#### Espaces vectoriels normés 1

#### Définition 1.1.

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

- inégalité triangulaire:  $\forall (x,y) \in E^2, ||x+y|| \le ||x|| + ||y||$

### 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 |.| sur  $\mathbb{R}$
- 2. Le module |.| pour l'espace vectoriel  $\mathbb{C}$
- 3. Pour  $n \in \mathbb{N}$  la norme  $\ell^1$  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  $\ell^2$  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  $\ell^{\infty}$  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  $x = (x_i)_{1 \le i \le n}, y = (y_i)_{1 \le i \le n} \in \mathbb{R}^n$ , le produit scalaire est usuellement définit 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  $P(t) := \langle x + ty, x + ty \rangle$ .

$$P(t) = ||x + ty||$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (x_i + ty_i)^2$$

$$= \sum_{i=1}^{n} (x_i^2 + 2tx_iy_i + t^2y_i^2)$$

$$= t^2 \sum_{i=1}^{n} y_i^2 + 2t \sum_{i=1}^{n} x_iy_i + \sum_{i=1}^{n} x_i^2$$

$$= t^2 \langle y, y \rangle + 2t \langle x, y \rangle + \langle x, x \rangle$$

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

$$\Delta = 4\langle x, y \rangle^2 - 4\langle y, y \rangle \langle x, x \rangle \le 0$$

$$\implies \langle x, y \rangle^2 \le \langle y, y \rangle \langle x, x \rangle$$

$$\implies |\langle x, y \rangle| \le \sqrt{\langle y, y \rangle} \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

$$\implies |\langle x, y \rangle| \le ||x||_2 ||y||_2$$

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  $||.||_2$  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  $\ell^2$ ).

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

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

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

$$= \sqrt{\lambda^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$= |\lambda| \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$= |\lambda| ||x||_2$$

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  $\exists i \in [1, n]$  tel que  $x_i \neq 0$ .

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

3. (Inégalité triangulaire)

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

$$||x+y||_{2}^{2} = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_{i} + y_{i})^{2}}$$

$$= \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_{i}^{2} + 2x_{i}y_{i} + y_{i}^{2})}$$

$$= \sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} + 2\sum_{i=1}^{n} x_{i}y_{i} + \sum_{i=1}^{n} y_{i}^{2}}$$

$$= \sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} + 2\sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_{i}y_{i}} + \sqrt{\sum_{i=1}^{n} y_{i}^{2}}}$$

$$= ||x||_{2}^{2} + 2\langle x, y \rangle + ||y||_{2}^{2}$$

$$\leq ||x||_{2}^{2} + 2||x||_{2}||y||_{2} + ||y||_{2}^{2}$$

$$= (||x||_{2} + ||y||_{2})^{2}$$

$$\implies ||x+y||_{2} \leq ||x||_{2} + ||y||_{2}$$

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

 $si\ x\ et\ y\ sont\ colin\'eaires\ avec\ le\ cas\ de\ l'\'egalit\'e\ de\ Cauchy-Schwarz\ on\ a:$ 

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

à retravailler car pas très clair

### Proposition 1.2: Seconde inégalité triangulaire

Soit  $(E, \|.\|)$  un evn,  $soientx, y \in E$ .

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

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

#### Démonstration 1.4.

Soient  $x, y \in E$ 

$$||x|| = ||x - y + y||$$

$$\leq ||x - y|| + ||y||$$

$$\implies ||x|| - ||y|| \leq ||x - y||$$

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

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

Point méthode. On peut conclure sur une inégalité triangulaire générale

 $|||x - y||| \le ||x \pm y|| \le ||x|| + ||y||$  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:

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

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.

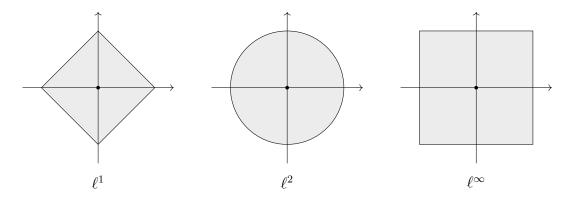


Figure 1: Boules pour les normes  $\ell^1,\ell^2$  et  $\ell^\infty$  sur  $\mathbb{R}^2$ 

### 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 int(A) ou encore  $\mathring{A}$ .

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

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 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:

$$\partial A = \overline{A} \setminus \mathring{A}$$

# Proposition 2.1

Soit  $A \subset E$ 

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

Démonstration à faire