

1 Espaces vectoriels normés

Définition 1.1.

Étant donné un \mathbb{K} -ev E , on appelle **norme** sur E toute application $\|\cdot\|: E \rightarrow \mathbb{R}_+$ vérifiant les trois propriétés suivantes:

$$v \mapsto \|v\|$$

- **homogénéité:** $\forall (\lambda, x) \in \mathbb{K} \times E, \|\lambda x\| = |\lambda| \|x\|$
- **séparation:** $\forall x \in E, \|x\| = 0 \implies x = 0$
- **inégalité triangulaire:** $\forall (x, y) \in E^2, \|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$

Définition 1.2.

Un espace vectoriel muni d'une norme est appelé **espace vectoriel normé** (abrégé par evn ou e.v.n).

Dans ce chapitre, \mathbb{K} désigne un corps et E et F sont deux \mathbb{K} -espace vectoriels normés.

Exemple 1.1.

1. La valeur absolue $|\cdot|$ sur \mathbb{R}
2. Le module $|\cdot|$ pour l'espace vectoriel \mathbb{C}
3. Pour $n \in \mathbb{N}$ la norme ℓ^1 sur \mathbb{R}^n définie par:

$$\forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n, \|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|$$

4. Pour $n \in \mathbb{N}$ la norme ℓ^2 sur \mathbb{R}^n définie par:

$$\forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n, \|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

5. Pour $n \in \mathbb{N}$ la norme ℓ^∞ sur \mathbb{R}^n définie par:

$$\forall x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n, \|x\|_\infty = \max(|x_1|, \dots, |x_n|)$$

Définition 1.3.

Pour $x = (x_i)_{1 \leq i \leq n}, y = (y_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{R}^n$, le produit scalaire est usuellement défini par:

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

noté aussi $(x|y)$ ou même $\langle x|y \rangle$

Remarque 1.1. On a $\|x\|_2 = \sqrt{\langle x, x \rangle}$

Lemme 1.1: Inégalité de Cauchy-Schwarz

$\forall x, y \in \mathbb{R}^n, |\langle x, y \rangle| \leq \|x\|_2 \|y\|_2$ avec égalité si et seulement si x et y sont colinéaires.

Démonstration 1.1.

Soient $x, y \in \mathbb{R}^n$.

On pose le polynôme $P(t) := \langle x + ty, x + ty \rangle$.

$$\begin{aligned} P(t) &= \|x + ty\|^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i + ty_i)^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (x_i^2 + 2tx_i y_i + t^2 y_i^2) \\ &= t^2 \sum_{i=1}^n y_i^2 + 2t \sum_{i=1}^n x_i y_i + \sum_{i=1}^n x_i^2 \\ &= t^2 \langle y, y \rangle + 2t \langle x, y \rangle + \langle x, x \rangle \end{aligned}$$

D'une part comme $P(t) = \|x + ty\|^2 \geq 0$, le discriminant de P est négatif ou nul:

$$\begin{aligned} \Delta &= 4\langle x, y \rangle^2 - 4\langle y, y \rangle \langle x, x \rangle \leq 0 \\ &\implies \langle x, y \rangle^2 \leq \langle y, y \rangle \langle x, x \rangle \\ &\implies |\langle x, y \rangle| \leq \sqrt{\langle y, y \rangle} \sqrt{\langle x, x \rangle} \\ &\implies |\langle x, y \rangle| \leq \|x\|_2 \|y\|_2 \end{aligned}$$

D'autre part quand $P(t)$ admet une racine double, on a $t_0 = -\frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}$ et $P(t_0) = \|x + t_0 y\|^2 = 0 \implies x + t_0 y = 0 \implies x = -t_0 y$ avec $t_0 = -\frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}$ d'où x et y colinéaires en cas d'égalité.

□

Proposition 1.1

La norme euclidienne $\|\cdot\|_2$ est bien une norme.
De plus $\|x + y\| = \|x\| + \|y\|$ si et seulement si x et y sont colinéaires et de même sens.

