

1.  $S^{n-1}$  est un fermé borné de l'espace vectoriel normé de dimension finie  $\mathbb{R}^n$ , c'est donc un compact de  $\mathbb{R}^n$ .

D'autre part, la continuité de l'application norme sur le compact  $S^{n-1}$  assure l'existence de ce maximum.

2. ..

- Cette application vérifie la propriété de positivité.

- L'homogénéité et l'inégalité triangulaire se font comme pour la norme infinie.

- Soit maintenant  $M \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

Si  $\|M\|_{op} = 0$ , alors  $\max \{ \|Mx\| ; x \in S^{n-1} \} = 0$ , donc  $\|Mx\| = 0$  pour tout  $x \in S^{n-1}$  et si  $y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ , alors  $\left\| M \frac{y}{\|y\|} \right\| = 0$ , donc  $\frac{1}{\|y\|} \|My\|$  soit  $My = 0$ . Par suite  $M = 0$ . D'autre part, on vérifie que si  $M = 0$ , alors  $\|M\|_{op} = 0$ . D'où la séparation.

Par suite l'application  $M \rightarrow \|M\|_{op}$  est une norme sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

D'autre part, si  $y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ , alors  $\left\| M \frac{y}{\|y\|} \right\| \leq \|M\|_{op}$  ou encore  $\|My\| \leq \|M\|_{op} \|y\|$ . Inégalité valable si  $y = 0$ . Par suite

$$\forall y \in \mathbb{R}^n, \|My\| \leq \|M\|_{op} \|y\|$$

Et si  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , alors  $\|Mx - My\| = \|M(x - y)\| \leq \|M\|_{op} \|x - y\|$ . D'où

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \|Mx - My\| \leq \|M\|_{op} \|x - y\|$$

3. Soit  $M = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  une matrice diagonale, alors pour tout  $x = {}^t(x_1, \dots, x_n) \in S^{n-1}$ ,  $Mx = {}^t(\lambda_1 x_1, \dots, \lambda_n x_n)$  et si  $k \in \{1, \dots, n\}$  est tel que  $|\lambda_k| = \max_{1 \leq i \leq n} |\lambda_i|$ , alors

$$\|Mx\|^2 = \sum_{i=1}^n \lambda_i^2 \cdot x_i^2 = \sum_{i=1}^n |\lambda_i|^2 \cdot x_i^2 \leq \sum_{i=1}^n |\lambda_k|^2 \cdot x_i^2 = |\lambda_k|^2 \sum_{i=1}^n x_i^2 = |\lambda_k|^2 \|x\|^2 = |\lambda_k|^2 \cdot 1$$

Donc

$$\|Mx\| \leq |\lambda_k|$$

Et cette inégalité devient une égalité pour  $x = e_k \in S^{n-1}$  ( $k^{\text{ème}}$  vecteur de la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ )

Donc

$$\|M\|_{op} = \max \{ \|Mx\| ; x \in S^{n-1} \} = |\lambda_k|$$

Mais

$$\sigma(M) = \{\lambda_i ; 1 \leq i \leq n\}$$

Donc

$$\|M\|_{op} = \max \{ |\lambda| ; \lambda \in \sigma(M) \}$$

Si maintenant  $M$  est symétrique réelle quelconque, alors d'après le théorème spectral,  $M$  est orthogonalement diagonalisable, donc ils existent  $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  diagonale à coefficients réels et  $P \in O_n(\mathbb{R})$  une matrice orthogonale telles que  $M = P.D.P^{-1}$ .

Donc compte tenu du fait que  $P$  conserve la norme  $\|\cdot\|$  euclidienne de  $\mathbb{R}^n$ ,

$$\{\|Mx\| ; x \in S^{n-1}\} = \{\|P.D.P^{-1}x\| ; x \in S^{n-1}\} = \{\|D.P^{-1}x\| ; x \in S^{n-1}\}$$

Mais pour la même raison ( $P$  conserve la norme  $\|\cdot\|$ ), l'application définie de  $S^{n-1}$  dans lui-même qui à  $x$  associe  $P^{-1}x$  est bijective, par suite

$$\{\|D.P^{-1}x\| ; x \in S^{n-1}\} = \{\|D.y\| ; y \in S^{n-1}\}$$

Donc

$$\{\|Mx\| ; x \in S^{n-1}\} = \{\|D.y\| ; y \in S^{n-1}\}$$

Par suite

$$\|M\|_{op} = \max \{\|Mx\| ; x \in S^{n-1}\} = \max \{\|D.y\| ; y \in S^{n-1}\} = \|D\|_{op}$$

Mais compte tenue de la première étape,

$$\|D\|_{op} = \max \{|\lambda| ; \lambda \in \sigma(D)\}$$

Or

$$\sigma(M) = \sigma(D) = \{\lambda_i ; 1 \leq i \leq n\}$$

D'où

$$\|M\|_{op} = \max \{|\lambda| ; \lambda \in \sigma(M)\}$$

4. C'est classique

$$\begin{cases} \sigma(J_n) = \{0, n\} \\ E_0(J_n) = \text{vect}(e_1 - e_n, \dots, e_{n-1} - e_n) \\ E_n(J_n) = \text{vect}(e_1 + \dots + e_n) \end{cases}$$

où  $(e_1, \dots, e_n)$  est la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ . En particulier  $\begin{cases} \dim E_0(J_n) = n - 1 \\ \dim E_n(J_n) = 1 \end{cases}$ .

