

Espaces préhilbertiens réels

Dans ce chapitre, E désigne un \mathbb{R} -espace vectoriel.

1 Produit scalaire et norme associée

1.1 Produit scalaire

$$\varphi: E \times E \longrightarrow \mathbb{R}$$

Définition. On appelle **produit scalaire** sur E une forme bilinéaire, symétrique, positive et définie-positive sur E , c'est-à-dire, en notant φ cette application :

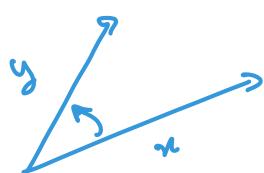
- $\varphi(x, y)$ existe;
- φ est à valeurs dans \mathbb{R} ;
- φ est linéaire par rapport à chacune de ses deux variables;
- $\forall x, y \in E, \varphi(x, y) = \varphi(y, x)$;
- $\forall x \in E, \varphi(x, x) \geq 0$;
- $\forall x \in E, \varphi(x, x) = 0 \implies x = 0$.

Remarque. La symétrie et la linéarité par rapport à l'une des variables suffit à justifier la bilinéarité.

Notation. On note en général $\langle x, y \rangle$, $(x|y)$ ou $x \cdot y$ le produit scalaire de x avec y .

Définition. Un espace vectoriel sur \mathbb{R} , muni d'un produit scalaire, s'appelle un **espace préhilbertien**. S'il est en plus de dimension finie, on dit que c'est un **espace euclidien**.

Rung: $\varphi(u, y)$ peut être négatif.



$$\langle u, y \rangle > 0$$



$$\langle u, y \rangle < 0$$

1.2 Exemples de référence

Remarque. Les exemples de cette section figurent explicitement au programme, et peuvent donc être utilisés directement.

Définition. Sur \mathbb{R}^n , le produit scalaire canonique est défini par :

$$\langle x, y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$$

où $x = (x_1, \dots, x_n)$ et $y = (y_1, \dots, y_n)$.

Définition. Sur $\mathcal{M}_{n,1}(\mathbb{R})$, le produit scalaire canonique est défini par :

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \quad \langle X, Y \rangle = X^\top Y$$

Remarque. Il coïncide avec le produit scalaire canonique de \mathbb{R}^n , via l'identification usuelle entre une matrice colonne et un n -uplet.

On trouve parfois la définition $\langle X, Y \rangle = \text{tr}(X^\top Y)$. En effet, on a $X^\top Y \in \mathcal{M}_1(\mathbb{R})$. La trace permet ici d'en faire un réel plutôt qu'une matrice 1×1 . On accepte cependant souvent de confondre \mathbb{R} et $\mathcal{M}_1(\mathbb{R})$.

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle &= (x_1 \ \cdots \ x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \\ &= \sum_{k=1}^n x_k y_k \end{aligned}$$

$\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$

Définition. Sur $\mathcal{M}_{n,p}(\mathbb{R})$, le produit scalaire canonique est défini par :

$$\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^\top B)$$

Si $A = (a_{ij})_{ij}$ et $B = (b_{ij})_{ij}$, on a de plus l'expression :

$$\langle A, B \rangle = \sum_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}} a_{ij} b_{ij}$$

Il s'agit donc de la somme des produits terme à terme des deux matrices.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{nn} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & \dots & b_{1m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{nn} & \dots & b_{nm} \end{pmatrix}$$

$$\langle A, B \rangle = a_{11} b_{11} + a_{12} b_{12} + \dots + a_{nn} b_{nn}$$

Preuve:

- On note $A = (a_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$ $B = (b_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq p}}$

$$A^\top = \left(a'_{ij} \right)_{\substack{1 \leq i \leq p \\ 1 \leq j \leq n}} \quad \text{où} \quad a'_{ij} = a_{ji} \quad [A^\top]_{ij}$$

$$[A^\top B]_{ij} = \sum_{k=1}^n a'_{ik} b_{kj} \quad \begin{array}{l} i \in \{1 \dots p\} \\ j \in \{1 \dots n\} \end{array}$$

$$\text{tr}(A^\top B) = \sum_{i=1}^p \left(\sum_{k=1}^n a'_{ik} b_{ki} \right)$$

$$= \sum_{i=1}^p \sum_{k=1}^n a_{ki} b_{ki}$$

index numbers.

$$= \sum_{\substack{i \in \{1 \dots m\} \\ j \in \{1 \dots p\}}} a_{ij} b_{ij}$$

Moore c'est un produit scalaire.

