## CONCOURS MINES-PONTS 2023 MATHÉMATIQUES 2 - PC

Pierre-Paul TACHER

This document is published under the Creative Commons Attribution-NonCommercial-ShareAlike 4.0 International license. © ① ⑤ ③

1.

Soit  $A \in M_n(\mathbb{R})^1$ .

$$\forall i \in [1, n], \quad \sum_{j=1}^{n} a_{ij} = 1 \Leftrightarrow \forall i \in [1, n], \quad [a_{i1} \dots a_{in}] \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} = 1$$

$$\Leftrightarrow \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\Leftrightarrow AU = U$$

Soit A, B deux noyaux de Markov. Alors,

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

ce qui montre que AB est un noyau de Markov.

2.

Immédiat d'après la question précédente.

3.

Soit  $t \in \mathbb{R}$  et  $(i, j \in [1, n]^2)$ . Comme  $K^n$  est un noyau de Markov,  $K^n_{ij} \in [0, 1]$  donc

$$\left| \frac{t^n K_{ij}^n}{n!} \right| \leqslant \frac{t^n}{n!}$$

cette expression étant le terme général de la série convergente  $e^t$ , on en déduis que la série proposée converge absolument, donc converge.

$$A = (a_{ij})_{(i,j) \in [1,n]^2}$$

$$X = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Dans tout ce qui suit, on utilisera, quand c'est lisible, pour les matrices des notations plus couramment utilisées que celles suggérées par l'énoncé, par example:

Soit  $t \in \mathbb{R}^+$ . Soit  $i \in [1, n]$ . La ligne i du produit matriciel HU vaut:

$$\sum_{j=1}^{n} H_t[i,j]u_j = \sum_{j=1}^{n} (e^{-t} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ij}^p}{p!}) \times 1$$

Bien sur la série  $\sum_{p\geqslant 0}(e^{-t}\sum_{j=1}^n\frac{t^pK_{ij}^p}{p!})$  converge car c'est une somme (finie) de n séries convergentes, et la limite de la série vaut

$$\sum_{p=0}^{+\infty} e^{-t} \sum_{j=1}^{n} \frac{t^p K_{ij}^p}{p!} = \sum_{j=1}^{n} (e^{-t} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ij}^p}{p!})$$

donc

$$\sum_{j=1}^{n} H_t[i,j]u_j = \sum_{p=0}^{+\infty} e^{-t} \sum_{j=1}^{n} \frac{t^p K_{ij}^p}{p!}$$

$$= \sum_{p=0}^{+\infty} e^{-t} \frac{t^p}{p!} \sum_{j=1}^{n} K_{ij}^p$$

$$= e^{-t} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p}{p!}$$

$$= e^{-t} e^t$$

$$= 1$$

$$= u_i$$

où on a utilisé le fait que la matrice  $K^p$  est un noyau de Markov.

On a montré que  $H_tU=U$ . On conclut que  $H_t$  est un noyau de Markov.

**5**.

Soit  $(t,s) \in (\mathbb{R}^+)^2$ ,  $(i,j) \in [1,n]^2$ . Le coefficient (i,j) du produit matriciel  $H_tH_s$  vaut

$$(H_t H_s)_{ij} = \sum_{k=0}^n H_t[i, k] H_s[k, j]$$

$$= \sum_{k=0}^n (e^{-t} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} e^{-s} \sum_{l=0}^{+\infty} \frac{s^l K_{kj}^l}{l!})$$

$$= \sum_{k=0}^n (e^{-(s+t)} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} \times \sum_{l=0}^{+\infty} \frac{s^l K_{kj}^l}{l!}) \qquad \textcircled{1}$$

 $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \text{ on a vu dans la question 3 que les séries } \sum_{p \geqslant 0} \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} \text{ et } \sum_{l \geqslant 0} \frac{t^l K_{kj}^l}{l!} \text{ sont absolument convergentes. On sait que leur produit de Cauchy } \sum_{m \geqslant 0} (\sum_{p=0}^m \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} \frac{s^{m-p} K_{kj}^m}{(m-p)!}) = \sum_{m \geqslant 0} (\sum_{p=0}^m \frac{t^p s^{m-p} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p}}{p!(m-p)!})$  converge absolument et

$$\sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} \times \sum_{l=0}^{+\infty} \frac{t^l K_{kj}^l}{l!} = \sum_{m=0}^{+\infty} (\sum_{p=0}^m \frac{t^p s^{m-p} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p}}{p!(m-p)!})$$