En particulier  $\max \{|\lambda| ; \lambda \in \sigma(J_n)\} = n$  et donc compte tenu du résultat de la troisième question,

$$\|J_n\|_{op} = n$$

5. Soit  $i, j$  dans  $\{1, \dots, n\}$ , alors par définition de  $\|M\|_{op}$ , on a  $\|M.e_j\| \leq \|M\|_{op}$ , mais  $M.e_j = \begin{pmatrix} M_{1,j} \\ \vdots \\ M_{n,j} \end{pmatrix}$  est la  $j^{\text{ème}}$  colonne de  $M$ , donc

$$\left( \sum_{k=1}^n M_{k,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}} \leq \|M\|_{op}$$

Mais  $|M_{i,j}| \leq \left( \sum_{k=1}^n M_{k,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ , donc  $|M_{i,j}| \leq \|M\|_{op}$ .

Par suite

$$\max \{|M_{i,j}| ; 1 \leq i, j \leq n\} \leq \|M\|_{op}.$$

6. Soit  $x = {}^t(x_1, \dots, x_n) \in S^{n-1}$  tel que  $\|M\|_{op} = \|M.x\|$ .

Un calcul donne

$$M.x = \begin{pmatrix} \sum_{j=1}^n M_{1,j}.x_j \\ \vdots \\ \sum_{j=1}^n M_{n,j}.x_j \end{pmatrix}$$

donc

$$\|M.x\| = \left( \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 \right)^{\frac{1}{2}}.$$

Mais pour tout  $i$  dans  $\{1, \dots, n\}$  fixé, on a par inégalité de Cauchy Schwartz,

$$\left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 \leq \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right) \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right).$$

Ou encore puisque  $\|x\|^2 = \sum_{j=1}^n x_j^2 = 1$ ,

$$\left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 \leq \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2$$

Donc compte tenue de ce qui précède on obtient,

$$\|M\|_{op} = \|M.x\| \leq \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}.$$

D'autre part, cette inégalité est une égalité ssi

$$\left( \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

ssi

$$\sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2$$

ssi

$$\sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right) \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

ssi  $\forall i \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$\left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}.x_j \right)^2 = \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right) \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

Puisque toujours d'après l'inégalité de Cauchy Schwartz,

$$\forall i \in \{1, \dots, n\}, \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j} \cdot x_j \right)^2 \leq \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right) \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

Donc il y'a égalité

$$\|M\|_{op} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

ssi  $\forall i \in \{1, \dots, n\}$ , il y'a égalité dans l'inégalité de Cauchy Schwartz,

$$\left( \sum_{j=1}^n M_{i,j} \cdot x_j \right)^2 \leq \left( \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right) \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right)$$

ssi  $\forall i \in \{1, \dots, n\}$ , les vecteurs  $(M_{i,1}, \dots, M_{i,n})$  et  $x = {}^t(x_1, \dots, x_n)$  sont liés

ssi tous les vecteurs lignes de  $M$  sont proportionnel à  $x \neq 0$ .

ssi le rang de  $M$  est  $\leq 1$ .

En conclusion, la condition cherchée est

$$rg(M) \leq 1.$$

7. Soit  $M = (M_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n}$  dans  $\Sigma_n$ , alors  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,

$$\left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |M_{i,j}|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \leq \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n 1 \right)^{\frac{1}{2}} = (n^2)^{\frac{1}{2}} = n \quad (*)$$

Et compte tenu du résultat de la question 6 précédente, il vient

$$\|M\|_{op} \leq n.$$

On a donc

$$\|M\|_{op} \leq \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}} \leq n$$

D'autre part, supposons  $\|M\|_{op} = n$ , alors d'après les inégalités précédentes,

$$\|M\|_{op} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}} = n = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n 1 \right)^{\frac{1}{2}}.$$

D'après le 6), la première égalité implique  $rg(M) \leq 1$  et donc  $rg(M) = 1$  puisque  $\|M\|_{op} = n \neq 0$ .

La deuxième égalité et le fait que  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $M_{i,j}^2 \leq 1$  implique  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $M_{i,j}^2 = 1$ .

Donc l'égalité  $\|M\|_{op} = n$  implique  $rg(M) = 1$  et  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $M_{i,j}^2 = 1$ .

Réciproquement, supposons  $rg(M) = 1$  et  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, M_{i,j}^2 = 1$ .

Alors  $rg(M) \leq 1$ , donc d'après le résultat de la question 6), on a l'égalité  $\|M\|_{op} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}}$

et comme

$$\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, M_{i,j}^2 = 1.$$

Alors

$$\|M\|_{op} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n M_{i,j}^2 \right)^{\frac{1}{2}} = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n 1 \right)^{\frac{1}{2}} = (n^2)^{\frac{1}{2}} = n$$

Donc il y'a égalité  $\|M\|_{op} = n$  ssi  $rg(M) = 1$  et  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, M_{i,j}^2 = 1$ .