- (M1) • $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est égal à valeurs dans \mathbb{R} "forme"

- $\forall A, B, C \in M_{n,p}(\mathbb{R})$, $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}$

$$\langle \lambda A + \mu B, C \rangle = \text{tr}((\lambda A + \mu B)^T C)$$

$$= \text{tr}((\lambda A^T + \mu B^T) C)$$

$$= \text{tr}(\lambda A^T C + \mu B^T C)$$

$$= \lambda \text{tr}(A^T C) + \mu \text{tr}(B^T C)$$

$$= \lambda \langle A, C \rangle + \mu \langle B, C \rangle$$

donc $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est linéaire par rapport à la première variable.

- De même $\forall A, B, C, \lambda, \mu$

$$\langle A, \lambda B + \mu C \rangle = \lambda \langle A, B \rangle + \mu \langle A, C \rangle$$

Donc $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est linéaire

- $\forall A, B \in M_{n,p}(\mathbb{R})$

$$\langle B, A \rangle = \text{tr}(B^T A)$$

$$= \text{tr}((B^T A)^T)$$

$$= \text{tr}(A^T B)$$

$$= \langle A, B \rangle$$

donc $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est symétrique

M2: On peut aussi montrer:

- $\langle \cdot, \cdot \rangle$ à valeurs dans \mathbb{R}
- $\langle A, B \rangle = \langle B, A \rangle \quad \forall A, B$
- $\langle \lambda A + \mu B, C \rangle = \lambda \langle A, C \rangle + \mu \langle B, C \rangle$
donc linéaire par rapport à la 2nde variable.

Remarque: la symétrie se "voit" dans la formule

$$\langle A, B \rangle = \sum_{i,j} a_{ij} b_{ij}$$

M3: $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est un forme bilinéaire

par linéarité de la transposée

par bilinéarité du produit matriciel

parce que tr est une forme linéaire

Suite de la preuve

À toujours rédiger

M_{pp} positive et définie positive

- Pour $A \in M_{pp}(\mathbb{R})$

$$\begin{aligned}\langle A, A \rangle &= \sum_{i,j} a_{ij}^2 \\ &\geq 0\end{aligned}$$

• Soit $A \in M_{np}(\mathbb{R})$ tq $\langle A, A \rangle = 0$

$$\text{ie } \sum_{i,j} a_{ij}^2 = 0$$

Somme nulle de termes ≥ 0

$$\text{donc } \forall i, j \quad a_{ij} = 0$$

Remarque: Si $K = \mathbb{C}$ (les programmes)

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

$$\begin{aligned} \langle A, A \rangle &= \sum_{i,j} a_{ij} \overline{a_{ij}} \\ &= \sum_{i,j} |a_{ij}|^2 \\ &\geq 0 \end{aligned}$$

Réq: $\langle A, B \rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^p a_{ij} b_{ij}$

produit scalaire canonique en identifiant

$$M_{np}(\mathbb{R}) \text{ et } \mathbb{R}^{np}$$

$$(x_1, \dots, x_n) \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1p} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{np} \end{pmatrix} \quad (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{np})$$

Définition. Sur $\mathcal{C}^0([a, b], \mathbb{R})$, le produit scalaire canonique est défini par :

$$\langle f, g \rangle = \int_a^b f(t)g(t) \, dt$$

1.3 Autres exemples

Remarque. Même s'ils sont très classiques, les exemples de cette section ne figurent pas explicitement au programme.