On reprend en ①:

$$(H_t H_s)_{ij} = \sum_{k=0}^{n} (e^{-(s+t)} \sum_{p=0}^{+\infty} \frac{t^p K_{ik}^p}{p!} \times \sum_{l=0}^{+\infty} \frac{s^l K_{kj}^l}{l!})$$
$$= e^{-(s+t)} \sum_{k=0}^{n} \sum_{m=0}^{+\infty} (\sum_{p=0}^{m} \frac{t^p s^{m-p} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p}}{p!(m-p)!})$$

En ayant conscience qu'ici n est un entier fixé, il n'y a pas de difficultés à intervertir les deux premiers symboles  $\Sigma$ : on ne fait qu'utiliser les théorèmes généraux sur la limite d'une somme (finie) de n séries convergentes:

$$(H_t H_s)_{ij} = e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} \sum_{k=0}^{n} \left( \sum_{p=0}^{m} \frac{t^p s^{m-p} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p}}{p!(m-p)!} \right)$$

L'addition étant commutative,

$$(H_t H_s)_{ij} = e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} \sum_{p=0}^{m} \left( \sum_{k=0}^{n} \frac{t^p s^{m-p} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p}}{p!(m-p)!} \right)$$

$$= e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} \sum_{p=0}^{m} \frac{t^p s^{m-p}}{p!(m-p)!} \left( \sum_{k=0}^{n} K_{ik}^p K_{kj}^{m-p} \right)$$

$$\underbrace{K_{ij}^m}_{K_{ij}^m}$$

On reconnait le coefficient (i,j) du produit matriciel  $K^pK^{m-p}=K^m$ 

$$= e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} K_{ij}^{m} \sum_{p=0}^{m} \frac{t^{p} s^{m-p}}{p!(m-p)!}$$

$$= e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} K_{ij}^{m} \frac{1}{m!} \sum_{p=0}^{m} t^{p} s^{m-p} \frac{m!}{p!(m-p)!}$$

$$= e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} K_{ij}^{m} \frac{1}{m!} \sum_{p=0}^{m} t^{p} s^{m-p} \binom{m}{p}$$

$$= e^{-(s+t)} \sum_{m=0}^{+\infty} K_{ij}^{m} \frac{1}{m!} (s+t)^{m}$$

$$= e^{-(s+t)} e^{s+t} H_{s+t}[i,j]$$

$$(H_{t}H_{s})_{ij} = H_{s+t}[i,j]$$

On peut conclure

$$\forall (s,t) \in (\mathbb{R}^+)^2, \quad H_t H_s = H_{t+s}$$

soit  $i \in [1, N]$ . soit  $k \in \mathbb{N}^{*(?)2}$ .

$$\sum_{j=1}^{N} K_{ij} = \sum_{j=1}^{N} p_{ij}$$

$$= \sum_{j=1}^{n} P(Z_{k+1} = j \mid Z_k = i)$$

$$= P(Z_{k+1} \in [1, N] \mid Z_k = i)$$

$$= 1$$

7.

On a déjà

$$\forall j \in [1, N], \quad P(Z_0 = j) = \delta_{1j}$$
  
=  $I_{1j}$   
=  $K_{1j}^0$ 

Soit maintenant  $n \in \mathbb{N}$  tel que  $\forall j \in \llbracket 1, N \rrbracket, \quad P(Z_n = j) = K_{1j}^n$ . Soit  $i \in \llbracket 1, N \rrbracket$ .

$$P(Z_{n+1} = i) = \sum_{j=1}^{N} P(Z_{n+1} = i \cap Z_n = j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} P(Z_{n+1} = i \mid Z_n = j) P(Z_n = j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} p_{ji} K_{1j}^n$$

$$= \sum_{j=1}^{N} K_{ji} K_{1j}^n$$

$$= \sum_{j=1}^{n} K_{1j}^n K_{ji}$$

$$= (K^n K)_{1i}$$

$$= K_{1i}^{n+1}$$

Conclusion:

$$\forall n \in \mathbb{N} \quad \forall j \in [1, N], \quad P(Z_n = j) = K_{1j}^n$$

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup>Il y a une ambiguité dans la définition des nombres  $p_{ij}$ : que se passe t-il si pour un certain  $i \in [1, N]$ ,  $\forall k \in \mathbb{N}$ ,  $P(Z_k = i) = 0$ ?