Notons alors

$$E = \left\{ M = (M_{i,j})_{1 \leq i, j \leq n} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) ; rg(M) = 1 \text{ et } \forall i, j \in \{1, \dots, n\}, M_{i,j}^2 = 1. \right\}$$

Et pour  $\varepsilon = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n) \in \{-1, 1\}^n$ , notons  $X_\varepsilon = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 \\ \vdots \\ \varepsilon_n \end{pmatrix}$ .

Alors on vérifie que  $E$  est l'ensemble des matrices dont les colonnes sont  $(X_\varepsilon, \mu_1 \cdot X_\varepsilon, \dots, \mu_{n-1} \cdot X_\varepsilon)$ , avec  $\varepsilon \in \{-1, 1\}^n$  et  $\mu_1, \dots, \mu_{n-1} \in \{-1, 1\}$  et que l'application définie de  $\{-1, 1\}^n \times \{-1, 1\}^{n-1}$  qui à  $(\varepsilon, (\mu_1, \dots, \mu_{n-1}))$  associe la matrice dont les colonnes sont  $(X_\varepsilon, \mu_1 \cdot X_\varepsilon, \dots, \mu_{n-1} \cdot X_\varepsilon)$  est bijective. En particulier

$$card(E) = 2^n \cdot 2^{n-1} = 2^{2n-1}.$$

8. Soit  $t$  réel.

On a pour tout  $n \in \mathbb{N}^*$ , et pour tout  $k \in \{1, \dots, n\}, 2 \leq n+k$ , donc

$$2^n = \prod_{k=1}^n 2 \leq \prod_{k=1}^n (n+k) \text{ et } 2^n \cdot n! \leq n! \prod_{k=1}^n (n+k) = (2n)!$$

De plus cette inégalité est valable pour  $n = 0$ .

Donc pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$2^n \cdot n! \leq (2n)!$$

Donc pour tout  $n \in \mathbb{N}$ ,

$$\frac{t^{2n}}{(2n)!} \leq \frac{t^{2n}}{2^n \cdot n!}'$$

donc

$$\sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{2n}}{(2n)!} \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{2n}}{2^n \cdot n!}'$$

ou encore

$$ch(t) = \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{t^{2n}}{(2n)!} \leq \sum_{n=0}^{+\infty} \frac{\left(\frac{t^2}{2}\right)^n}{n!} = \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$$

9. Comme  $x \in [-1, 1]$ , alors  $\frac{1+x}{2} \in [0, 1]$  et par convexité de la fonction exponentielle, on a

$$\exp\left(\frac{1+x}{2} \cdot t + \left(1 - \frac{1+x}{2}\right) (-t)\right) \leq \frac{1+x}{2} \cdot \exp(t) + \left(1 - \frac{1+x}{2}\right) \cdot \exp(-t).$$

Ou encore après simplification :

$$\exp(tx) \leq \frac{1+x}{2} \cdot \exp(t) + \left(\frac{1-x}{2}\right) \cdot \exp(-t).$$

10. Soit  $t \in \mathbb{R}$ .

Comme  $X$  admet une espérance finie (nulle), alors d'après le théorème de transfert,  $\exp(tX)$  admet aussi une espérance finie et

$$E(\exp(tX)) = \sum_{x \in X(\Omega)} \exp(tx) \cdot P(X = x) \quad (*)$$

D'autre part comme  $X$  est bornée par 1, alors  $X(\Omega) \subset [-1, 1]$ , donc d'après le 9, on a pour tout  $x \in X(\Omega)$ ,

$$\exp(tx) \leq \frac{1+x}{2} \cdot \exp(t) + \left(\frac{1-x}{2}\right) \cdot \exp(-t) = ch(t) + x \cdot sh(t)$$

Et compte tenue de la positivité de  $P$ , on a pour tout  $x \in X(\Omega)$ ,

$$\exp(tx) \cdot P(X = x) \leq ch(t) \cdot P(X = x) + sh(t) \cdot (x \cdot P(X = x)) \quad (**)$$

Or les familles  $(P(X = x))_{x \in X(\Omega)}$  et  $(x \cdot P(X = x))_{x \in X(\Omega)}$  sont sommables et

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{x \in X(\Omega)} P(X = x) = 1 \text{ car } ((X = x))_{x \in X(\Omega)} \text{ est un système complet d'événements} \\ \sum_{x \in X(\Omega)} x \cdot P(X = x) = E(X) = 0 \text{ car } X \text{ est supposée centrée} \end{array} \right.$$

Donc les familles  $(ch(t) \cdot P(X = x))_{x \in X(\Omega)}$  et  $(sh(t) \cdot (x \cdot P(X = x)))_{x \in X(\Omega)}$  sont sommables et

$$\left\{ \begin{array}{l} \sum_{x \in X(\Omega)} ch(t) \cdot P(X = x) = ch(t) \\ \sum_{x \in X(\Omega)} sh(t) \cdot (x \cdot P(X = x)) = 0 \end{array} \right. \quad (***)$$

Donc compte tenues de (\*), (\*\*) et (\*\*\*),

$$E(\exp(tX)) \leq ch(t).$$

Mais par le 8,

$$ch(t) \leq \exp\left(\frac{t^2}{2}\right).$$

Donc

$$E(\exp(tX)) \leq \exp\left(\frac{t^2}{2}\right)$$

Et ceci pour tout  $t$  réel. Donc  $X$  est 1-sous-gaussienne.

