

**NOTE 22 - INÉGALITÉS EUCLIDIENNES**[www.daniel-saada.eu](http://www.daniel-saada.eu)Source : <http://www.les-mathematiques.net/phorum/read.php?4,870482,page=1>

On rappelle qu'un espace euclidien est un espace vectoriel (réel ici) de dimension finie muni d'un produit scalaire  $\langle u, v \rangle$ , la norme de  $u$  étant  $\|u\| = \sqrt{\langle u, u \rangle}$ .

**1) Si  $x_1, x_2, \dots, x_n$  sont  $n$  vecteurs d'un espace normé :** 
$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i - x_j\| \leq 2 \sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i + x_j\|.$$

**Démonstration.**

Pour tout  $k$  allant de 1 à  $n$ ,  $\|x_i - x_j\| \leq \|x_i + x_k\| + \|x_k + x_j\|$ ; on somme sur  $(i, j, k)$ :

$$\sum_{i, j, k} \|x_i - x_j\| \leq \sum_{i, j, k} \|x_i + x_k\| + \sum_{i, j, k} \|x_k + x_j\|, \text{ d'où } n \sum_{i, j} \|x_i - x_j\| \leq n \sum_{i, k} \|x_i + x_k\| + n \sum_{j, k} \|x_k + x_j\| \text{ et donc}$$

$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i - x_j\| \leq 2 \sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i + x_j\|.$$

**2) Si  $x_1, x_2, \dots, x_n$  sont  $n$  réels :** 
$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} |x_i - x_j| \leq \sum_{1 \leq i, j \leq n} |x_i + x_j|.$$

**Démonstration.**

**a)**  $|x_i + x_j| - |x_i - x_j| = 2 \min(|x_i|, |x_j|) \times \begin{cases} 1 & \text{si } x_i x_j \geq 0 \\ -1 & \text{si } x_i x_j \leq 0 \end{cases}$  comme on le vérifie en distinguant les cas.

**b)** Pour  $t$  réel, on introduit les ensembles d'indices  $I_t = \{i : x_i \geq t\}$  et  $J_t = \{i : x_i < -t\}$ ; d'après **a)**:

$$\sum_{i, j} (|x_i + x_j| - |x_i - x_j|) = 2 \sum_{i, j \in I_0} \min(|x_i|, |x_j|) + 2 \sum_{i, j \in J_0} \min(|x_i|, |x_j|) - 4 \sum_{i \in I_0, j \in J_0} \min(|x_i|, |x_j|).$$

**c)**  $\min(|x_i|, |x_j|) = \int_0^{+\infty} 1_{t < |x_i|} \times 1_{t < |x_j|} dt$  comme on le vérifie facilement.

D'autre part,  $\sum_i 1_{t \leq x_i} = \text{card}(I_t)$ , noté  $|I_t|$ , et  $\sum_i 1_{t > -x_i} = \text{card}(J_t)$ , noté  $|J_t|$ .

**d)**  $\sum_{i, j \in I_0} \min(|x_i|, |x_j|) = \sum_{i, j \in I_0} \int_0^{+\infty} 1_{t < |x_i|} \times 1_{t < |x_j|} dt = \int_0^{+\infty} \sum_{i, j \in I_0} (1_{t < |x_i|} \times 1_{t < |x_j|}) dt$

Or,  $\sum_{i, j \in I_0} (1_{t < |x_i|} \times 1_{t < |x_j|}) = |I_t| \times |I_t|$  parce que  $t$  est positif, d'où  $\sum_{i, j \in I_0} \min(|x_i|, |x_j|) = \int_0^{+\infty} |I_t|^2 dt$ .

De même,  $\sum_{i, j \in J_0} \min(|x_i|, |x_j|) = \int_0^{+\infty} |J_t|^2 dt$  et  $\sum_{i \in I_0, j \in J_0} \min(|x_i|, |x_j|) = \int_0^{+\infty} |I_t| |J_t| dt$ ; on remarquera

que  $|I_t|$  est nul si  $t > \max(x_i)$  et  $|J_t|$  est nul si  $t > \max(-x_i)$ .

On a donc  $\frac{1}{2} \sum_{i, j} (|x_i + x_j| - |x_i - x_j|) = \int_0^{+\infty} (|I_t| - |J_t|)^2 dt \geq 0$ .

