elle est donc de classe C^∞ (et entre autres dérivable) sur \mathbb{R} . Comme $t \mapsto e^{-t}$ est aussi dérivable sur \mathbb{R} , toutes les coordonnées de ψ_X sont dérivables sur \mathbb{R} en tant que produit de telles fonctions, d'où :

La fonction ψ_X est dérivable sur \mathbb{R} .

D'après ce qui précède, on a de plus pour tout $t \in \mathbb{R}$ et tout $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$:

$$\begin{aligned}\psi_X(t)[i] &= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^n}{n!} \\ \psi_X'(t)[i] &= -e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^n}{n!} + e^{-t} \sum_{n=1}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^{n-1}}{(n-1)!} \\ &= -e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} (K^n X)[i] \frac{t^n}{n!} + e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} (K^{n+1} X)[i] \frac{t^n}{n!}\end{aligned}$$

Donc, $\psi_X(t) = H_t X = e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^n X)$ et :

$$\begin{aligned}\psi_X'(t) &= -e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^n X) + e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^{n+1} X) \\ &= -e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^n X) + K \left(e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n}{n!} (K^n X) \right) = -H_t X + K H_t X\end{aligned}$$

Soit pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$\psi_X'(t) = -(I_N - K) H_t X$$

16 ▷ Pour tout $t \in \mathbb{R}$, $\varphi_X(t) = \|\psi_X(t)\|^2$ et ψ_X est dérivable sur \mathbb{R} , donc :

$$\varphi_X \text{ est dérivable sur } \mathbb{R}.$$

On a de plus pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$\varphi_X'(t) = 2 \langle \psi_X'(t), \psi_X(t) \rangle = 2 \langle -(I_N - K) H_t X, H_t X \rangle = -2 \langle u(H_t X), H_t X \rangle.$$

Ainsi, pour tout $t \in \mathbb{R}$:

$$\varphi_X'(t) = -2q_u(H_t X)$$

17 ▷ On a vu dans la question 13 que $\ker u = \text{Vect}(U)$. Remarquons de plus que comme π est une probabilité :

$$\|U\|^2 = \sum_{i=1}^N U[i]^2 \pi[i] = \sum_{i=1}^N 1^2 \pi[i] = \sum_{i=1}^N \pi[i] = 1.$$

Donc, U est unitaire. Alors :

$$\begin{aligned}p(X) &= \langle X, U \rangle U \\ p(H_t X) &= \langle H_t X, U \rangle U\end{aligned}$$

Comme $X \mapsto H_t X$ est autoadjoint (admis à l'issue de la question 13) et H_t est un noyau de Markov (question 4), donc $H_t U = U$ (question 1), on a :

$$\langle H_t X, U \rangle = \langle X, H_t U \rangle = \langle X, U \rangle.$$

Ainsi, $p(H_t X) = \langle X, U \rangle U$, soit :

$$p(H_t X) = p(X)$$

18 ▷ Soit $t \in \mathbb{R}_+$. L'endomorphisme u est autoadjoint (question **13**) et positif (question **14**). On peut donc utiliser le résultat de la question **10** appliqué au vecteur $H_t Y$ (avec λ la plus petite valeur propre non nulle de u) :

$$q_u(H_t Y - p(H_t Y)) \geq \lambda \|H_t Y - p(H_t Y)\|^2.$$

Avec $H_t U = U$, $p(X) = \langle X, U \rangle U$ et $p(H_t X) = p(X)$ (vus dans la question précédente), on a :

$$H_t p(X) = H_t (\langle X, U \rangle U) = \langle X, U \rangle (H_t U) = \langle X, U \rangle U = \langle X, U \rangle U = p(X)$$

Donc :

$$\begin{aligned} p(H_t Y) &= p(H_t (X - p(X))) = p(H_t X - H_t p(X)) \\ &= p(H_t X) - p(H_t p(X)) = p(X) - p^2(X) = 0 \end{aligned}$$

Ainsi :

$$q_u(H_t Y) \geq \lambda \|H_t Y\|^2 \Leftrightarrow -2q_u(H_t Y) \leq -2\lambda \|H_t Y\|^2.$$

Or, $\varphi_Y(t) = \|H_t Y\|^2$ et $\varphi_Y'(t) = -2q_u(H_t Y)$, donc, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$:

$$\varphi_Y'(t) \leq -2\lambda \varphi_Y(t)$$

On a alors pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, $\varphi_Y'(t)e^{2\lambda t} + 2\lambda \varphi_Y(t)e^{2\lambda t} \leq 0$ (car $e^{2\lambda t} > 0$). En notant $h : t \mapsto \varphi_Y(t)e^{2\lambda t}$ (qui est dérivable sur \mathbb{R} en tant que produit de telles fonctions), on obtient $h'(t) \leq 0$ pour tout $t \in \mathbb{R}_+$, donc h est décroissante sur \mathbb{R}_+ , et ainsi, pour tout $t \in \mathbb{R}_+$:

$$h(t) \leq h(0) \Leftrightarrow \varphi_Y(t)e^{2\lambda t} \leq \varphi_Y(0) \Leftrightarrow \varphi_Y(t) \leq e^{-2\lambda t} \varphi_Y(0).$$