Si maintenant  $X$  est bornée par  $\alpha$  et centrée, alors on vérifie que  $\frac{1}{\alpha} \cdot X$  est bornée par 1 et centrée.

Donc d'après ce qui précède,  $\frac{1}{\alpha} \cdot X$  est 1-sous-gaussienne.

Donc pour tout  $t$  réel,

$$E \left( \exp \left( t \cdot \left( \frac{1}{\alpha} \cdot X \right) \right) \right) \leq \exp \left( \frac{t^2}{2} \right)$$

ou encore  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,

$$E \left( \exp \left( \frac{1}{\alpha} t \cdot X \right) \right) \leq \exp \left( \frac{t^2}{2} \right)$$

ou encore  $\forall t \in \mathbb{R}$ ,

$$E \left( \exp (t \cdot X) \right) \leq \exp \left( \frac{\alpha^2 \cdot t^2}{2} \right)$$

Donc  $X$  est  $\alpha$ -sous-gaussienne.

11. Soit  $t$  réel.

Comme  $X_1, \dots, X_n$  sont mutuellement indépendantes et chacune admet une espérance finie, alors les variables aléatoires

$\exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_1), \dots, \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_n)$  sont mutuellement indépendantes et chacune admet une espérance finie, donc leur produit

$\exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_1) \dots \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_n)$  admet une espérance finie et

$$E \left( \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_1) \dots \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_n) \right) = E \left( \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_1) \right) \dots E \left( \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_n) \right)$$

Mais

$$\exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_1) \dots \exp(t \cdot \mu_1 \cdot X_n) = \exp \left( t \cdot \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot X_i \right)$$

et  $\forall i \in \{1, \dots, n\}$ ,  $X_i$  est  $\alpha$ -sous-gaussienne, donc .

$$E \left( \exp(t \cdot \mu_i \cdot X_i) \right) \leq \exp \left( \frac{\alpha^2 (t \cdot \mu_i)^2}{2} \right)$$

Donc

$$E \left( \exp \left( t \cdot \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot X_i \right) \right) \leq \exp \left( \frac{\alpha^2 (t \cdot \mu_1)^2}{2} \right) \dots \exp \left( \frac{\alpha^2 (t \cdot \mu_n)^2}{2} \right)$$

ou encore

$$E \left( \exp \left( t \cdot \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot X_i \right) \right) \leq \exp \left( \frac{\alpha^2 \cdot t^2 (\mu_1^2 + \dots + \mu_n^2)}{2} \right)$$

Et compte tenue de l'hypothèse  $\mu_1^2 + \dots + \mu_n^2 = 1$ , on obtient

$$E \left( \exp \left( t \cdot \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot X_i \right) \right) \leq \exp \left( \frac{\alpha^2 \cdot t^2}{2} \right).$$

Donc  $\sum_{i=1}^n \mu_i \cdot X_i$  est  $\alpha$ -sous-gaussienne.

12. Soit  $t > 0$ .

Alors on vérifie que

$$(X \geq \lambda) = (\exp(tX) \geq \exp(t\lambda))$$

et donc

$$P(X \geq \lambda) = P(\exp(tX) \geq \exp(t\lambda)) \quad (*)$$

Mais la variable aléatoire  $X$  est supposé  $\alpha$ -sous-gaussienne. donc  $\exp(tX)$  admet une espérance finie et de plus c'est une variable aléatoire positive.

Donc d'après l'inégalité de Markov,

$$P(\exp(tX) \geq \exp(t\lambda)) \leq \frac{E(\exp(tX))}{\exp(t\lambda)}$$

Mais toujours puisque  $X$  est supposé  $\alpha$ -sous-gaussienne, alors

$$E(\exp(tX)) \leq \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2}\right).$$

Donc

$$P(\exp(tX) \geq \exp(t\lambda)) \leq \frac{\exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2}\right)}{\exp(t\lambda)}$$

ou encore

$$P(\exp(tX) \geq \exp(t\lambda)) \leq \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t\lambda\right)$$

Et compte tenue de l'égalité (\*), on obtient :

$$P(X \geq \lambda) \leq \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t\lambda\right). \quad (**)$$

D'autre part,

$$(|X| \geq \lambda) = (X \geq \lambda) \cup (-X \geq \lambda)$$

Donc

$$P(|X| \geq \lambda) = P((X \geq \lambda) \cup (-X \geq \lambda)) \leq P(X \geq \lambda) + P(-X \geq \lambda) \quad (***)$$

Mais comme  $X$  est supposé  $\alpha$ -sous-gaussienne, alors on vérifie sans peine que  $-X$  est aussi  $\alpha$ -sous-gaussienne.