5

8.

Soit  $t \in \mathbb{R}^+$ , Soit  $j \in [1, N]$ .

$$\begin{split} P(A_{t,j}) &= P(A_{t,j} \cap \Omega) \\ &= P(A_{t,j} \cap \bigcup_{n=0}^{+\infty} Y_t = n) \\ &= P(\bigcup_{n=0}^{+\infty} (A_{t,j} \cap Y_t = n)) \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_{t,j} \cap Y_t = n) \qquad \text{(les \'ev\`enements } Y_t = n \text{ sont deux \`a deux incompatibles.)} \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} P(A_{t,j} \mid Y_t = n) P(Y_t = n) \\ &= \sum_{n=0}^{+\infty} P(Z_n = j) e^{-t} \frac{t^n}{n!} \\ &= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} K_{1j}^n \frac{t^n}{n!} \\ &= H_t[1,j] \end{split}$$

9.

un endomorphisme autoadjoint d'un espace Euclidien est diagonalisable en base orthonormale; soit  $(e_i)_{i \in [\![1,n]\!]}$  une base orthonormale consitutée de vecteurs propres de u, et  $\lambda_i \in \mathbb{R}$  la valeur propre associée au vecteur  $e_i$ .

$$\forall i \in [1, n], \quad \langle u(e_i) \mid e_i \rangle = \langle \lambda_i e_i \mid e_i \rangle$$

$$= \lambda_i \underbrace{\langle e_i \mid e_i \rangle}_{=1}$$

$$= \lambda_i$$

montre que  $\forall i \in [1, n], \quad \lambda_i \geqslant 0.$ 

Quitte à renuméroter, on peut supposer  $\lambda_1=0<\lambda_2\leqslant\cdots\leqslant\lambda_n$ . Soit  $x=\sum_{i=1}^nx_ie_i\in E.$ On a:

$$p(x) = x_1 e_1$$

$$x - p(x) = \sum_{i=2}^{n} x_i e_i$$

$$u(x - p(x)) = u(\sum_{i=2}^{n} x_i e_i)$$

$$= \sum_{i=2}^{n} u(x_i e_i)$$

$$= \sum_{i=2}^{n} x_i u(e_i)$$

$$= \sum_{i=2}^{n} x_i \lambda_i e_i$$

puis

$$p(x) = x_1 e_1$$

$$x - p(x) = \sum_{i=2}^{n} x_i e_i$$

$$\langle u(x - p(x)) \mid x \rangle = \langle \sum_{i=2}^{n} x_i \lambda_i e_i \mid \sum_{j=1}^{n} x_j e_j \rangle$$

$$= \sum_{i=2}^{n} x_i \lambda_i \sum_{j=1}^{n} x_j \underbrace{\langle e_i \mid e_j \rangle}_{=\delta_{ij}}$$

$$= \sum_{i=2}^{n} x_i^2 \lambda_i$$

$$\geq \sum_{i=2}^{n} x_i^2 \lambda_2$$

$$= \lambda_2 \sum_{i=2}^{n} x_i^2$$

$$= \lambda_2 ||x - p(x)||^2$$

Soit  $i \in [1, N]$ . La colonne i du produit  $\pi K$  vaut:

$$\sum_{j=1}^{N} \pi(j) K_{ji} = \sum_{j=1}^{N} \pi(i) K_{ij}$$
$$= \pi(i) \underbrace{\sum_{j=1}^{N} K_{ij}}_{=1}$$
$$= \pi(i)$$

car K est un noyau de Markov. On a donc bien:

$$\pi K = \pi$$

**12.** 

Il est clair que

$$\langle X, Y \rangle = \langle Y, X \rangle$$

 $\operatorname{et}$ 

$$\langle \mu X + Z, Y \rangle = \mu \langle X, Y \rangle + \langle Z, Y \rangle$$

i.e.  $\langle , \rangle$  est une forme bilinéaire symétrique. Ensuite,

$$\langle X, X \rangle = \sum_{i=1}^{N} x_i^2 \underbrace{\pi(i)}_{\geqslant 0} \geqslant 0$$

et en plus

$$\begin{split} \langle X, X \rangle &= 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^N x_i^2 \pi(i) = 0 \\ &\Leftrightarrow \forall i \in [\![ 1, N ]\!], \quad x_i^2 \pi(i) = 0 \\ &\Leftrightarrow \forall i \in [\![ 1, N ]\!], \quad x_i = 0 \\ &\Leftrightarrow X = 0 \end{split}$$

car  $\forall i \in [1, N], \quad \pi(i) \neq 0.$  $\langle, \rangle$  est bien un produit scalaire.

13.

d'après l'énoncé, 1 est une valeur propre de K d'ordre 1, autrement dit  $\dim(K-I_N)=1$ . Or K est un noyau de Markov, ce qui implique KU=U d'après 1. On en déduis que  $\ker u=\ker(K-I_N)=\mathrm{vect}(U)$ .

Soit  $(X,Y) \in M_{n1}(\mathbb{R})$ .

$$\langle X, u(Y) \rangle = \sum_{i=1}^{N} x_{i} \left( -\sum_{j=1}^{N} K_{ij} y_{j} + y_{i} \right) \pi(i)$$

$$= -\sum_{i=1}^{N} x_{i} \left( \sum_{j=1}^{N} K_{ij} y_{j} \pi(i) \right) + \sum_{i=1}^{N} x_{i} y_{i} \pi(i)$$

$$= -\sum_{i=1}^{N} x_{i} \left( \sum_{j=1}^{N} y_{j} K_{ij} \pi(i) \right) + \sum_{i=1}^{N} x_{i} y_{i} \pi(i)$$

$$= -\sum_{i=1}^{N} x_{i} \left( \sum_{j=1}^{N} y_{j} K_{ji} \pi(j) \right) + \sum_{j=1}^{N} x_{j} y_{j} \pi(j)$$

$$= -\sum_{j=1}^{N} \left( \sum_{i=1}^{N} x_{i} y_{j} K_{ji} \pi(j) \right) + \sum_{j=1}^{N} x_{j} y_{j} \pi(j)$$

$$= -\sum_{j=1}^{N} y_{j} \pi(j) \left( \sum_{i=1}^{N} x_{i} K_{ji} \right) + \sum_{j=1}^{N} x_{j} y_{j} \pi(j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} y_{j} \pi(j) \left( -\sum_{i=1}^{N} x_{i} K_{ji} + x_{j} \right)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} y_{j} \pi(j) \left( (-K + I_{N}) X \right)_{j}$$

$$= \langle u(X), Y \rangle$$

On a montré que u est un endomorphisme autoadjoint de E.

## 14.

$$\begin{split} \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} (x_i - x_j)^2 K_{ij} \pi(i) &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) \sum_{j=1}^{N} (x_i - x_j)^2 K_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) \sum_{j=1}^{N} (x_i^2 + x_j^2 - 2x_i x_j) K_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) (\sum_{j=1}^{N} x_i^2 K_{ij} + \sum_{j=1}^{N} x_j^2 K_{ij} - 2 \sum_{j=1}^{N} x_i x_j K_{ij}) \\ &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) (x_i^2 \sum_{j=1}^{N} K_{ij} + \sum_{j=1}^{N} x_j^2 K_{ij} - 2x_i \sum_{j=1}^{N} x_j K_{ij}) \\ &= \sum_{i=1}^{N} (\pi(i) x_i^2 + \sum_{j=1}^{N} x_j^2 K_{ij} \pi(i) - 2x_i \sum_{j=1}^{N} x_j K_{ij} \pi(i)) \\ &= \sum_{i=1}^{N} (\pi(i) x_i^2 + \sum_{j=1}^{N} x_j^2 K_{ij} \pi(i) - 2x_i \sum_{j=1}^{N} x_j K_{ji} \pi(j)) \end{split}$$