Enfin :

$$\varphi_Y(t) = \|H_t Y\|^2 = \|H_t X - H_t p(X)\|^2 = \|H_t X - p(X)\|^2.$$

Et : $H_0 = e^{-0} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{0^n}{n!} K^n = K^0 = I_N$, donc :

$$\varphi_Y(0) = \|H_0 X - p(X)\|^2 = \|X - p(X)\|^2.$$

Finalement, on a bien pour tout $t \in \mathbb{R}_+$:

$$\|H_t X - p(X)\|^2 \leq e^{-2\lambda t} \|X - p(X)\|^2$$

19 ▷ Soient $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$ et $t \in \mathbb{R}_+$. En prenant $X = E_i$ dans l'inégalité précédente, on obtient :

$$\|H_t E_i - p(E_i)\|^2 \leq e^{-2\lambda t} \|E_i - p(E_i)\|^2.$$

Or, $p(E_i) = \langle E_i, U \rangle U = \left(\sum_{k=1}^N E_i[k] U[k] \pi[k] \right) U = \left(\sum_{k=1}^N \delta_{i,k} \pi[k] \right) U = \pi[i] U$, donc :

$$\|H_t E_i - \pi[i] U\|^2 \leq e^{-2\lambda t} \|E_i - \pi[i] U\|^2.$$

Et :

$$\begin{aligned} \|E_i - \pi[i] U\|^2 &= \|E_i\|^2 - 2 \langle E_i, \pi[i] U \rangle + \|\pi[i] U\|^2 \\ &= \sum_{k=1}^N \delta_{i,k}^2 \pi[k] - 2 \pi[i] \langle E_i, U \rangle + \pi[i]^2 \|U\|^2 \\ &= \pi[i] - 2 \pi[i]^2 + \pi[i]^2 = \pi[i] - \pi[i]^2 \end{aligned}$$

Donc $\|E_i - \pi[i] U\|^2 \leq \pi[i]$, et :

$$\|H_t E_i - \pi[i] U\|^2 \leq (e^{-\lambda t})^2 \pi[i].$$

Enfin, comme $\|H_t E_i - \pi[i] U\|$, $e^{-\lambda t}$ et $\pi[i]$ sont positifs, en passant à la racine carrée, on obtient :

$$\boxed{\|H_t E_i - \pi[i] U\| \leq e^{-\lambda t} \sqrt{\pi[i]}}$$

20 ▷ Soient $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$ et $t \in \mathbb{R}_+$. On a :

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^N (H_{t/2}[i, k] - \pi[k]) (H_{t/2}[k, j] - \pi[j]) &= \sum_{k=1}^N (H_{t/2}[i, k] H_{t/2}[k, j] - H_{t/2}[i, k] \pi[j] - \pi[k] H_{t/2}[k, j] + \pi[k] \pi[j]) \\ &= \sum_{k=1}^N H_{t/2}[i, k] H_{t/2}[k, j] - \left(\sum_{k=1}^N H_{t/2}[i, k] \right) \pi[j] - \sum_{k=1}^N \pi[k] H_{t/2}[k, j] + \left(\sum_{k=1}^N \pi[k] \right) \pi[j] \end{aligned}$$

Or, $\sum_{k=1}^N H_{t/2}[i, k] H_{t/2}[k, j] = (H_{t/2} H_{t/2})[i, j]$, $\sum_{k=1}^N H_{t/2}[i, k] = 1$ ($H_{t/2}$ est un noyau de Markov), $\sum_{k=1}^N \pi[k] = 1$

(p est une probabilité) et, par π -réversibilité de $H_{t/2}$:

$$\sum_{k=1}^N \pi[k] H_{t/2}[k, j] = \sum_{k=1}^N H_{t/2}[j, k] \pi[j] = \left(\sum_{k=1}^N H_{t/2}[j, k] \right) \pi[j] = \pi[j].$$

Donc :

$$\sum_{k=1}^N (H_{t/2}[i, k] - \pi[k]) (H_{t/2}[k, j] - \pi[j]) = (H_{t/2} H_{t/2})[i, j] - \pi[j] - \pi[j] + \pi[j] = (H_{t/2} H_{t/2})[i, j] - \pi[j].$$

Enfin, d'après la question 5, comme $t/2 \in \mathbb{R}_+$, on a $H_{t/2} H_{t/2} = H_{t/2+t/2} = H_t$ et ainsi, on a bien :

$$\boxed{\sum_{k=1}^N (H_{t/2}[i, k] - \pi[k]) (H_{t/2}[k, j] - \pi[j]) = H_t[i, j] - \pi[j]}$$

21 ▷ Soient $i, j \in \llbracket 1, N \rrbracket$ et $t \in \mathbb{R}_+$. On a $(H_t E_j - \pi[j]U)[k] = H_t[k, j] - \pi[j]$, donc :

$$\|H_t E_j - \pi[j]U\|^2 = \sum_{k=1}^N (H_t[k, j] - \pi[j])^2 \pi[k] \geq (H_t[i, j] - \pi[j])^2 \pi[i].$$

Alors, $|H_t[i, j] - \pi[j]| \sqrt{\pi[i]} \leq \|H_t E_j - \pi[j]U\|$ et avec le résultat de la question **19**, on obtient :

$$|H_t[i, j] - \pi[j]| \sqrt{\pi[i]} \leq e^{-\lambda t} \sqrt{\pi[j]}.$$

Or, par hypothèse, $\pi[i] > 0$ ($\pi[i]$ est positif et non nul), donc $\sqrt{\pi[i]} > 0$ et ainsi :

$$\boxed{|H_t[i, j] - \pi[j]| \leq e^{-\lambda t} \sqrt{\frac{\pi[j]}{\pi[i]}}}$$

Comme $\lambda > 0$, on a, pour i et j fixés, $\lim_{t \rightarrow +\infty} e^{-\lambda t} \sqrt{\frac{\pi[j]}{\pi[i]}} = 0$ et le théorème des gendarmes assure que :

$$\boxed{\lim_{t \rightarrow +\infty} H_t[i, j] = \pi[j]}$$