

# V – Espaces vectoriels normés

## I. Produit d'espaces vectoriels normés

Soit  $(x_1, \dots, x_p), (y_1, \dots, y_p) \in E$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ .

- La positivité de  $N$  est évidente.

•

$$\begin{aligned} N(\lambda(x_1, \dots, x_p)) &= N(\lambda x_1, \dots, \lambda x_p) = \max_{1 \leq k \leq p} N_k(\lambda x_k) \\ &= \max_{1 \leq k \leq p} |\lambda| N_k(x_k) = |\lambda| \max_{1 \leq k \leq p} N_k(x_k) \\ &= |\lambda| N(x_1, \dots, x_p) \end{aligned}$$

- En utilisant la norme  $\|\cdot\|_\infty$  de  $\mathbb{R}^p$ , nous avons :

$$\begin{aligned} N((x_1, \dots, x_p) + (y_1, \dots, y_p)) &= \max_{1 \leq k \leq p} N_k(x_k + y_k) \\ &\leq \max_{1 \leq k \leq p} [N_k(x_k) + N_k(y_k)] \\ &\leq \|(N_1(x_1), \dots, N_p(x_p)) + (N_1(y_1), \dots, N_p(y_p))\|_\infty \\ &\leq \|(N_1(x_1), \dots, N_p(x_p))\|_\infty + \|(N_1(y_1), \dots, N_p(y_p))\|_\infty \\ &\leq \max_{1 \leq k \leq p} [N_k(x_k)] + \max_{1 \leq k \leq p} [N_k(y_k)] \\ &\leq N(x_1, \dots, x_p) + N(y_1, \dots, y_p). \end{aligned}$$

- Si  $N(x_1, \dots, x_p) = 0$ , alors pour tout  $k$ ,  $0 \leq N_k(x_k) \leq N(x_1, \dots, x_p) = 0$ . Donc  $N_k(x_k) = 0$  et ainsi  $x_k = 0$  et  $(x_1, \dots, x_p) = 0$ .

Avec tous ces points,  $N$  est bien une norme.

## II. Comparaison de deux normes

- 1) On a bien sûr  $N_1, N_2 : \mathbb{R}[X] \rightarrow \mathbb{R}_+$ .

•

$$\begin{aligned} N_1(P + Q) &= \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0) + Q^{(k)}(0)| \\ &\leq \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0)| + |Q^{(k)}(0)| \\ &\leq \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0)| + \sum_{k=0}^{+\infty} |Q^{(k)}(0)| \\ &= N_1(P) + N_1(Q). \end{aligned}$$

- $N_1(\lambda P) = \sum_{k=0}^{+\infty} |\lambda P^{(k)}(0)| = |\lambda| \sum_{k=0}^{+\infty} |P^{(k)}(0)| = |\lambda| N_1(P)$ .
- $N_1(P) = 0 \Rightarrow \forall k \in \mathbb{Z}, P^{(k)}(0) = 0$ , or  $P = \sum_{k=0}^{+\infty} \frac{P^{(k)}(0)}{k!} X^k$  donc  $P = 0$ .

Finalement  $N_1$  est une norme.

•

$$\begin{aligned} N_2(P + Q) &= \sup_{t \in [-1, 1]} |P(t) + Q(t)| \\ &\leq \sup_{t \in [-1, 1]} |P(t)| + |Q(t)| \\ &\leq \sup_{t \in [-1, 1]} |P(t)| + \sup_{t \in [-1, 1]} |Q(t)| \\ &= N_2(P) + N_2(Q). \end{aligned}$$

- $N_2(\lambda P) = \sup_{t \in [-1, 1]} |\lambda P(t)| = \sup_{t \in [-1, 1]} |\lambda| |P(t)| = |\lambda| \sup_{t \in [-1, 1]} |P(t)| = |\lambda| N_2(P)$ .
- $N_2(P) = 0 \Rightarrow \forall t \in [-1, 1], P(t) = 0$  et par infinité de racines,  $P = 0$ .

- 2) La suite  $\frac{1}{n} X^n$  converge vers 0 pour  $N_2$  mais n'est pas bornée et donc diverge pour  $N_1$ .
- 3) Les normes ne peuvent être équivalentes car sinon les suites convergeant pour l'une des normes convergerait pour l'autre.

### III. Opérations sur les convexes

- Réunion finie et infinie : non, par exemple  $[-2, -1] \cup [1, 2]$ .
- Intersection finie et infinie : oui, revenir à la définition.