Démonstration 1.2 (Norme euclidienne ℓ^2).

Soient $x = (x_i)_{1 \leq i \leq n}, y = (y_i)_{1 \leq i \leq n} \in \mathbb{R}^n$.

1. (Homogénéité) Soit $\lambda \in \mathbb{R}$,

$$\begin{aligned} \|\lambda x\|_2 &= \sqrt{\sum_{i=1}^n (\lambda x_i)^2} \\ &= \sqrt{\lambda^2 \sum_{i=1}^n x_i^2} \\ &= |\lambda| \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} \\ &= |\lambda| \|x\|_2 \end{aligned}$$

2. (Séparation)

La contraposée de la séparation est: $\forall x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0 \implies \|x\|_2 \neq 0$.

Soit $x \in \mathbb{R}^n, x \neq 0$, ainsi $\exists i \in \llbracket 1, n \rrbracket$ tel que $x_i \neq 0$.

Donc $\|x\|_2 \geq \sqrt{x_i^2} = |x_i| > 0$.

3. (Inégalité triangulaire)

On utilise l'inégalité de Cauchy-Schwarz $|\langle x, y \rangle| \leq \|x\|_2 \|y\|_2$.

$$\begin{aligned}
\|x + y\|_2^2 &= \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i + y_i)^2} \\
&= \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i^2 + 2x_i y_i + y_i^2)} \\
&= \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2 + 2 \sum_{i=1}^n x_i y_i + \sum_{i=1}^n y_i^2} \\
&= \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2} + 2 \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i y_i} + \sqrt{\sum_{i=1}^n y_i^2} \\
&= \|x\|_2^2 + 2\langle x, y \rangle + \|y\|_2^2 \\
&\leq \|x\|_2^2 + 2\|x\|_2 \|y\|_2 + \|y\|_2^2 \\
&= (\|x\|_2 + \|y\|_2)^2 \\
\implies \|x + y\|_2 &\leq \|x\|_2 + \|y\|_2
\end{aligned}$$

□

Démonstration 1.3 (cas d'égalité dans l'inégalité triangulaire).

si x et y sont colinéaires avec le cas de l'égalité de Cauchy-Schwarz on a:

- si $\langle x, y \rangle \geq 0$ alors $\|x + y\|_2^2 = \|x\|_2^2 + 2|\langle x, y \rangle| + \|y\|_2^2 \leq (\|x\|_2 + \|y\|_2)^2$
- si $\langle x, y \rangle < 0$ alors $\|x + y\|_2^2 = \|x\|_2^2 - 2|\langle x, y \rangle| + \|y\|_2^2 \leq \|x\|_2^2 - 2\|x\|_2 \|y\|_2 + \|y\|_2^2 = (\|x\|_2 - \|y\|_2)^2 \leq (\|x\|_2 + \|y\|_2)^2$

à retravailler car pas très clair

□

Proposition 1.2: Seconde inégalité triangulaire

Soit $(E, \|\cdot\|)$ un evn, soient $x, y \in E$.

$$\forall x, y \in E, \|x - y\| \geq ||x\| - \|y\||$$

avec égalité si et seulement si x et y sont colinéaires.

Démonstration 1.4.

Soient $x, y \in E$

$$\begin{aligned}\|x\| &= \|x - y + y\| \\ &\leq \|x - y\| + \|y\| \\ \implies \|x\| - \|y\| &\leq \|x - y\|\end{aligned}$$

en échangeant x et y , on obtient $\|y\| - \|x\| \leq \|y - x\| = \|x - y\|$

d'où $|\|x\| - \|y\|| \leq \|x - y\|$ avec égalité si et seulement si x et y sont colinéaires.

□

Point méthode. On peut conclure sur une inégalité triangulaire générale

$|\|x - y\|| \leq \|x \pm y\| \leq \|x\| + \|y\|$ pour tous $x, y \in E$.

