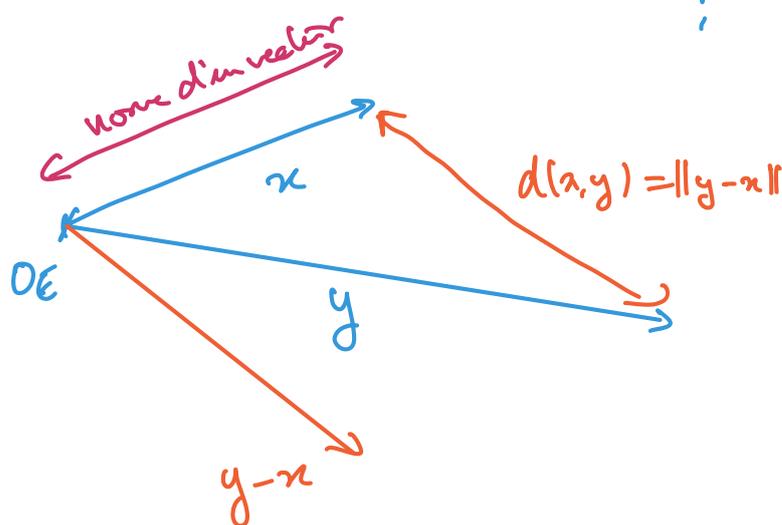


Analyse

Normes, espaces vectoriels normés

$E = \mathbb{R}[x]$
 $E = \mathcal{L}(F)$
 ;



1 Normes

1.1 Définitions

Définition. Une application $N : E \rightarrow \mathbb{R}$ est une **norme** sur E si et seulement si elle vérifie :

- Positivité : $\forall x \in E, N(x) \geq 0$
- Séparation : $\forall x \in E, N(x) = 0 \implies x = 0_E$
- Inégalité triangulaire : $\forall x, y \in E, N(x + y) \leq N(x) + N(y)$
- Homogénéité : $\forall x \in E, \forall \lambda \in \mathbb{K}, N(\lambda x) = |\lambda|N(x)$

Si E est muni d'une norme, on dit que c'est un **espace vectoriel normé**.

Remarque.

- On abrègera dans le cours « espace vectoriel normé » par « e.v.n. »
- Lorsqu'il y a un risque d'ambiguïté (plusieurs normes possibles), c'est le couple (E, N) qui est appelé e.v.n.
- On note en général $\|x\|$, et non $N(x)$, la norme du vecteur x .
- Lorsque $\|x\| = 1$, on dit que x est un vecteur **unitaire**.

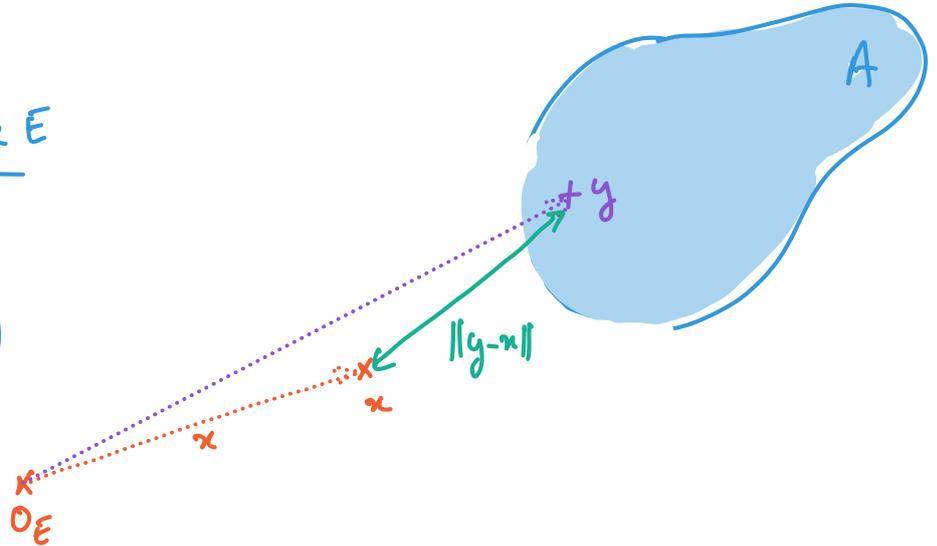
Définition. On appelle **distance associée** à $\|\cdot\|$ l'application :