L'égalité a lieu si et seulement si  $I_t = J_t$  pour tout  $t$ , ce qui signifie que la distribution des  $x_i$  est symétrique par rapport à 0.

**Conséquence :**  $\sum_{1 \leq i, j \leq n} |x_i + x_j| \geq n \sum_{1 \leq i \leq n} |x_i|$ .

On part de  $|x_i| \leq \frac{|x_i + x_j| + |x_i - x_j|}{2}$  pour tout  $j$  et on somme sur les couples  $(i, j)$  :

$$\sum_{i,j} |x_i| \leq \sum_{i,j} \left( \frac{|x_i + x_j| + |x_i - x_j|}{2} \right), \text{ d'où } n \sum_i |x_i| \leq \sum_{i,j} |x_i + x_j|.$$

Comme on a aussi  $\frac{1}{n^2} \sum_{1 \leq i, j \leq n} |x_i + x_j| \geq \frac{1}{n} \sum_{1 \leq i \leq n} |x_i|$ , on peut énoncer :

*la moyenne arithmétique des  $|x_i + x_j|$  dépasse toujours la moyenne arithmétique des  $|x_i|$ .*

**3) Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires réelles indépendantes, de même loi et d'espérance finie :**

$$E(|X - Y|) \leq E(|X + Y|).$$

**a)**  $|X + Y| - |X - Y| = 2 \min(|X|, |Y|) \times \text{signe}(XY)$

**b)** Posons  $X_+ = \max(0, X)$ ,  $X_- = \max(0, -X)$ ,  $Y_+ = \max(0, Y)$ ,  $Y_- = \max(0, -Y)$ <sup>1</sup> :  $X_{\pm}$  et  $Y_{\pm}$  sont positives, d'espérances finies, et forment quatre couples de variables indépendantes.

**c)** On a  $\frac{1}{2}(|X + Y| - |X - Y|) = \min(X_+, Y_+) + \min(X_-, Y_-) - \min(X_+, Y_-) - \min(X_-, Y_+)$  : on s'en assure en distinguant les cas.

**d)** D'abord

$$\frac{1}{2} E(|X + Y| - |X - Y|) = E(\min(X_+, Y_+)) + E(\min(X_-, Y_-)) - E(\min(X_-, Y_+)) - E(\min(X_+, Y_-)).$$

Pour toute variable aléatoire  $Z$  positive,  $E(Z) = \int_0^{+\infty} P(Z > t) dt$  et donc

$$E(\min(X_+, Y_+)) = \int_0^{+\infty} P(\min(X_+, Y_+) > t) dt = \int_0^{+\infty} P(X_+ > t) P(Y_+ > t) dt \text{ par indépendance}$$

Or  $X_+ = X$  ou 0, donc  $X_+ > t = X > t$  pour  $t \geq 0$ ; de même  $Y_+ > t = Y > t$ , d'où

$$E(\min(X_+, Y_+)) = \int_0^{+\infty} P(X > t) P(Y > t) dt.$$

On opère ainsi pour les trois autres espérances, et on arrive à

$$E(|X + Y| - |X - Y|) = 2 \int_0^{+\infty} (P(X > t) - P(X < -t))(P(Y > t) - P(Y < -t)) dt \geq 0.$$

**e)** Comme  $X$  et  $Y$  ont même loi :

$$E(|X + Y| - |X - Y|) = 2 \int_0^{+\infty} (P(X > t) - P(X < -t))^2 dt \geq 0$$

ce qui termine la démonstration.

<sup>1</sup> Il faut comprendre, par exemple,  $X_+(\omega) = \max(0, X(\omega))$ .

**Conséquences.**

$$\text{f) } E(|X|) \leq \frac{E(|X-Y|) + E(|X+Y|)}{2} \leq E(|X+Y|).$$

g) Soit  $X$  et  $Y$  indépendantes et de même loi sur  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\} : P(X = x_i) = P(Y = x_i) = p_i$ ; alors,

$$E|X+Y| = \sum_{i,j} |x_i + x_j| p_i p_j \text{ dépasse } E|X-Y| = \sum_{i,j} |x_i - x_j| p_i p_j \text{ ce qui élargit 2).}$$

4) Dans  $R^n$  euclidien,  $\|u\| = C_n \int_S |<u, v>| dp(v)$  où  $S$  est la sphère unité de  $R^n$ ,  $p$  la mesure uniforme sur  $S$ ,  $C_n$  une constante positive ne dépendant que de la dimension.