Donc en appliquant l'inégalité (\*\*) à  $X$  et à  $-X$ , on obtient

$$\begin{cases} P(X \geq \lambda) \leq \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t\lambda\right) \\ P(-X \geq \lambda) \leq \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t\lambda\right) \end{cases}$$

Et compte tenue de l'inégalité (\*\*\*), on obtient

$$P(|X| \geq \lambda) \leq 2 \cdot \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t\lambda\right)$$



On a donc montré que pour tout  $t > 0$ ,

$$P(|X| \geq \lambda) \leq 2 \cdot \exp\left(\frac{\alpha^2 t^2}{2} - t \cdot \lambda\right)$$

En appliquant cette inégalité pour  $t = \frac{\lambda}{\alpha^2} > 0$ , on obtient l'inégalité demandée, soit

$$P(|X| \geq \lambda) \leq 2 \cdot \exp\left(-\frac{\lambda^2}{2 \cdot \alpha^2}\right).$$

13. Supposons  $X$  est d'espérance finie donc d'après le théorème de transfert,  $[X]$  est d'espérance finie et

$$E([X]) = \sum_{x \in X(\Omega)} [x] \cdot P(X = x) \quad (*)$$

de plus comme  $[X]$  est à valeurs dans  $\mathbb{N}$  puisque  $X$  est supposée à valeurs dans  $\mathbb{R}^+$ .

Donc d'après le résultat admis, la série  $\sum P([X] \geq k)$  converge et

$$\sum_{k=1}^{+\infty} P([X] \geq k) = E([X]) \quad (**)$$

Or

$$\forall k \geq 1, P(X \geq k) = P([X] \geq k), \quad (***)$$

puisque l'on vérifie sans peine l'égalité  $(X \geq k) = ([X] \geq k)$  pour tout  $k \geq 1$ .

Donc la série  $\sum P(X \geq k)$  converge et

$$\sum_{k=1}^{+\infty} P(X \geq k) = \sum_{k=1}^{+\infty} P([X] \geq k)$$

Et compte tenues des égalités (\*) et (\*\*), on obtient

$$\sum_{k=1}^{+\infty} P(X \geq k) = \sum_{x \in X(\Omega)} [x] \cdot P(X = x)$$

Mais

$$\sum_{x \in X(\Omega)} [x] \cdot P(X = x) \leq \sum_{x \in X(\Omega)} x \cdot P(X = x) = E(X).$$

Par suite

$$\sum_{k=1}^{+\infty} P(X \geq k) \leq E(X).$$

Réciproquement, supposons la convergence de la série  $\sum P(X \geq k)$ , donc la série  $\sum P([X] \geq k)$  de plus  $[X]$  est à valeurs dans  $\mathbb{N}$ ,

donc d'après le résultat admis,  $[X]$  admet une espérance finie et

$$E([X]) = \sum_{k=1}^{+\infty} P([X] \geq k) \quad (1)$$

donc d'après le théorème de transfert,  $X$  admet une espérance finie.

Mais  $X \leq 1 + [X]$ , donc par croissance de l'espérance,

$$E(X) \leq 1 + E([X])$$

ou encore, en tenant compte de l'égalité (1),

$$E(X) \leq 1 + \sum_{k=1}^{+\infty} P([X] \geq k)$$

ou encore, en tenant compte de la relation (\*\*\*) ,

$$E(X) \leq 1 + \sum_{k=1}^{+\infty} P(X \geq k).$$

14. Soit  $k > 0$ .

On vérifie l'égalité

$$\left( \exp\left(\frac{\beta^2 X^2}{2}\right) \geq k \right) = \left( |X| \geq \frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)} \right) \quad (*)$$

Mais compte tenu du résultat du 12),

$$P\left(|X| \geq \frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right) \leq 2 \cdot \exp\left(-\frac{\left(\frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right)^2}{2\alpha^2}\right)$$

ou encore

$$P\left(|X| \geq \frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right) \leq 2 \cdot \exp\left(-\frac{\left(\frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right)^2}{2\alpha^2}\right)$$

Mais après simplification,

$$2 \cdot \exp\left(-\frac{\left(\frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right)^2}{2\alpha^2}\right) = 2 \cdot k^{-\eta}$$

Donc

$$P\left(|X| \geq \frac{\sqrt{2}}{\beta} \cdot \sqrt{\ln(k)}\right) \leq 2 \cdot k^{-\eta}$$

Et en tenant compte de l'égalité (\*), on obtient

$$P \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \geq k \right) \leq 2 \cdot k^{-\eta} \text{. (**)}$$

D'autre part, si  $\alpha \cdot \beta < 1$ , alors  $\eta = \frac{1}{\alpha^2 \cdot \beta^2} < 1$ , donc la série de Riemann  $\sum 2 \cdot k^{-\eta}$  converge et donc compte tenue de l'inégalité (\*\*)

précédente, la série  $\sum P \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \geq k \right)$  converge et

$$\sum_{k=1}^{+\infty} P \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \geq k \right) \leq \sum_{k=1}^{+\infty} 2 \cdot k^{-\eta} = 2\zeta(\eta) \text{. (***)}$$

Mais la variable aléatoire  $\exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right)$  est à valeurs dans  $\mathbb{R}^+$ , donc d'après le résultat du 13),

$\exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right)$  est d'espérance finie

et

$$E \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \right) \leq 1 + \sum_{k=1}^{+\infty} P \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \geq k \right)$$

D'où

$$E \left( \exp \left( \frac{\beta^2 \cdot X^2}{2} \right) \right) \leq 1 + 2\zeta(\eta)$$

15. Raisonnons par l'absurde et supposons que pour toute partie finie  $A$  de  $K$ ,  $K$  n'est pas inclus dans  $\bigcup_{a \in A} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}}$  et notons  $\mathcal{H}$  cette

hypothèse.