Exemple. En confondant polynôme et fonction polynomiale associée, $\mathbb{R}[X]$ est muni du produit scalaire défini par :

$$\langle P, Q \rangle = \int_0^1 P(t)Q(t) dt$$

Exemple. Toujours sur $\mathbb{R}[X]$, montrer que

$$\langle P, Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt$$

définit un produit scalaire.

- $t \mapsto P(t)Q(t)e^{-t}$ continue (par morceaux)

sur $[0, +\infty[$

et au voisinage de $t \rightarrow +\infty$

$$\begin{aligned} P(t)Q(t)e^{-t} &= o(e^{t/2})e^{-t} \quad \text{car } P, Q \text{ polynômes} \\ &= o(e^{-t/2}) \quad \text{intégrable entre} \end{aligned}$$

Donc $\langle \cdot, \cdot \rangle$ existe

- $\langle \cdot, \cdot \rangle$ est une forme bilinéaire symétrique

par linéarité de l'intégrale, la bilinéarité

du produit et la commutativité du produit.

- positivité:

$$\begin{aligned} \langle P, P \rangle &= \int_0^{+\infty} P^2(t)e^{-t} dt \\ &\geq 0 \quad \text{car } \forall t \quad P^2(t)e^{-t} \geq 0 \end{aligned}$$

- Défini-positif:

Sur P tq $\langle P, P \rangle = 0$

$$\text{i.e. } \int_0^{+\infty} P^2(t) e^{-t} dt = 0$$

intégrale nulle d'une fonction continue positive

$$\text{donc } \forall t \in [0, +\infty[\quad P^2(t) e^{-t} = 0$$

$$\text{donc } P(t) = 0$$

Donc P a un infinité de racines

$$\text{donc } P = 0.$$

Exemple. Soit w une fonction continue, à valeurs strictement positives sur un intervalle I . On note :

$$E = \{f \in \mathcal{C}^0(I, \mathbb{R}) \text{ t.q. } f^2 w \text{ intégrable sur } I\}$$

C'est un espace vectoriel, que l'on peut munir d'un produit scalaire en posant :

$$\langle f, g \rangle = \int_I f(t)g(t)w(t) dt$$

1.4 Inégalité de Cauchy-Schwarz

Inégalité de Cauchy-Schwarz.

Pour tout $x, y \in E$, on a :

$$|\langle x, y \rangle| \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} \sqrt{\langle y, y \rangle}$$

L'égalité a lieu si et seulement si x et y sont colinéaires.

Remarque. On notera $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$ la norme associée au produit scalaire. L'inégalité de Cauchy-Schwarz s'interprète bien géométriquement.

Inégalité de Minkowski. Pour tout $x, y \in E$, on a :

$$\sqrt{\langle x+y, x+y \rangle} \leq \sqrt{\langle x, x \rangle} + \sqrt{\langle y, y \rangle}$$

L'égalité a lieu si et seulement si x et y sont colinéaires et de même sens (on dit parfois *positivement liés*).

Remarque. Avec $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$, l'inégalité de Minkowski n'est rien d'autre que l'inégalité triangulaire sur la norme euclidienne.

Preuve: à savoir faire

$$\forall t \in \mathbb{R} \quad \langle tx+ty, tx+ty \rangle \geq 0$$

||

polygone en t de deg ≤ 2

[...]

Preuve Minkowski $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$

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

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

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

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

$$\leq \|x\|^2 + \|y\|^2 + 2 \|x\| \|y\| \quad \text{Cauchy-Schwarz}$$

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

par positivité

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

1.5 Norme euclidienne

Définition. On appelle **norme euclidienne** associée au produit scalaire $\langle \cdot, \cdot \rangle$ l'application :

$$\| \cdot \| : x \mapsto \| x \| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$$

Proposition. C'est une norme.

