

Définition 7.1 Produit scalaire

Application $E \times E \rightarrow \mathbb{R}$
 $(x, y) \mapsto \langle x | y \rangle$ telle que :

- bilinéaire,
- symétrique : $\langle x | y \rangle = \langle y | x \rangle$,
- positive : $\langle x | x \rangle \geq 0$,
- définie : $\langle x | x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0_E$

Norme euclidienne

$$\|x\| = \sqrt{\langle x | x \rangle} \quad \Rightarrow \text{Cauchy-Schwarz : } |\langle x | y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$$

$$\|x\|^2 = \langle x | x \rangle \quad \Rightarrow \text{Une identité de polarisation : } \langle x | y \rangle = \frac{1}{4} (\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2)$$

Orthogonalité : vecteurs

$$x \perp y \Leftrightarrow \langle x | y \rangle = 0$$

$$\Leftrightarrow \|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2 \text{ (Pythagore)}$$

$(e_i)_{i \in I}$ orthogonale si, et seulement si, $i \neq j \Rightarrow \langle e_i | e_j \rangle = 0$,
 $(e_i)_{i \in I}$ orthonormée si, et seulement si, $\langle e_i | e_j \rangle = \delta_{i,j}$

Orthogonalité : parties

$$F^\perp = \{x \in E \mid \forall a \in A, \langle x | a \rangle = 0\}$$

$$\text{Vect}(a_1, \dots, a_p)^\perp = \{a_1, \dots, a_p\}^\perp$$

$$= \{x \in E \mid \forall i \in \llbracket 1 ; n \rrbracket, \langle x | a_i \rangle = 0\}$$

$$\left\{ \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \right\}^\perp = \{(x, y) \in \mathbb{R}^2 \mid ax + by = 0\} = \text{Vect} \left(\begin{pmatrix} -b \\ a \end{pmatrix} \right)$$

$$\left\{ \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \right\}^\perp = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid ax + by + cz = 0\}$$

$$\left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} \right\}^\perp = \left\{ (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n \mid \sum_{i=1}^n a_i x_i = 0 \right\}$$

Proposition 7.1 Produits scalaires canoniques :

Dans \mathbb{R}^n :

$$\langle X | Y \rangle = X^T \times Y = (x_1 \dots x_n) \times \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

$$\|X\|^2 = X^T \times X = \sum_{i=1}^n x_i^2$$

Si $A, B \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, alors

- $(A)_{\bullet,j} = AE_j, (A)_{i,\bullet} = \langle E_i | AE_j \rangle = E_i^T A$,
- $(A)_{i,j} = E_i^T AE_j$,
- $(A \times B)_{i,j} = \langle (A)_{i,\bullet} | (B)_{\bullet,j} \rangle = E_i^T ABE_j$.

Dans $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$: $(A, B) \mapsto \text{Tr}(A^T \times B) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} (A)_{ij} (B)_{ij}$;

Dans $\mathcal{C}([a; b], \mathbb{R})$: $(f, g) \mapsto \int_a^b f(t)g(t)dt$.

Proposition 7.2 Procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt

Si $(x_i)_{i \in I}$, avec $I = \llbracket 0, n \rrbracket$ ou $I = \mathbb{N}$, est une famille libre de vecteurs de E , alors en prenant

$$\forall p \in \mathbb{N}, \varepsilon_p = \frac{1}{\|e_p\|} e_p \text{ où } e_p = x_p - \sum_{i=0}^{p-1} \langle \varepsilon_i | x_p \rangle \varepsilon_i$$

$$= x_p - P_{\text{Vect}(\varepsilon_0, \dots, \varepsilon_{p-1})}(x_p),$$

$$= P_{\text{Vect}(\varepsilon_0, \dots, \varepsilon_{p-1})^\perp}(x_p), \text{ (si } E \text{ est de dim finie),}$$

on obtient une famille **orthonormale** $(\varepsilon_i)_{i \in I}$ de vecteurs de E telle que pour tout $p \in I$, $\text{Vect}(x_0, \dots, x_p) = \text{Vect}(\varepsilon_0, \dots, \varepsilon_p)$.

Proposition 7.3 Calculs dans une base orthonormée

Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E :

coordonnées d'un vecteur :

$$x = \sum_{i=1}^n \langle x | e_i \rangle e_i, \text{ autrement dit } \text{Mat}_{\mathcal{B}}(x) = \begin{pmatrix} \langle x | e_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle x | e_n \rangle \end{pmatrix} = X.$$

produit scalaire et norme :

$$\langle x | y \rangle = \sum_{i=1}^n \langle x | e_i \rangle \times \langle y | e_i \rangle = X^T \times Y,$$

$$\|x\|^2 = \sum_{i=1}^n \langle x | e_i \rangle^2 = X^T \times X.$$

Matrice d'un endomorphisme : si $u \in \mathcal{L}(E)$, alors $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(u) = (\langle u(e_j) | e_i \rangle)_{1 \leq i, j \leq n}$

Orthogonalité : sous-espaces vectoriels

Supplémentaire orthogonal : si V est un sev de dim finie, $V \oplus V^\perp = E$ (et $V = (V^\perp)^\perp$).

Projeté orthogonal : $\forall x \in E, x = \underbrace{p_V(x)}_{\in V} + \underbrace{(x - p_V(x))}_{= p_{V^\perp}(x) \in V^\perp}$

$$y = p_V(x) \Leftrightarrow \begin{cases} y \in V \\ x - y \in V^\perp \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} \text{pour toute base orthonormée } (e_1, \dots, e_p) \text{ de } V, \\ y = \sum_{j=1}^p \langle x | e_j \rangle e_j. \end{cases}$$

Projecteur orthogonal et symétrie orthogonale :

soit $u \in \mathcal{L}(E)$,

$$u \text{ projecteur } \perp \text{ de } E \Leftrightarrow u^2 = u \text{ et } \text{Ker}(u) \perp \text{Im}(u)$$

$$\Leftrightarrow s = 2u - \text{id}_E \text{ est une symétrie } \perp$$

$$u \text{ symétrie } \perp \text{ de } E \Leftrightarrow u^2 = \text{id}_E \text{ et } \text{Ker}(u - \text{id}_E) \perp \text{Im}(u + \text{id}_E)$$

$$\Leftrightarrow p = \frac{1}{2}(u + \text{id}_E) \text{ est un projecteur } \perp$$

Distance à un sous-espace vectoriel :

$$d(x, V) = \inf_{z \in V} \|x - z\| = \|x - p_V(x)\|$$

$$= \|p_{V^\perp}(x)\|$$