$K$  étant supposé non vide, donc contient un vecteur  $x_0$ , et l'hypothèse  $\mathcal{H}$  appliquée à la partie  $\{x_0\}$  assure l'existence de  $x_1$  dans

$$K \setminus B_{x_0, \frac{\varepsilon}{2}}.$$

Soit  $n \geq 1$  et supposons l'existence de  $x_0, \dots, x_n$  dans  $K$ , tels que pour tout

$$k \in \{1, \dots, n\}, x_k \in K \setminus \bigcup_{i=0}^{k-1} B_{x_i, \frac{\varepsilon}{2}}.$$

Encore l'hypothèse  $\mathcal{H}$  appliqué à la partie  $\{x_0, \dots, x_n\}$  assure l'existence de  $x_{n+1}$  dans  $K \setminus \bigcup_{i=0}^n B_{x_i, \frac{\varepsilon}{2}}$ .

On a donc constitué par récurrence une suite  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  d'éléments de  $K$  telle que

$$\forall n \in \mathbb{N}, x_{n+1} \in K \setminus \bigcup_{i=0}^n B_{x_i, \frac{\varepsilon}{2}} \text{ (*)}$$

Et comme  $K$  est compact, alors on peut extraire de  $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$  une sous-suite  $(x_{\varphi(n)})_{n \in \mathbb{N}}$  convergente dans  $K$  et si on note  $l$  sa

limite, alors il existe  $p \in \mathbb{N}$  tel que pour tout  $n \geq p$ ,  $\|x_{\varphi(n)} - l\| \leq \frac{\varepsilon}{4}$  et donc par l'inégalité triangulaire,

$$\forall n \geq p, \|x_{\varphi(n+1)} - x_{\varphi(n)}\| \leq \frac{\varepsilon}{2}$$

En particulier,

$$x_{\varphi(p+1)} \in B_{x_{\varphi(p)}, \frac{\varepsilon}{2}}$$

Ceci contredit l'hypothèse (\*).

D'où l'existence d'un sous-ensemble fini  $A$  de  $K$  tel que

$$K \subset \bigcup_{a \in A} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}}$$

16. Soit  $A$  un ensemble du type considéré à la question précédente et notons  $p$  son cardinal.

On va raisonner par l'absurde et supposons que  $\Lambda$  contient au moins  $p + 1$  éléments  $x_1, \dots, x_{p+1}$  distincts deux à deux.

D'autre part, comme  $\Lambda \subset K \subset \bigcup_{a \in A} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}}$ , alors

$$\forall i \in \{1, \dots, p+1\}, \exists a_i \in A \text{ tel que } x_i \in B_{a_i, \frac{\varepsilon}{2}}$$

D'autre part, puisque  $\text{card}(A) = p$ , alors  $\exists i, j \in \{1, \dots, p+1\}$  tel que  $i \neq j$  et  $a_i = a_j$ .

Donc  $x_i$  et  $x_j$  sont dans la même boule  $B_{a_i, \frac{\varepsilon}{2}}$ , donc  $\begin{cases} \|x_i - a_i\| \leq \frac{\varepsilon}{2} \\ \|x_j - a_i\| \leq \frac{\varepsilon}{2} \end{cases}$  et par l'inégalité triangulaire,  $\|x_i - x_j\| \leq \varepsilon$ .

Ceci contredit l'hypothèse :

$$\forall x \neq y \in \Lambda, \|x - y\| \geq \varepsilon (*)$$

Donc  $\Lambda$  est fini et son cardinal est majoré par celui de  $A$ .

Si de plus  $\Lambda$  est de cardinal maximal parmi les sous ensembles de  $K$  vérifiant la propriété (\*) précédente, alors  $K \subset \bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \varepsilon}$ .

En effet raisonnons par l'absurde et supposons  $K$  non inclus dans  $\bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \varepsilon}$ , alors il existe  $b \in K$  et  $b \notin \bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \varepsilon}$ , donc

$$\forall a \in \Lambda, \|b - a\| \geq \varepsilon.$$

Donc si on note  $\Lambda' = \Lambda \cup \{b\}$ , alors  $\Lambda'$  vérifie la propriété (\*) si dessus et  $\text{card}(\Lambda') = \text{card}(\Lambda) + 1 > \text{card}(\Lambda)$ .

Ceci contredit l'hypothèse faite sur  $\Lambda$ .