$$\begin{aligned} d : E^2 &\rightarrow \mathbb{R}_+ \\ (x, y) &\mapsto \|y - x\| \end{aligned}$$

distance à une partie de E

Soit $A \subset E$

$$d(x, A) = \inf_{y \in A} (\|y - x\|)$$



Proposition. Pour tous vecteurs de E , on a :

- $\|0_E\| = 0$
- $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$
- $\left\{ \begin{array}{l} \| \|x\| - \|y\| \| \leq \|x - y\| \\ \| \|x\| - \|y\| \| \leq \|x + y\| \end{array} \right\} \quad (\leq \|x\| + \|y\|)$

inégalité triangulaire inversée. Boj. Inutile.

Preuve: • $\|0_E\| = \|0_M \cdot 0_E\|$

$$= |0_M| \cdot \|0_E\|$$

$$= 0_M$$

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

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

donc $\|x\| - \|y\| \leq \|x - y\|$

de même [- -]

Proposition. Pour tous vecteurs de E , on a :

- $d(x, y) \geq 0$
- $d(x, y) = d(y, x)$
- $d(x, y) = 0 \implies x = y$
- $d(x, z) \leq d(x, y) + d(y, z)$

Proposition. Si F est un sous-espace vectoriel de E , alors la norme sur E induit une norme sur F .

1.2 Normes usuelles

Théorème.

Si E est un espace préhilbertien réel, et $\langle \cdot, \cdot \rangle$ désigne son produit scalaire, alors l'application définie par :

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

définit une norme sur E , appelée **norme euclidienne** associée à $\langle \cdot, \cdot \rangle$.

Preuve

Rappelons que le produit scalaire est une

forme bilinéaire symétrique **positive**, **définie-positive**

→ à valeurs dans \mathbb{R}

→ bilinéaire par rapport à ses 2 variables

$$\langle y, x \rangle = \langle x, y \rangle$$

$$\langle x, x \rangle \geq 0 \quad (**)$$

$$\langle x, x \rangle = 0 \Rightarrow x = 0_E \quad (*)$$

Montrer $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ définit une norme sur E

• C'est bien défini ($\|x\|$ existe) car $\langle x, x \rangle \geq 0$ cf (**)

• $\forall x \sqrt{\langle x, x \rangle} \geq 0$

• On suppose $\sqrt{\langle x, x \rangle} = 0$ alors $x = 0$ par (*)

$$\bullet \|x+y\|^2 = \langle x+y, x+y \rangle$$

$$= \langle x, x+y \rangle + \langle y, x+y \rangle$$

$$= \langle x, x \rangle + \langle x, y \rangle + \langle y, x \rangle + \langle y, y \rangle$$

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

bilinéarité.

$$\leq \|x\|^2 + 2\|x\|(\|y\| + \|y\|)^2$$

per Cauchy-Schwarz

$$= (\|x\| + \|y\|)^2$$

$$\begin{aligned} \bullet \| \lambda x \| &= \sqrt{\langle \lambda x, \lambda x \rangle} \\ &= \sqrt{\lambda^2} \sqrt{\langle x, x \rangle} \\ &= |\lambda| \|x\| \end{aligned}$$

Cauchy-Schwarz:

$$\langle x, y \rangle = \|x\| \|y\| \cos(\widehat{x, y})$$

$$\text{dove } |\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$$

Définition. Pour $x = (x_1, \dots, x_p) \in \mathbb{K}^p$, on définit :

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^p |x_i|, \quad \|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^p |x_i|^2}, \quad \|x\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq p} |x_i|$$

appelées respectivement les **normes 1, 2 et infinie**.

Théorème.

$\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2$ et $\|\cdot\|_\infty$ sont des normes sur \mathbb{K}^p .