Pour la définition de  $p$ , sa construction et son unicité, on pourra consulter

<http://www.daniel-saada.eu/Notes/13-Lois-uniformes-sur-la-sphere.pdf>

**Exemple.** En dimension 2,  $\int_S |<u, v>| dp(v) = \int_0^{2\pi} \|u\| \cdot |\cos t| \frac{dt}{2\pi} = \frac{2}{\pi} \|u\|$  et donc  $C_2 = \pi/2$ .

On rappelle que  $\lambda(B) = \frac{\pi^{n/2}}{\Gamma(1+n/2)}$ ,  $\lambda$  désignant la mesure de Lebesgue sur  $R^n$ .

On utilise  $\int_{B(0,1)} h d\lambda = n\lambda(B) \int_{]0,1[ \times S} h(tx) t^{n-1} dt dp(x)$ , où  $B = B(0,1)$ , vraie pour toute  $h$  intégrable :

[http://www.daniel-saada.eu/fichiers/24-Densites\\_d\\_un\\_couple.pdf](http://www.daniel-saada.eu/fichiers/24-Densites_d_un_couple.pdf), paragraphe 2 c).

Soit  $u$  non nul et  $h(v) = |<u, v>|$  :

$$\int_{B(0,1)} |<u, v>| d\lambda(v) = n\lambda(B) \int_{]0,1[ \times S} |<u, x>| t^n dt dp(x) = \frac{n}{n+1} \lambda(B) \int_S |<u, x>| dp(x)$$

Il existe une base orthonormée  $\left( \frac{u}{\|u\|}, e_2, \dots, e_n \right)$  : si  $v \in B = B(0,1)$ ,  $v = x_1 \frac{u}{\|u\|} + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n$  avec  $\sum_1^n x_i^2 < 1$

et  $|<u, v>| = |x_1| \cdot \|u\|$  et donc

$$\int_{B(0,1)} |<u, v>| d\lambda(v) = \|u\| \int_{x_1^2 + \dots + x_n^2 < 1} |x_1| dx_1 \dots dx_n.$$

On a donc bien  $\|u\| = C_n \int_S |<u, v>| dp(v)$ , avec  $C_n = \frac{n\lambda(B)}{(n+1) \int_{x_1^2 + \dots + x_n^2 < 1} |x_1| dx_1 \dots dx_n}$ .

Pour  $n = 2$ , on vérifie que  $C_2 = \pi/2$ .

Prouvons que  $C_n = \sqrt{\pi} \frac{\Gamma((n+1)/2)}{\Gamma(n/2)}$  : avec Fubini,

$$J_n = \int_{x_1^2 + \dots + x_n^2 < 1} |x_1| dx_1 \dots dx_n = \int_{-1}^1 |x_1| \left( \int_{x_2^2 + \dots + x_n^2 < \sqrt{1-x_1^2}} dx_2 \dots dx_n \right) dx_1 = \frac{2\pi^{(n-1)/2}}{\Gamma(n/2 + 1/2)} \int_0^1 x (1-x^2)^{(n-1)/2} dx$$

$$J_n = \frac{2\pi^{(n-1)/2}}{\Gamma(n/2 + 1/2)} \times \frac{1}{n+1} \text{ et } C_n = \frac{n\pi^{n/2}}{\Gamma(1+n/2)} \times \frac{\Gamma(n/2 + 1/2)}{2\pi^{(n-1)/2}} = \frac{n\sqrt{\pi}\Gamma(n/2 + 1/2)}{2\Gamma(1+n/2)} = \frac{\sqrt{\pi}\Gamma(n/2 + 1/2)}{\Gamma(n/2)}$$

car  $\frac{n}{2}\Gamma(n/2) = \Gamma(1+n/2)$ .

*Remarque de Gérard Letac.* On peut prouver  $f : u \mapsto \int_S | \langle u, v \rangle | dp(v)$  est une constante  $C$  sur  $S$ ; comme  $f(\lambda u) = \lambda f(u)$  si  $\lambda \geq 0$ , il vient  $f(u) = \|u\| f(u/\|u\|) = C \|u\|$ .