D'où

$$K \subset \bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \varepsilon}$$

**Remarque :**

L'existence de  $\Lambda$  partie de  $K$  et de cardinal maximal parmi les sous ensembles de  $K$  vérifiant la propriété (\*), découle du fait que

la partie  $\{card \Delta / \Delta \subset K \text{ et } \Delta \text{ vérifie } (*)\}$  est une partie de  $\mathbb{N}$  non vide et majorée par  $card(A)$

17. Soit  $a \in \Lambda$ . Si  $x \in B_{a, \frac{\varepsilon}{2}}$ , alors  $\|x - a\| \leq \frac{\varepsilon}{2}$ , donc par l'inégalité triangulaire,

$$\|x\| \leq \|x - a\| + \|a\| \leq \frac{\varepsilon}{2} + \|a\|$$

Mais  $\Lambda \subset S^{n-1}$ , donc  $\|a\| = 1$ .

Donc

$$\|x\| \leq \frac{\varepsilon}{2} + 1$$

Par suite

$$B_{a, \frac{\varepsilon}{2}} \subset B_{0, 1 + \frac{\varepsilon}{2}}$$

En particulier

$$\bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}} \subset B_{0, 1 + \frac{\varepsilon}{2}}$$

Donc

$$\mu \left( \bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}} \right) \leq \mu \left( B_{0, 1 + \frac{\varepsilon}{2}} \right)$$

Or  $\Lambda$  vérifie l'hypothèse (\*) donc les compacts  $B_{a, \frac{\varepsilon}{2}}$  pour  $a \in \Lambda$  sont deux à deux disjoints, donc

$$\mu \left( \bigcup_{a \in \Lambda} B_{a, \frac{\varepsilon}{2}} \right) = \sum_{a \in \Lambda} \mu \left( B_{a, \frac{\varepsilon}{2}} \right) = \sum_{a \in \Lambda} \left( \frac{\varepsilon}{2} \right)^n = card(\Lambda) \cdot \left( \frac{\varepsilon}{2} \right)^n$$

Et en tenant compte de l'inégalité précédente, on obtient

$$card(\Lambda) \cdot \left( \frac{\varepsilon}{2} \right)^n \leq \mu \left( B_{0, 1 + \frac{\varepsilon}{2}} \right) = \left( 1 + \frac{\varepsilon}{2} \right)^n$$

ou encore

$$card(\Lambda) \leq \left( \frac{2 + \varepsilon}{\varepsilon} \right)^n$$

18. Soit  $a \in S^{n-1}$  et  $b = -a$ , alors  $\|a - b\| = 2$ .  $\|a\| = 2 \rangle \frac{1}{2}$ .

Donc en prenant  $\Lambda = \{a, b\}$ , alors  $\Lambda$  est un sous-ensemble du compact  $S^{n-1}$ , vérifiant

$$\forall x \neq y \in \Lambda, \|x - y\| \geq \frac{1}{2} (*)$$

Alors en appliquant le résultat du 16), si on note  $\Lambda_n$  un sous ensemble de  $S^{n-1}$  de cardinal maximal parmi les sous ensembles de

$S^{n-1}$  vérifiant la propriété (\*) ci dessus, on obtient

$$S^{n-1} \subset \bigcup_{a \in \Lambda_n} B_{a, \frac{1}{2}}$$

Et en appliquant le résultat du 17) à  $\Lambda_n$ , on obtient

$$\text{card}(\Lambda_n) \leq \left( \frac{2 + \frac{1}{2}}{\frac{1}{2}} \right)^n = 5^n$$

19. Soit  $i \in \{1, \dots, n\}$ .

Alors

$$y_i = \sum_{j=1}^n x_j \cdot M_{i,j}^{(n)} \quad (*)$$

Mais par hypothèse  $\sum_{j=1}^n (x_j)^2 = 1$  puisque  $x \in S^{n-1}$  et pour tout  $j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $M_{i,1}^{(n)}, \dots, M_{i,n}^{(n)}$  sont mutuellement indépendantes et

$\alpha$ -sous-gaussienne, donc d'après le résultat du 11),  $y_i = \sum_{j=1}^n x_j \cdot M_{i,j}^{(n)}$  est  $\alpha$ -sous-gaussienne.

Donc d'après le résultat du 14), dit inégalité d'Orlicz,

$$0 \leq E \left( \exp \left( \gamma \cdot y_i^2 \right) \right) \leq 5$$

et ceci pour tout  $i \in \{1, \dots, n\}$ , donc

$$\prod_{i=1}^n E \left( \exp \left( \gamma \cdot y_i^2 \right) \right) \leq 5^n \quad (**)$$

D'autre part, les variables aléatoires  $M_{i,j}^{(n)}$  pour  $i, j \in \{1, \dots, n\}$  sont par hypothèse mutuellement indépendantes, donc en tenant

compte des égalités (\*) ci dessus, les  $y_i$  sont aussi mutuellement indépendantes, donc les  $\exp(\gamma \cdot y_i^2)$  sont aussi mutuellement

indépendantes, par suite

$$\prod_{i=1}^n E \left( \exp \left( \gamma \cdot y_i^2 \right) \right) = E \left( \prod_{i=1}^n \exp \left( \gamma \cdot y_i^2 \right) \right)$$

ou encore

$$\prod_{i=1}^n E \left( \exp \left( \gamma \cdot y_i^2 \right) \right) = E \left( \exp \left( \gamma \cdot \|y\|^2 \right) \right)$$

Donc en tenant compte de l'inégalité (\*\*) ci dessus, on obtient

$$E \left( \exp \left( \gamma \cdot \|y\|^2 \right) \right) \leq 5^n \quad (***)$$

Soit maintenant  $r > 0$ .