\mathbb{R}^3

• $\|\cdot\|_2$

$$\|(x, y, z)\|_2 = \sqrt{x^2 + y^2 + z^2}$$

norme euclidienne associée au produit scalaire

$$\text{usuel de } \mathbb{R}^3 \quad \langle (x, y, z), (x', y', z') \rangle = xx' + yy' + zz'$$

• $\|\cdot\|_\infty$

$$\|(x, y, z)\|_\infty = \max(|x|, |y|, |z|)$$

Justifions que c'est une norme sur \mathbb{K}^p $\max_{i=1}^p |x_i|$

- $\|\cdot\|_\infty$ est bien définie (par un max)
- $\forall x \in \mathbb{K}^p, |x_1| \geq 0$ donc $\|x\|_\infty \geq |x_1| \geq 0$
- On suppose $\|x\|_\infty = 0$ i.e. $\max_{i=1}^p |x_i| = 0$

$$\forall i \quad 0 \leq |x_i| \leq \|x\|_\infty = 0$$

$$\text{donc } \forall i \quad x_i = 0 \quad \text{i.e. } x = 0_{\mathbb{K}^p}$$

\triangle • Soit $x, y \in \mathbb{K}^p$

$$\underline{\text{Mq. } \|x+y\|_\infty \leq \|x\|_\infty + \|y\|_\infty}$$

On ne voyons pas directement un flux ou

un sup, on commence par mesurer le "maximum" ou le "suprême".

$$\forall i \in \{1, \dots, p\} \quad |x_i + y_i| \leq |x_i| + |y_i| \\ \leq \|x\|_\infty + \|y\|_\infty \\ \text{indépendant de } i$$

donc $\|x+y\|_\infty \leq \|x\|_\infty + \|y\|_\infty$

• Homogénéité

$$\|\lambda x\|_\infty = \max_{i=1}^p (|\lambda| |x_i|) \\ = |\lambda| \|x\|_\infty$$

autorisé directement dans le programme

• $\|\cdot\|_1$

$$\|(x, y, z)\|_1 = |x| + |y| + |z|$$

On peut montrer que $\|\cdot\|_1$ est une norme.

Exemple. Sur $E = C^0([0, 1], \mathbb{R})$, on définit pour $f \in E$:

$$\|f\|_1 = \int_0^1 |f(x)| dx \text{ et } \|f\|_\infty = \sup_{x \in [0, 1]} |f(x)|$$

Ce sont des normes sur E .

$$\bullet \|f\|_\infty = \sup_{x \in [0, 1]} |f(x)|$$

definit une norme \rightarrow 204.1

$$\bullet \|f\|_1 = \int_0^1 |f(t)| dt$$

* intégrale qui existe car f continue sur segment.

* positivité

* On suppose $\|f\|_1 = 0$ ie $\int_0^1 |f(t)| dt = 0$

intégrale nulle d'une fct continue positive

donc $\forall t \in [0, 1) \quad |f(t)| = 0$ ie $f(t) = 0$

* inégalité triangulaire [...]

* homogénéité [---]

Exemple. Dans $E = \mathbb{K}[X]$, on définit pour $P = \sum_{i=0}^n a_i X^i$:

$$N_1(P) = \sum_{i=0}^n |a_i| \text{ et } N_\infty(P) = \max_{i \in \{0, \dots, n\}} |a_i|$$

Ce sont des normes sur E .

$$\|P\| = \int_0^1 |P(t)| dt$$

Exemple. Sur $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, en notant $M = (m_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$, on définit :

$$\|M\|_1 = \sum_{1 \leq i, j \leq n} |m_{ij}|, \quad \|M\|_2 = \sqrt{\sum_{1 \leq i, j \leq n} |m_{ij}|^2} = \sqrt{\text{tr}(M^T M)}, \quad \|M\|_\infty = \max_{1 \leq i, j \leq n} |m_{ij}|$$

Ce sont des normes.

$$\begin{aligned} \langle A, B \rangle &= \text{tr}(A^T B) \\ &= \sum_{i, j} a_{ij} b_{ij} \end{aligned}$$