$$\begin{split} &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i}^{2} + \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} x_{j}^{2} \underbrace{K_{ij} \pi(i)}_{K_{ji} \pi(j)} - 2 \sum_{i=1}^{N} x_{i} \sum_{j=1}^{N} x_{j} K_{ji} \pi(j) \\ &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i}^{2} + \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} x_{j}^{2} K_{ji} \pi(j) - 2 \sum_{j=1}^{N} x_{j} \pi(j) \sum_{i=1}^{N} K_{ji} x_{i} \\ &= \sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i}^{2} + \sum_{j=1}^{N} x_{j}^{2} \pi(j) \underbrace{\sum_{i=1}^{N} K_{ji}}_{=1} - 2 \underbrace{\sum_{j=1}^{N} x_{j} \pi(j) (KX)_{j}}_{=1} \\ &= 2 \underbrace{\sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i}^{2} - 2 \underbrace{\sum_{j=1}^{N} x_{i} \pi(j) (KX)_{i}}_{=1} \\ &= 2 \underbrace{\sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i} (x_{i} - (KX)_{i})}_{=1} \\ &= 2 \underbrace{\sum_{i=1}^{N} \pi(i) x_{i} (x_{i} - (KX)_{i})}_{=2 (X, u(X))} \\ &= 2 q_{u}(X) \end{split}$$

Cela montre en particulier que  $\forall X \in M_{n1}(\mathbb{R}), \quad q_u(X) \geqslant 0.$ 

D'après la question 9, les valeurs propres de l'endomorphisme autoadjoint positif u sont positives.

## 15.

Soit  $(i,j) \in [1,N]$ , fixé. la sommme de la série entière de rayon  $R = +\infty : \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!}$  est dérivable sur  $]-\infty, +\infty[$  et de même  $H_t[i,j]$ :

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad H'_t[i,j] = e^{-t} \left( -\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!} + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{nt^{n-1} K_{ij}^n}{n!} \right)$$

$$= e^{-t} \left( -\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!} + \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{t^{n-1} K_{ij}^n}{(n-1)!} \right)$$

$$= e^{-t} \left( -\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!} + K_{ij} \sum_{n=1}^{+\infty} \frac{t^{n-1} K_{ij}^{n-1}}{(n-1)!} \right)$$

$$= e^{-t} \left( -\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!} + K_{ij} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{(n)!} \right)$$

$$= e^{-t} \left( -1 + K_{ij} \right) \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^n K_{ij}^n}{n!}$$

$$= \left( -1 + K_{ij} \right) H_t[i,j] \quad \textcircled{2}$$

Calculons le coefficient (i, j) du produit matriciel  $KH_t$ :

$$(KH_{t})_{ij} = \sum_{k=0}^{N} K_{ik} H_{t}[k, j]$$

$$= e^{-t} \sum_{k=0}^{N} K_{ik} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{n} K_{kj}^{n}}{n!}$$

$$= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \sum_{k=0}^{N} K_{ik} \frac{t^{n} K_{kj}^{n}}{n!}$$

$$= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{n}}{n!} \sum_{k=0}^{N} K_{ik} K_{kj}^{n}$$

$$= e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{n}}{n!} K_{ij}^{n+1}$$

$$= K_{ij} e^{-t} \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{n}}{n!} K_{ij}^{n}$$

$$(KH_{t})_{ij} = K_{ij} H_{t}[i, j]$$

Autrement dit, les deux matrices K et H ont la relativement troublante propriété que leur produit matriciel revient à multiplier les éléments correspondants deux à deux. En particulier on remqarque qu'elles commutent. On peut reformuler @:

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad H'_t[i,j] = -H_t[i,j] + (KH_t)_{ij}$$

ce qui montre que  $H'(t) = -H + KH = (-I_N + K)H$ . Soit  $X \in E$  fixé, indépendamment de t. La fonction

$$\psi_X: \mathbb{R} \to M_{n,1}(\mathbb{R})$$
$$t \mapsto H_t X$$

est dérivable sur  $\mathbb{R}$  (et même de classe  $C^{\infty}$ ), et

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \psi_X'(t) = H_t'(t)X$$
$$= (-I_N + K)H_tX$$

16.