Preuve:

- pour $u \in E$, $\langle u, u \rangle \geq 0$ donc $\| u \|$ existe
- pour $x \in E$, $\| x \| = \sqrt{\langle x, x \rangle} \geq 0$
- Soit $x \in E$ tq $\| x \| = 0$ ie $\langle x, x \rangle = 0$
donc $x = 0$ car $\langle \cdot, \cdot \rangle$ défini-positif
- Soit $x \in E$, $\lambda \in \mathbb{R}$

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

- Inéq triangulaire = Inéq de Rukowski

Définition. Un vecteur de norme 1 est qualifié d'**unitaire**.

Proposition. Si E est muni de sa norme euclidienne, le produit scalaire est continu sur $E \times E$.

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : E \times E \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$f : E \longrightarrow F$$

f est continue en x_0

si x s'approche de x_0 , $f(x)$ s'approche de $f(x_0)$

$$\text{i.e. } f(x) \xrightarrow{x \rightarrow x_0} f(x_0)$$

$$\text{i.e. } \|f(x) - f(x_0)\| \xrightarrow{\|x - x_0\| \rightarrow 0} 0$$

* \mathbb{R} muni de la val. absolue

* $E \times E$ muni de la norme produit associée à la norme euclidienne.

$$\text{Pom } (x, y) \in E$$

$$\|(x, y)\|_{E \times E} = \max (\|x\|_E, \|y\|_E)$$

$$\text{On note } \|(x, y)\|_\infty = \max (\|x\|_2, \|y\|_2)$$

Montrons la continuité :

$$\text{Soit } (x_0, y_0) \in E \times E$$

$$(x_1, y_1) \in E \times E$$

On suppose $(x, y) \rightarrow (x_0, y_0)$

i.e. $\|(x, y) - (x_0, y_0)\|_2 \rightarrow 0$

i.e. $\begin{cases} \|x - x_0\|_2 \rightarrow 0 \\ \|y - y_0\|_2 \rightarrow 0 \end{cases}$

$$|\langle x, y \rangle - \langle x_0, y_0 \rangle|$$

$$= |\langle x, y \rangle - \langle x_0, y \rangle + \langle x_0, y \rangle - \langle x_0, y_0 \rangle|$$

$$\leq |\langle x, y \rangle - \langle x_0, y \rangle| + |\langle x_0, y \rangle - \langle x_0, y_0 \rangle|$$

$$= |\langle x - x_0, y \rangle| + |\langle x_0, y - y_0 \rangle|$$

$$\leq \|x - x_0\|_2 \|y\|_2 + \|x_0\|_2 \|y - y_0\|_2$$

par Cauchy-Schwarz

$$\leq \|x - x_0\|_2 \|y - y_0 + y_0\|_2 + \|x_0\|_2 \|y - y_0\|_2$$

$$\leq \|x - x_0\|_2 \|y - y_0\|_2$$

$$+ \|x - x_0\|_2 \|y_0\|_2$$

$$+ \|x_0\|_2 \|y - y_0\|_2$$

$$\xrightarrow{\begin{array}{l} (\|x - x_0\|_2 \rightarrow 0) \\ (\|y - y_0\|_2 \rightarrow 0) \end{array}} 0$$

1.6 Identités remarquables

Proposition. On a les identités remarquables suivantes :

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

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

les identités de polarisation :

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{2} (\|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2)$$

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{4} (\|x + y\|^2 - \|x - y\|^2)$$

et l'identité du parallélogramme :

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

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

2 Orthogonalité

2.1 Vecteurs orthogonaux

Définition. Deux vecteurs x et y sont dits **orthogonaux** si et seulement si :

$$\langle x, y \rangle = 0$$

On note dans ce cas : $x \perp y$.

Remarque. Le vecteur nul est orthogonal à tous les vecteurs de E , et un vecteur orthogonal à tous les vecteurs de E est nul.

Définition. Une famille $(v_i)_{i \in I}$ de vecteurs de E est dite **orthogonale** si et seulement si :

$$\forall i, j \in I, i \neq j \implies \langle v_i, v_j \rangle = 0$$

Elle est dite **orthonormée** si et seulement si :

$$\forall i, j \in I, \langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & \text{si } i \neq j \\ 1 & \text{si } i = j \end{cases}$$

Ha Ha!

