

Exercice. Quelques calculs de distances dans $M_n(\mathbb{R})$.

L'énoncé rappelle la définition du produit scalaire canonique sur $M_n(\mathbb{R})$ en utilisant la forme compacte avec la trace. Rappelons l'expression plus explicite ci-dessous : pour $A = (a_{i,j})$ et $B = (b_{i,j})$ deux matrices de $M_n(\mathbb{R})$, on a

$$\langle A, B \rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{i,j} b_{i,j}.$$

1. On a $d(T, I_n) = \|T - I_n\|$. Calculons cette norme. La matrice $T - I_n$ a ses coefficients égaux à 1 strictement sur la diagonale, égaux sur la diagonale et en dessous. On a

$$\|T - I_n\|^2 = \sum_{i < j} 1^2 = \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^{j-1} 1 = \sum_{j=1}^n (j-1) = \frac{(n-1)n}{2}.$$

On a donc a
$$d(T, I_n) = \sqrt{\frac{(n-1)n}{2}}.$$

2. La matrice $T...$ est triangulaire supérieure! Ainsi, T coïncide avec son projeté orthogonal sur le sous-espace des matrices triangulaires supérieures, et la distance de T à ce sous-espace est nulle.
3. (a) L'application $s : M \mapsto M^T$ est une involution linéaire et donc une symétrie vectorielle sur $M_n(\mathbb{R})$. On a donc

$$M_n(\mathbb{R}) = \text{Ker}(s - \text{id}) \oplus \text{Ker}(s + \text{id}) \quad \text{soit} \quad M_n(\mathbb{R}) = S_n(\mathbb{R}) \oplus A_n(\mathbb{R}).$$

Pour toute matrice M dans $M_n(\mathbb{R})$, on se souvient

$$M = \underbrace{\frac{1}{2}(M + M^T)}_{\in S_n(\mathbb{R})} + \underbrace{\frac{1}{2}(M - M^T)}_{\in A_n(\mathbb{R})}.$$

(si on ne s'en souvient pas, il faut revenir à la preuve de la supplémentarité par analyse-synthèse)

- (b) Soit $S \in S_n(\mathbb{R})$ et $A \in A_n(\mathbb{R})$. On a

$$\langle S, A \rangle = \text{tr}(S^T A) = \text{tr}(SA).$$

Mais on a aussi par symétrie

$$\langle S, A \rangle = \langle A, S \rangle = \text{tr}(A^T S) = -\text{tr}(AS) = -\text{tr}(SA),$$

(en utilisant que $A^T = -A$ puis une propriété de la trace pour la dernière égalité). Ceci démontre que $\langle S, A \rangle = -\langle S, A \rangle$, ce qui amène $\langle S, A \rangle = 0$. On déduit de ce qui précède que $S_n(\mathbb{R}) \subset A_n(\mathbb{R})^\perp$.

De plus, $\dim A_n(\mathbb{R})^\perp = n^2 - \dim A_n(\mathbb{R}) = \dim S_n(\mathbb{R})$.

Avec une inclusion et l'égalité des dimensions, on conclut que

$$A_n(\mathbb{R})^\perp = S_n(\mathbb{R}).$$

- (c) La décomposition de T sur $S_n(\mathbb{R}) \oplus A_n(\mathbb{R})$ s'écrit $T = S + A$, où $S = \frac{1}{2}(M + M^T)$ et $A = \frac{1}{2}(M - M^T)$. D'après la question précédente, la matrice S n'est autre que le projeté orthogonal de T sur $S_n(\mathbb{R})$. On a donc

$$d(T, S_n(\mathbb{R})) = \|T - S\| = \|A\|.$$

$$\text{Or, } A = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 1 \\ -1 & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 1 \\ -1 & \cdots & -1 & 0 \end{pmatrix}, \quad \text{d'où} \quad \|A\|^2 = \frac{1}{4}(n^2 - n).$$

On en déduit que
$$d(T, S_n(\mathbb{R})) = \sqrt{\frac{(n-1)n}{4}}.$$

Puisque $I_n \in S_n(\mathbb{R})$, il est cohérent d'avoir $d(T, I_n) \geq d(T, S_n(\mathbb{R}))$.

4. (a) On remarque que

$$H = \{M \in M_n(\mathbb{R}) \mid \text{tr}(I_n^T M) = 0\} = \{I_n\}^\perp = \text{Vect}(I_n)^\perp.$$

On a donc $H^\perp = (\text{Vect}(I_n)^\perp)^\perp$.

Puisque l'espace est de dimension finie, $H^\perp = \text{Vect}(I_n)$.

Le sous-espace H est bien un hyperplan : c'est le supplémentaire d'une droite.

- (b) Il est plus facile de projeter sur H^\perp que sur l'hyperplan H .