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \varphi_X(t) = \|H_t X\|^2$$
$$= \langle H_t X, H_t X \rangle$$
$$= \langle \psi_x(t), \psi_x(t) \rangle$$

Le produit scalaire étant bilinéaire, on en déduit que  $\varphi_X$  est dérivable sur  $\mathbb{R}$  et que

$$\forall t \in \mathbb{R}, \quad \varphi_X'(t) = \langle \psi_x'(t), \psi_x(t) \rangle + \langle \psi_x(t), \psi_x'(t) \rangle$$

$$= \langle (-I_N + K)H_tX, H_tX \rangle + \langle H_tX, (-I_N + K)H_tX \rangle$$

$$= 2\langle (-I_N + K)H_tX, H_tX \rangle$$

$$= -2\langle u(H_tX), H_tX \rangle$$

$$= -2q_U(H_tX)$$

17.

On rappelle que  $\ker u = \operatorname{vect}(U)$ , avec

$$U = \begin{bmatrix} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

On a:

$$\langle H_t X, U \rangle = \sum_{i=1}^{N} (H_t X)_i u_i \pi(i)$$

$$= \sum_{i=1}^{N} (\sum_{j=1}^{N} H_t[i, j] x_j) \pi(i)$$

$$= \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} x_j \underbrace{H_t[i, j] \pi(i)}_{=H_t[j, i] \pi(j)}$$

$$= \sum_{i=1}^{N} \sum_{j=1}^{N} x_j H_t[j, i] \pi(j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} x_j \pi(j) \underbrace{\sum_{i=1}^{N} H_t[j, i]}_{=1}$$

$$= \sum_{j=1}^{N} x_j \times 1 \times \pi(j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} x_j u(j) \pi(j)$$

$$= \sum_{j=1}^{N} x_j u(j) \pi(j)$$

Ce qui s'écrit encore:

$$\langle H_t X - X, U \rangle = 0$$

cela montre que  $H_tX - X \in (\ker u)^{\perp} = \ker p$ , i.e.

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

Soit Y = X - p(X). D'après la question 16,

$$\varphi_Y'(t) = -2q_U(H_tY)$$
  
= -2q\_U(H\_tX - H\_tp(X))

On voudrait utiliser le résultat de 10, donc il faut mettre le paramètre de  $q_U$  sous la bonne forme. On remarque pour cela que

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

c'est à dire:

$$p(H_t p(X) - H_t X) = 0$$

Finalement,

$$\forall t \in \mathbb{R}^+, \quad \varphi_Y'(t) = -2q_U(H_t X - H_t p(X) - 0)$$

$$\leq -2\lambda \|H_t X - H_t p(X) - 0\|^2$$

$$= -2\lambda \|H_t (X - p(X))\|^2$$

$$= -2\lambda \varphi_Y(t)$$

On a donc

$$\forall t \in \mathbb{R}^+, \quad \varphi_Y'(t) + 2\lambda \varphi_Y(t) \leq 0$$
  
$$\Leftrightarrow \forall t \in \mathbb{R}^+, \quad e^{-2\lambda t} (e^{2\lambda t} \varphi_Y(t))' \leq 0$$
  
$$\Leftrightarrow \quad \forall t \in \mathbb{R}^+, \quad (e^{2\lambda t} \varphi_Y(t))' \leq 0$$

On peut intégrer cette relation ( $\varphi_Y$  est de classe  $C^1$ ):

$$\forall t \in \mathbb{R}^+, \quad e^{2\lambda t} \varphi_Y(t) - e^{2\lambda \times 0} \varphi_Y(0) \leqslant 0$$

$$\Leftrightarrow \qquad \qquad \varphi_Y(t) \leqslant e^{-2\lambda t} \varphi_Y(0)$$

$$\Leftrightarrow \qquad \qquad \|H_t X - H_t p(X)\|^2 \leqslant e^{-2\lambda t} \|\underbrace{H_0}_{=I_N} X - H_0 p(X)\|^2$$