Comment montrer que $\mathbf{x} = \mathbf{0}$?

$$\underline{\text{P1}} \quad \mathbf{x} = \dots$$

$$= \dots$$

$$= \mathbf{0}$$

$$\underline{\text{P2}} \quad \forall y \in E, \quad \langle \mathbf{x}, y \rangle = \dots$$

$$= \dots$$

$$= \mathbf{0}$$

donc $\mathbf{x} = \mathbf{0}$

Proposition. Toute famille orthogonale de vecteurs non nuls est libre.
Toute famille orthonormée est libre.

Preuve: Soit $(x_i)_{i \in \mathbb{I}}$ famille orthogonale de vecteurs non nuls.

La liberté de $(x_i)_{i \in \mathbb{I}}$ est équivalente à la liberté de toutes les sous-familles finies.

Soit $i_1, \dots, i_m \in \mathbb{I}$

$$\lambda_1, \dots, \lambda_m \in \mathbb{R} \text{ tq } \sum_{k=1}^m \lambda_k \vec{x}_{i_k} = \vec{0}$$

$$0 = \langle x_{ij} \mid \sum_{k=1}^m \lambda_k x_{ik} \rangle$$

$$= \sum_{k=1}^m \lambda_k \underbrace{\langle x_{ij} \mid x_{ik} \rangle}_{\text{non nul pour } i_j = i_k}$$

$$= \lambda_j \underbrace{\|x_{ij}\|^2}_{\neq 0 \text{ car } x_{ij} \neq 0}$$

$$\text{donc } \lambda_j = 0 \quad \forall j$$

Exemple. Les polynômes élémentaires de Lagrange forment une famille libre.

Soit $a_0 \dots a_n \in \mathbb{R}$ deux à deux distincts

On définit

$$L_j(x) = \prod_{\substack{i=0 \\ i \neq j}}^n \frac{x - a_i}{a_j - a_i}$$

$(L_j)_{0 \leq j \leq n}$ base de $\mathbb{R}_n[x]$

$$L_j(a_\ell) = \delta_{j,\ell}$$

Même $(L_j)_j$ base orthonormée de $\mathbb{R}_n[x]$

par le produit scalaire :

$$\langle P, Q \rangle = \sum_{k=0}^n P(a_k) Q(a_k)$$

• C'est bien un produit scalaire

$\langle \cdot, \cdot \rangle$ est une forme bilinéaire symétrique

par linéarité de l'évaluation polynomiale,

par bilinéarité et commutativité du produit.

$$\langle P, P \rangle = \sum_{k=0}^n P(a_k)^2 \geq 0$$

Soit P t.q. $\langle f, P \rangle = 0$ i.e. $\sum_{k=0}^n P(\alpha_k) = 0$

Somme nulle de termes pairs donc

$$\forall k \quad P(\alpha_k) = 0$$

Dès que P a ($n+1$) racines donc $P=0$.

- Régu $(L_j)_{j \in \mathbb{N}}$ orthonormée

$$\begin{aligned}\langle L_i | L_j \rangle &= \sum_{k=0}^m L_i(\alpha_k) L_j(\alpha_k) \\ &= \sum_{k=0}^m \underbrace{\delta_{ik}}_{\text{nul si } i \neq j} \underbrace{\delta_{kj}}_{\text{nul si } i \neq j}\end{aligned}$$

$$\begin{cases} 1 & \text{si } i=j=k \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

$$= \delta_{ij}$$

Dès que $(L_j)_{j \in \mathbb{N}}$ orthonormée à ($n+1$) vecteurs
dans une orthonormée de $(\mathbb{R}_{n+1}[x])$.