Prouvons que  $f$  est constante sur  $S$ . Fixons  $a \in S$  : pour tout  $u$  de  $S$  il existe  $O$  orthogonale telle que  $u = O(a)$ . On a alors  $f(u) = f(O(a)) = \int_S | \langle O(a), v \rangle | dp(v) = \int_S | \langle a, O^t(v) \rangle | dp(v)$ , d'où  $f(u) = f(a)$  en vertu de la formule du changement de variable  $\int_{O^{-1}(A)} g dp = \int_A g \circ O^{-1} |\det O^{-1}| dp$  appliqué à  $g(v) = | \langle a, v \rangle |$  et des relations  $O^t = O^{-1}$ ,  $O(S) = S$  et  $\det(O) = \pm 1$ .

**5) Si  $x_1, x_2, \dots, x_n$  sont  $n$  vecteurs d'un espace euclidien :**  $\sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i - x_j\| \leq \sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i + x_j\|$ .

En effet,  $\|x_i + x_j\| - \|x_i - x_j\| = C_n \int_S (| \langle x_i + x_j, v \rangle | - | \langle x_i - x_j, v \rangle |) dp(v)$

$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i + x_j\| - \sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i - x_j\| = C_n \int_S \left( \sum_{i, j} (| \langle x_i + x_j, v \rangle | - | \langle x_i - x_j, v \rangle |) \right) dp(v)$$

$$\sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i + x_j\| - \sum_{1 \leq i, j \leq n} \|x_i - x_j\| = C_n \int_S \left( \sum_{i, j} (| \langle x_i, v \rangle + \langle x_j, v \rangle | - | \langle x_i, v \rangle - \langle x_j, v \rangle |) \right) dp(v)$$

intégrale positive en vertu de **2**).

**6) Si  $X$  et  $Y$  sont deux variables aléatoires à valeurs dans un espace euclidien, indépendantes, de même loi et d'espérance finie :**  $E(\|X - Y\|) \leq E(\|X + Y\|)$ .

On sait que  $\|X(\omega) + Y(\omega)\| = C_n \int_S | \langle X(\omega) + Y(\omega), s \rangle | dp(s)$

Il en résulte que  $E(\|X + Y\|) = \int_{\Omega} \left( C_n \int_S | \langle X(\omega) + Y(\omega), s \rangle | dp(s) \right) dP(\omega)$ . Il vient alors :

$$E(\|X + Y\|) = C_n \int_S \left( \int_{\Omega} | \langle X(\omega) + Y(\omega), s \rangle | dP(\omega) \right) dp(s),$$

$$E(\|X + Y\|) = C_n \int_S E(| \langle X + Y, s \rangle |) dp(s),$$

$$E(\|X + Y\| - \|X - Y\|) = C_n \int_S [E(| \langle X + Y, s \rangle |) - E(| \langle X - Y, s \rangle |)] dp(s).$$

Or  $| \langle X + Y, s \rangle | - | \langle X - Y, s \rangle | = | \langle X, s \rangle + \langle Y, s \rangle | - | \langle X, s \rangle - \langle Y, s \rangle |$

donc  $E(| \langle X + Y, s \rangle |) - E(| \langle X - Y, s \rangle |) \geq 0$  pour tout  $s$ , donc  $E(\|X + Y\|) \geq E(\|X - Y\|)$ .

**7) Si  $X$  et  $Y$  sont des variables aléatoires réelles, indépendantes et d'espérance finie, si  $X'$  et  $Y'$  sont des copies indépendantes (respectivement) de  $X$  et  $Y$ , alors**  $E|X - Y| \geq \frac{1}{2} E|X - X'| + \frac{1}{2} E|Y - Y'|$ .

On utilise  $|a - b| = \int_R (1_{a < t < b} + 1_{b < t < a}) dt$ , aussi  $|X(\omega) - Y(\omega)| = \int_R (1_{X(\omega) < t < Y(\omega)} + 1_{Y(\omega) < t < X(\omega)}) dt$  et donc

$$E|X - Y| = \int_R E(1_{X(\omega) < t < Y(\omega)} + 1_{Y(\omega) < t < X(\omega)}) dt.$$

Or  $E(1_A) = P(A)$  et donc  $E(1_{X(\omega) < t < Y(\omega)}) = P((X < t) \cap (Y > t))$  et  $E(1_{Y(\omega) < t < X(\omega)}) = P((X > t) \cap (Y < t))$ .