On vérifie sans peine l'égalité

$$(\|y\| \geq r\sqrt{n}) = (\exp(\gamma \|y\|^2) \geq \exp(\gamma.r^2.n))$$

Donc

$$P(\|y\| \geq r\sqrt{n}) = P(\exp(\gamma \|y\|^2) \geq \exp(\gamma.r^2.n)) \quad (***)$$

Mais d'après l'inégalité de Markov,

$$P(\exp(\gamma \|y\|^2) \geq \exp(\gamma.r^2.n)) \leq \frac{E(\exp(\gamma \|y\|^2))}{\exp(\gamma.r^2.n)}$$

Et en tenant compte de l'inégalité (\*\*\*) si dessus, on obtient

$$P(\exp(\gamma \|y\|^2) \geq \exp(\gamma.r^2.n)) \leq \frac{5^n}{\exp(\gamma.r^2.n)}$$

ou encore

$$P(\exp(\gamma \|y\|^2) \geq \exp(\gamma.r^2.n)) \leq (5 \cdot \exp(-\gamma.r^2))^n$$

Enfin en tenant compte de l'égalité (\*\*\*), on obtient,

$$P(\|y\| \geq r\sqrt{n}) \leq (5 \cdot \exp(-\gamma.r^2))^n$$

En conclusion,

$$\forall x \in S^{n-1}, P(\|M^{(n)}.x\| \geq r\sqrt{n}) \leq (5 \cdot \exp(-\gamma.r^2))^n$$

20. Soit  $r > 0$  et supposons  $\|M^{(n)}\|_{op} \geq 2.r.\sqrt{n}$ .

Soit  $x \in S^{n-1}$  tel que

$$\|M^{(n)}\|_{op} = \|M^{(n)}.x\| \quad (*)$$

. On a donc

$$\|M^{(n)}.x\| \geq 2.r.\sqrt{n} \quad (**)$$

Mais comme  $S^{n-1} \subset \bigcup_{a \in \Lambda_n} B_{a, \frac{1}{2}}$ , alors il existe  $a \in \Lambda_n$  tel que  $x \in B_{a, \frac{1}{2}}$ , donc

$$\|x - a\| \leq \frac{1}{2} \quad (***)$$

D'autre part, en utilisant l'inégalité triangulaire et le résultat du 2) et l'égalité (\*) ci dessus on obtient successivement

$$= \|M^{(n)}.a - M^{(n)}.x + M^{(n)}.x\| \geq \|M^{(n)}.x\| - \|M^{(n)}.a - M^{(n)}.x\| \geq \|M^{(n)}.x\| (1 - \|x - a\|)$$

ou encore en utilisant les inégalités (\*\*) et (\*\*\*) ci dessus, on obtient

$$\|M^{(n)}.a\| \geq 2.r.\sqrt{n} \left(1 - \frac{1}{2}\right) = r.\sqrt{n}$$

On vient alors de montrer l'inclusion

$$\left( \left\| M^{(n)} \right\|_{op} \geq 2.r.\sqrt{n} \right) \subset \bigcup_{a \in \Lambda_n} \left( \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right)$$

Donc par croissance de  $P$ ,

$$P \left( \left\| M^{(n)} \right\|_{op} \geq 2.r.\sqrt{n} \right) \leq P \left( \bigcup_{a \in \Lambda_n} \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right)$$

Mais

$$P \left( \bigcup_{a \in \Lambda_n} \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right) \leq \sum_{a \in \Lambda_n} \left( P \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right)$$

Mais d'après le 19),

$$P \left( \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right) \leq \left( 5.\exp(-\gamma.r^2) \right)^n$$

Donc

$$\sum_{a \in \Lambda_n} \left( P \left\| M^{(n)}.a \right\| \geq r.\sqrt{n} \right) \leq \sum_{a \in \Lambda_n} \left( 5.\exp(-\gamma.r^2) \right)^n = \text{card}(\Lambda_n) \cdot \left( 5.\exp(-\gamma.r^2) \right)^n$$

Et en tenant compte des deux inégalités précédentes, on obtient

$$P \left( \left\| M^{(n)} \right\|_{op} \geq 2.r.\sqrt{n} \right) \leq \text{card}(\Lambda_n) \cdot \left( 5.\exp(-\gamma.r^2) \right)^n$$

ou encore puisque d'après le 18),  $\text{card}(\Lambda_n) \leq 5^n$ ,

$$P \left( \left\| M^{(n)} \right\|_{op} \geq 2.r.\sqrt{n} \right) \leq \left( 25.\exp(-\gamma.r^2) \right)^n$$