3.3 Coordonnées dans une base orthonormée

Proposition. Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E , et x un vecteur de E . Ses coordonnées dans \mathcal{B} sont : $\begin{pmatrix} \langle e_1, x \rangle \\ \vdots \\ \langle e_n, x \rangle \end{pmatrix}$, c'est-à-dire :

$$x = \sum_{i=1}^n \langle e_i, x \rangle e_i$$

Remarque. Si la base n'est qu'orthogonale, il faut adapter la formule en normant les vecteurs.

Si la base n'est pas orthonormée, il n'y a pas d'expression simple des coordonnées à l'aide du produit scalaire.

Réq: Dans une base qdg, obtenir les coord c'est résoudre un système (coul)ux

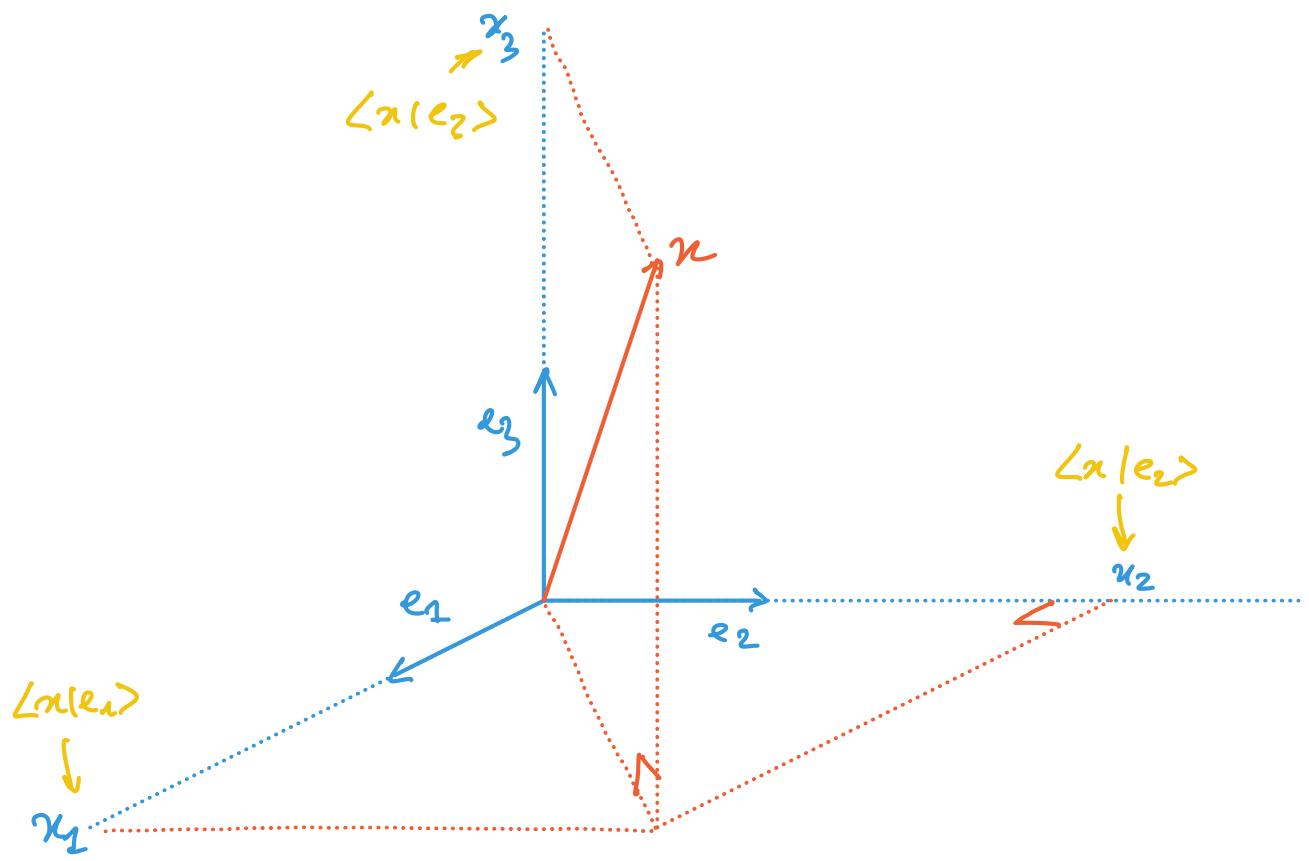
Ici, c'est un simple calcul de produit scalaire