Comme  $X$  et  $Y$  sont indépendantes :  $E | X - Y | = \int_R (P(X < t)P(Y > t) + P(X > t)P(Y < t)) dt$ .

Puisque  $X'$  est une copie indépendante de  $X$  :  $E | X - X' | = 2 \int_R P(X < t)P(X > t) dt$ .

De même,  $E | Y - Y' | = 2 \int_R P(Y < t)P(Y > t) dt$ , et donc

$$E | X - Y | - \frac{1}{2} E | X - X' | - \frac{1}{2} E | Y - Y' | = 2 \int_R (P(X < t) - P(Y < t))^2 dt \geq 0$$

**Conséquence.** En faisant  $Y = -X'$ , on obtient  $E | X + X' | \geq \frac{1}{2} E | X - X' | + \frac{1}{2} E | X' + Y' |$ ; comme

$X' + Y'$  a même loi que  $X + Y = X - X'$ , on retrouve  $E | X + X' | \geq E | X - X' |$  pour deux lois variables aléatoires  $X$  et  $X'$  indépendantes et de même loi.

**8) Si  $X$  et  $Y$  sont des variables aléatoires à valeurs dans un espace euclidien, indépendantes et d'espérance finie et si  $X'$  et  $Y'$  sont des copies indépendantes (respectivement) de  $X$  et  $Y$ , alors**

$$E \| X - Y \| \geq \frac{1}{2} E \| X - X' \| + \frac{1}{2} E \| Y - Y' \|.$$

Nous savons que  $E \| X - X' \| = C_n \int_S E(|\langle X - X', s \rangle|) dp(s)$ ,  $E \| Y - Y' \| = C_n \int_S E(|\langle Y - Y', s \rangle|) dp(s)$ ,

$E \| X - Y \| = C_n \int_S E(|\langle X - Y, s \rangle|) dp(s)$ . Pour tout  $s$ ,  $\langle X', s \rangle$  est une copie indépendante de  $\langle X, s \rangle$

et  $\langle Y', s \rangle$  est une copie indépendante de  $\langle Y, s \rangle$ . D'après **7)**, pour tout  $s \in S$

$$E |\langle X, s \rangle - \langle Y, s \rangle| \geq \frac{1}{2} E |\langle X, s \rangle - \langle X', s \rangle| + \frac{1}{2} E |\langle Y, s \rangle - \langle Y', s \rangle|.$$

On en déduit donc  $E \| X - Y \| \geq \frac{1}{2} E \| X - X' \| + \frac{1}{2} E \| Y - Y' \|$ .

#### Application géométrique.

Soit  $\mathcal{A}$  et  $\mathcal{B}$  deux ensembles finis de points de  $R^n$  de cardinaux respectifs  $p = |\mathcal{A}|$  et  $q = |\mathcal{B}|$  :

$$\mathcal{A} = \{A_1, A_2, \dots, A_p\}, \mathcal{B} = \{B_1, B_2, \dots, B_q\}.$$

Il existe  $X$  et  $X'$  uniformes et indépendantes sur  $\{\overline{OA_1}, \overline{OA_2}, \dots, \overline{OA_p}\}$  et il existe  $Y, Y'$  uniformes et indépendantes sur  $\{\overline{OB_1}, \overline{OB_2}, \dots, \overline{OB_q}\}$ . Naturellement,  $E \| X - X' \| = \frac{1}{p^2} \sum_{i,j} A_i A_j$ ,  $E \| Y - Y' \| = \frac{1}{q^2} \sum_{i,j} B_i B_j$  et

$E \| X - Y \| = \frac{1}{pq} \sum_{i,j} A_i B_j$ . D'où l'inégalité géométrique entre distances euclidiennes :

$$\sum_{i,j} \frac{A_i B_j}{|\mathcal{A}| |\mathcal{B}|} \geq \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{A_i A_j}{|\mathcal{A}|^2} + \frac{1}{2} \sum_{i,j} \frac{B_i B_j}{|\mathcal{B}|^2}.$$