2 Les boules

Définition 2.1. (Boule ouverte)

On appelle **boule ouverte** de centre a et de rayon r l'ensemble:

$$B(a, r) = \{x \in E \mid \|x - a\| < r\}$$

Définition 2.2. (Boule fermée)

On appelle **boule fermée** de centre a et de rayon r l'ensemble:

$$\overline{B}(a, r) = \{x \in E \mid \|x - a\| \leq r\}$$

peut aussi se noter $B_f(a, r)$

Définition 2.3. (Sphère)

On appelle **sphère** de centre a et de rayon r l'ensemble:

$$S(a, r) = \{x \in E \mid \|x - a\| = r\}$$

Remarque 2.1. Lorsque qu'on travaille en dimension 2, on parle de **disque ouvert/fermé**. Ainsi on peut retrouver $D(a, r)$ et $\overline{D}(a, r)$ pour les boules ouvertes et fermées respectivement.

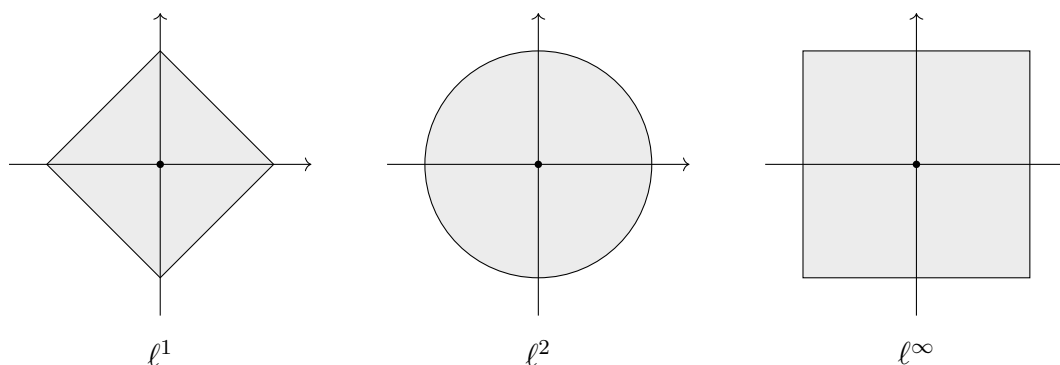


Figure 1: Boules pour les normes ℓ^1 , ℓ^2 et ℓ^∞ sur \mathbb{R}^2

Définition 2.4.

Soit $(x_n)_{n \in \mathbb{N}} \in E^{\mathbb{N}}$ une suite.

On dit que (x_n) converge vers $l \in E$ si

$$\lim \|x_n - l\| = 0$$

Remarque 2.2. On y voit une meilleure interprétation quand on sait que $\|x_n - l\|$ est la distance entre x_n et l .

Définition 2.5. (intérieur)

Soit $A \subset E$.

On dit que $a \in A$ est **intérieur** à A si

$$\exists r > 0, B(a, r) \subset A$$

L'intérieur de A est l'ensemble des points intérieurs de A et on le note $\text{int}(A)$ ou encore $\overset{\circ}{A}$.

On dit que A est un **ouvert** si $A = \overset{\circ}{A}$.

Définition 2.6. (adhérence)

Soit $A \subset E$.

On dit que $a \in E$ est **adhérent** à A si

$$\forall r > 0, B(a, r) \cap A \neq \emptyset$$

L'adhérence de A est l'ensemble des points adhérents de A et on le note $\text{adh}(A)$ ou encore \overline{A} .

On dit que A est un **fermé** si $A = \overline{A}$.

Définition 2.7. (*Frontière*)

Soit $A \subset E$.

On appelle **frontière** de A l'ensemble:

$$\partial A = \overline{A} \setminus \overset{\circ}{A}$$

Proposition 2.1

Soit $A \subset E$

$$A = \overset{\circ}{A} = \overline{A} \implies A = E \text{ ou } A = \emptyset$$

Démonstration à faire