Premier:

Soit $u \in E$. On note (x_1, \dots, x_n) ses coord dans la base \mathcal{B} si $u = \sum_{i=1}^n x_i e_i$

On calcule alors:

$$\begin{aligned} \langle e_i | u \rangle &= \langle e_i | \sum_{j=1}^n x_j e_j \rangle \\ &= \sum_{j=1}^n x_j \langle e_i, e_j \rangle \\ &= \sum_{j=1}^n x_j \delta_{ij} \\ &= x_i \end{aligned}$$



Proposition. Soit \mathcal{B} une base orthonormée de E , x et y deux vecteurs dont les coordonnées sont respectivement

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{ et } Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}. \text{ Alors :}$$

$$\langle x, y \rangle = X^T Y$$

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

$$\|x\| = \sqrt{X^T X}$$

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

Remarque. On voit ici l'avantage des bases orthonormées : les formules de calcul du produit scalaire et de la norme sont celles du produit scalaire et de la norme canonique de \mathbb{R}^n .

$$E \xleftarrow{\text{Orthonormé}} M_{\mathcal{B}}(\mathbb{R}) = \mathbb{R}^n$$

$$x \longleftrightarrow X = M_{\mathcal{B}}(x)$$

$$\langle x, y \rangle$$

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle &= X^T Y \\ &= \sum_{i=1}^n x_i y_i \end{aligned}$$

Prem: On calcule :

$$\langle x, y \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n \langle x | e_i \rangle e_i \mid \sum_{j=1}^m \langle y | e_j \rangle e_j \right\rangle$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m \langle x | e_i \rangle \langle y | e_j \rangle \underbrace{\langle e_i | e_j \rangle}_{\delta_{ij}}$$

$$= \sum_{i=1}^n \langle x | e_i \rangle \langle y | e_i \rangle$$

$$= \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

car $(\langle x | e_i \rangle)_i$ coord de x

$(\langle y | e_i \rangle)_i$ coord de y .

Proposition. Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ une base orthonormée de E et $u \in \mathcal{L}(E)$. On note $M = (m_{ij})_{ij}$ la matrice de u relativement à la base \mathcal{B} . Alors, pour tout i, j :

$$m_{ij} = \langle e_i, u(e_j) \rangle$$

\mathcal{B} base orthonormée de E

$$u \in \mathcal{L}(E) \iff M \in M_n(\mathbb{R})$$

$$M = \text{Mat}(u, \mathcal{B}) = \begin{pmatrix} u(e_1) & \cdots & u(e_n) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{ij} & \cdots & u(e_n) \end{pmatrix}$$

Diagram illustrating the matrix representation of a linear operator u relative to a basis \mathcal{B} . The matrix M is shown as a grid of columns. The first column is labeled $u(e_1) = \underline{u(e_1)}$, the second column is labeled \cdots , and the last column is labeled $u(e_n) = \underline{u(e_n)}$. The entry m_{ij} is highlighted with a red box and connected by a red arrow to the label $u(e_j)$ above the matrix. The basis vectors e_1, \dots, e_n are listed vertically on the right side of the matrix.

Par déf, m_{ij} est la coord de $u(e_j)$ selon e_i :

$$\text{donc } m_{ij} = \langle u(e_j), e_i \rangle$$

car \mathcal{B} base orthonormée.

Remarque:

On peut définir un espace euclidien

↪ Soit en donnant E et un produit scalaire

↪ Soit en donnant E et une base orthonormée.

Dans ce 2^e cas,

Pour $x, y \in E$, de coord dans \mathcal{B}

$$(x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_n)$$

$$\langle u, y \rangle = \sum_{i=1}^m x_i \cdot y_i$$