Soit  $I$  un ensemble et  $(A_i)_{i \in I}$  une famille de convexes d'un ev  $E$ .

Soit  $M, N \in \bigcap_{i \in I} A_i$ . Alors pour tout  $i \in I$ ,  $M, N \in A_i$  donc  $[M, N] \subset A_i$ . Ainsi  $[M, N] \subset \bigcap_{i \in I} A_i$  et  $\bigcap_{i \in I} A_i$  est bien convexe.

### IV. Limite d'une suite de matrices

- 1) On note  $A_n = (a_{i,j,n})_{1 \leq i,j \leq n}$ ,  $B_n = (b_{i,j,n})_{1 \leq i,j \leq n}$ ,  $A_n B_n = (c_{i,j,n})_{1 \leq i,j \leq n}$ ,  $A = (\alpha_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ ,  $B = (\beta_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$  et  $AB = (d_{i,j})_{1 \leq i,j \leq n}$ .  
On raisonne coefficient par coefficient : pour tout  $i, j$ ,  $a_{i,j,n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \alpha_{i,j}$  et  $b_{i,j,n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \beta_{i,j}$ .

Alors pour tout  $i, j$ ,  $c_{i,j,n} = \sum_{k=1}^p a_{i,k,n} b_{k,j,n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} \sum_{k=1}^p \alpha_{i,k} \beta_{k,j} = d_{i,j}$ , donc  $A_n B_n \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} AB$ .

- 2)  $(A^n)^2 \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} P^2$  mais aussi  $(A^n)^2 = A^{2n} \xrightarrow{n \rightarrow +\infty} P$  donc  $P = P^2$ .

### V. Norme d'algèbre sur les matrices et convergence d'une suite

- 1) Le tout est de remarquer que cette fonction correspond au produit scalaire usuel. Notons  $A = (a_{ij})$ ,  $A^\top = (c_{ij})$ , et  $B = (b_{ij})$ .

Alors  $\text{tr}(A^\top B) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n c_{ik} b_{ki} \right) = \sum_{i=1}^n \left( \sum_{k=1}^n a_{ki} b_{ki} \right)$  : c'est bien l'expression

du produits scalaire usuel de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  associé à la base canonique.

Vérifions que  $\varphi(A, B) = \text{tr}(A^\top B)$  est bien un produit scalaire :

Soit  $A, B, C \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  et  $\lambda \in \mathbb{R}$ .

- $\varphi(B, A) = \text{tr}(B^\top A) = \text{tr}((B^\top A)^\top) = \text{tr}(A^\top B) = \varphi(A, B)$  ;
- Pour on a  $\text{tr}((A + \lambda B)^\top C) = \text{tr}(A^\top C + B^\top C) = \text{tr}(A^\top C) + \text{tr}(B^\top C)$  donc  $\varphi$  est linéaire par rapport à la première variable. Par symétrie elle est donc bilinéaire ;
- $\varphi(A, A) = \sum_{i,j} a_{ij}^2 \geq 0$  avec égalité si et seulement si tous les  $a_{ij}$  sont nuls,

i.e.  $A = 0$ .

- 2) Grâce à la question précédente, la norme associée à  $\varphi$  est la norme euclidienne usuelle associée à la base canonique.

Avec  $A_{*,j}$  la colonne  $j$  de  $A$ ,  $A_{i,*}$  la ligne  $i$  de  $A$  et  $\|\cdot\|$  la norme euclidienne sur  $\mathbb{R}^n$ , on a

$$N(A)^2 = \sum_{i=1}^n \|A_{i,*}\|^2 = \sum_{j=1}^n \|A_{*,j}\|^2.$$

Si  $x \in \mathbb{R}^n$ , on a alors par l'inégalité de Cauchy-Schwarz sur  $\mathbb{R}^n$  :

$$\|Ax\|^2 = \sum_{i=1}^n \langle A_{i,*}, x \rangle^2 \leq \sum_{i=1}^n \|A_{i,*}\|^2 \|x\|^2 = N(A) \|x\|^2$$

Alors,

$$N(AB) = \sum_{j=1}^n \|(AB)_{*,j}\|^2 = \sum_{j=1}^n \|A \times B_{*,j}\|^2 \leq \sum_{j=1}^n N(A) \|B_{*,j}\|^2 = N(A) N(B).$$