Il ne manque plus qu'à remplacer  $H_t p(X)$  par p(X) pour arriver au résultat attendu; or comme  $H_t$  est un noyau de Markov, et  $p(X) \in \ker u = \text{vect}(U)$ , on a d'après la question 1:

$$H_t p(X) = H_t(\mu U)$$

$$= \mu H_t U$$

$$= \mu U$$

$$= p(X)$$

On peut donc conclure:

$$\forall t \in \mathbb{R}^+, \quad ||H_t X - p(X)||^2 \le e^{-2\lambda t} ||X - p(X)||^2$$

Soit  $t \in \mathbb{R}^+$  et  $i \in [1, N]$ . Il faut appliquer la relation précédente à  $X = E_i$ . Il semblerait que  $p(E_i) = \pi(i)U \in \text{vect}(U)$ . Il faut s'interrésser à:

$$E_{i} - \pi(i)U = \begin{bmatrix} -\pi(i) \\ \vdots \\ -\pi(i) \\ 1 - \pi(i) \\ \vdots \\ -\pi(i) \end{bmatrix} \leftarrow \text{ ligne } i$$

$$= \begin{bmatrix} -\pi(i) \\ \vdots \\ -\pi(i) \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} -\pi(i) \\ \vdots \\ -\pi(i) \\ \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i \\ -\pi(i)}}^{N} \pi(j) \\ \vdots \\ -\pi(i) \\ \vdots \\ -\pi(i) \end{bmatrix}$$

On calcule le produit scalaire avec le vecteur U:

$$\langle E_i - \pi(i)U, U \rangle = -\sum_{\substack{k=1\\k \neq i}}^{N} \pi(i)\pi(k) + (1 - \pi(i))\pi(i)$$

$$= -\sum_{\substack{k=1\\k \neq i}}^{N} \pi(i)\pi(k) + (\sum_{\substack{j=1\\j \neq i}}^{N} \pi(j))\pi(i)$$

$$= -\sum_{\substack{k=1\\k \neq i}}^{N} \pi(i)\pi(k) + (\sum_{\substack{j=1\\j \neq i}}^{N} \pi(j))\pi(i)$$

$$= 0$$

On a donc:

$$E_i = \underbrace{\pi(i)U}_{\in \ker u} + \underbrace{E_i - \pi(i)U}_{\in (\ker u)^{\perp}}$$

Cela montre que  $p(E_i) = \pi(i)U$ .

Le théorème de Pythagore donne:

$$||E_{i}||^{2} = ||\pi(i)U||^{2} + ||E_{i} - \pi(i)U||^{2}$$

$$\Leftrightarrow \pi(i) = \pi(i)^{2} + ||E_{i} - \pi(i)U||^{2}$$

$$\Leftrightarrow ||E_{i} - \pi(i)U||^{2} = \pi(i)(1 - \pi(i)) \leqslant \pi(i)$$

Puis la question précédente appliquée à  $X = E_i$ :

$$\forall t \in \mathbb{R}^+, \quad \|H_t E_i - \pi(i)U\| \leqslant e^{-\lambda t} \|E_i - \pi(i)U\| \leqslant e^{-\lambda t} \sqrt{\pi(i)}$$

$$\begin{split} \sum_{k=1}^{N} (H_{\frac{t}{2}}[i,k] - \pi(k)) (H_{\frac{t}{2}}[k,j] - \pi(j)) &= \sum_{k=1}^{N} H_{\frac{t}{2}}[i,k] H_{\frac{t}{2}}[k,j] - \pi(j) \sum_{k=1}^{N} H_{\frac{t}{2}}[i,k] - \sum_{k=1}^{N} \pi(k) H_{\frac{t}{2}}[k,j] + \pi(j) \sum_{k=1}^{N} \pi(k) \\ &= (H_{\frac{t}{2}} H_{\frac{t}{2}})_{ij} - \pi(j) - \pi(j) \sum_{k=1}^{N} H_{\frac{t}{2}}[j,k] + \pi(j) \\ &= H_{t}[i,j] - \pi(j) \end{split}$$