En effet, H^\perp est une droite dont $(\frac{I_n}{\|I_n\|})$ est une base orthonormée. On a donc

$$p_{H^\perp}(T) = \langle T, \frac{I_n}{\|I_n\|} \rangle \frac{I_n}{\|I_n\|} = \frac{\langle T, I_n \rangle}{\|I_n\|^2} I_n.$$

$$d(T, H) = \|p_{H^\perp}(T)\| = \frac{|\text{tr}(T)|}{\|I_n\|} = \frac{n}{\sqrt{n}} \quad \text{soit} \quad d(T, H) = \sqrt{n}.$$

Exercice 2. Marche aléatoire et distance à l'origine.

1. Pour tout $\omega \in \Omega$, $S_{2n+1}(\omega)$ est un nombre impair (somme d'un nombre impair de 1 et de -1). On a donc $P(S_{2n+1} = 0) = 0$.

2. (a) On a

$$\frac{S_n + n}{2} = \sum_{k=1}^n \frac{X_k + 1}{2}.$$

Pour $i \in \llbracket 1, n \rrbracket$, la variable $\frac{X_i + 1}{2}$ suit une loi $\mathcal{B}(\frac{1}{2})$.

De plus, les variables $(\frac{X_i + 1}{2})_{1 \leq i \leq n}$ sont indépendantes car les X_i le sont.

On en déduit que la somme $\frac{S_n + n}{2}$ suit une loi binomiale $\mathcal{B}(n, \frac{1}{2})$.

(b) On a (espérance usuelle)

$$E\left(\frac{S_n + n}{2}\right) = n \cdot \frac{1}{2}.$$

Or, par linéarité de l'espérance $E\left(\frac{S_n + n}{2}\right) = \frac{1}{2}(E(S_n) + n)$.

On en déduit que $E(S_n) = 0$.

On a aussi (variance usuelle),

$$V\left(\frac{S_n + n}{2}\right) = n \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2} = \frac{n}{4}.$$

Or, par propriété de la variance, $V\left(\frac{S_n + n}{2}\right) = \frac{1}{4}V(S_n)$.

On en déduit que $V(S_n) = n$.

(c) On a, en utilisant la loi binomiale,

$$P(S_{2n} = 0) = P\left(\frac{S_{2n} + 2n}{2} = n\right) = \binom{2n}{n} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{1}{2}\right)^{2n-n} = \frac{1}{2^{2n}} \cdot \binom{2n}{n}.$$

On a donc

$$P(S_{2n} = 0) = \frac{1}{2^{2n}} \cdot \frac{(2n)!}{n!n!} \sim \frac{1}{2^{2n}} \cdot \frac{\sqrt{2\pi 2n} \left(\frac{2n}{e}\right)^{2n}}{2\pi n \left(\frac{n}{e}\right)^{2n}} \sim \frac{1}{\sqrt{\pi n}}.$$

3. (a) Pour $k \geq 1$, on a

$$|k+1| + |k-1| = 2|k| + 2\delta_{k,0} = k+1 + k-1 = 2|k| + 2 \cdot 0.$$

Pour $k \leq -1$, on a

$$|k+1| + |k-1| = 2|k| + 2\delta_{k,0} = -k-1 - (k-1) = -2k = 2|k| + 2 \cdot 0.$$

Enfin pour $k = 0$, on vérifie que

$$|0+1| + |0-1| = 2 \cdot |0| + 2 \cdot 1.$$

(b) On va appliquer la formule du transfert à (S_n, X_{n+1}) . Notons que S_n et X_{n+1} sont indépendantes, d'après le lemme des coalitions. On calcule

$$\begin{aligned} E(|S_{n+1}|) &= E(|S_n + X_{n+1}|) \\ &= \sum_{i \in S_n(\Omega)} \sum_{j \in X_{n+1}(\Omega)} P(S_n = i, X_{n+1} = j) |i + j| \\ &= \sum_{i \in S_n(\Omega)} P(S_n = i) \cdot \frac{1}{2} \cdot (|i+1| + |i-1|) \\ &\stackrel{3.(a)}{=} \sum_{i \in S_n(\Omega)} P(S_n = i) \cdot (|i| + \delta_{i,0}) \\ &= \sum_{i \in S_n(\Omega)} P(S_n = i) |i| + \sum_{i \in S_n(\Omega)} P(S_n = i) \delta_{i,0} \\ &= E(|S_n|) + P(S_n = 0). \end{aligned}$$

(c) Facile en utilisant l'expression avec les factorielles de la question 2(c).

(d) Récurrence.

(e) L'équivalent pour $E(|S_{2n}|)$ est celui pour $E(|S_{2n+1}|)$ (ces deux espérances sont égales...) On en déduit ce (beau!) résultat sur la distance moyenne du marcheur à l'origine :

$$E(|S_n|) \underset{n \rightarrow +\infty}{\sim} \sqrt{\frac{2n}{\pi}}.$$