

Chapitre 2 : Algèbre bilinéaire

1- Formes bilinéaires et matrices

1.1- Définition

Soit E un k - e.v. de dimension finie.

Une application $B : \begin{cases} E \times E \rightarrow k \\ (v, w) \mapsto B(v, w) \end{cases}$ est une forme bilinéaire si

$$(i) \quad \forall v_1, v_2 \in E \text{ et } \lambda \in k, B(v_1 + \lambda v_2, w) = B(v_1, w) + \lambda B(v_2, w) \quad \forall w \in E$$

$$(ii) \quad \forall w_1, w_2 \in E \text{ et } \lambda \in k, B(v, w_1 + \lambda w_2) = B(v, w_1) + \lambda B(v, w_2) \quad \forall v \in E$$

Notation : $Bil(E) = \{\text{formes bilinéaires}\}$

Exemple :

1) $E = \mathbb{R}^2$, base canonique (e, f)

Soit $B \in Bil(\mathbb{R}^2)$, $v = \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}$, $w = \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$

$$B(v, w) = B(x_1 e + y_1 f, x_2 e + y_2 f)$$

----- on gèle

$$= x_1 B(e, x_2 e + y_2 f) + y_1 B(f, x_2 e + y_2 f)$$

-- on gèle la gauche

$$= x_1 (x_2 B(e, e) + y_2 (e, f)) + y_1 (x_2 B(f, e) + y_2 B(f, f))$$

$$= B(e, e)x_1 x_2 + B(e, f)x_1 y_2 + B(f, e)y_1 x_2 + B(f, f)y_1 y_2$$

Remarque : Les valeurs de B ne dépendent que des 4 nombres $B(e, e), B(e, f), B(f, e), B(f, f)$ qui sont les valeurs de B sur les vecteurs de la base.

Réciproquement, étant donnés 4 scalaires a, b, c et d , la formule $\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) \mapsto ax_1 x_2 + bx_1 y_2 + cx_2 y_1 + dy_1 y_2$ définit une forme bilinéaire sur \mathbb{R}^2 .

On met ces 4 nombres dans une matrice :

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B(e, e) & B(e, f) \\ B(f, e) & B(f, f) \end{pmatrix}$$

$ax_1 x_2$

a : constante, x_1 : coordonnée du premier vecteur, x_2 : coordonnée du deuxième vecteur

2) Plus généralement, toute forme bilinéaire sur E est donnée par une formule du type :

$$(v, w) \mapsto \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} \times e_i^*(v) \times e_j^*(w)$$

Avec a constante, $B = (e_1, \dots, e_n)$ base de E

Si $v = \sum x_i e_i, w = \sum y_i e_i$

$$(v, w) \mapsto \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} \times e_i^*(v) \times e_j^*(w) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} x_i y_j$$

De plus, $a_{ij} = B(e_i, e_j)$

On définit $Mat_B(B) = (B(e_i, e_j))$

E k – e.v. $\dim E < \infty$.

Forme bilinéaire $B: E \times E \rightarrow k$.

Si $B = (e_1, \dots, e_n)$ est une base

$$B \left(\sum_i x_i e_i, \sum_j y_j e_j \right) = \sum_{i,j}^* x_i y_j$$

$*$ = $B(e_i, e_j)$

\sim Matrice $Mat_B(B)$

1.2- Utilisation de E^*

Si $B \in Bil(E)$, on définit $\tilde{B} : \begin{cases} E \rightarrow E^* \\ v \mapsto \left(\begin{cases} E \rightarrow k \\ w \mapsto B(w, v) \end{cases} \right) \end{cases}$ (E^* car $B(w, v)$ linéaire en w à v fixé)

Est linéaire car $B(w, v)$ dépend bien de v .

Proposition :

1) L'application $\begin{cases} Bil(E) \rightarrow \mathcal{L}(E, E^*) \\ B \mapsto \tilde{B} \end{cases}$ est un isomorphisme linéaire.

2) Soit B une base de E alors $Mat_{B^*B}(\tilde{B}) = (B(e_i, e_j)) =: Mat_B(B)$.

Démonstration : 1) Exo

2) Regardons le coefficient (i, j) de $Mat_{B^*B}(\tilde{B})$ pour $1 \leq i, j \leq n$, noté a_{ij} .

Regardons la colonne j donc $\tilde{B}(e_j)$.

Il existe $x_1, \dots, x_n \in k$ uniques tels que $\tilde{B}(e_j) = \sum_{k=1}^n x_k e_k^*(*)$.

Par définition, $a_{ij} = x_i$.

Appliquons $(*)$ à e_i , on obtient $\tilde{B}(e_j)(e_i) = \sum_{k=1}^n x_k e_k^*(e_i) = x_i$.

$$= B(e_i, e_j) \quad \text{-----} \quad \delta_k \quad \blacksquare$$

Changement de bases

Si $B \in Bil(E)$ et B et C deux bases de E .

Comparons $Mat_B(B)$ et $Mat_C(B)$?

$$Mat_{C^*C}(\tilde{B}) = Mat_{C^*B^*}(Id_{E^*}) \circ Mat_{B^*B}(\tilde{B}) \circ Mat_{BC}(Id_E)$$

Quel est le lien entre les deux matrices de passage ?

On remarque que $Id_{E^*} = {}^t Id_E$.

En effet, $Id_E : E \rightarrow E$

$${}^t Id_E : \begin{cases} E^* \rightarrow E^* \\ \varphi \mapsto \varphi \circ Id_E = \varphi = Id_E^* \end{cases}$$

D'après le paragraphe « transposée » du chapitre I, on a :

$$Mat_{C^*B^*}(Id_{E^*}) = Mat_{C^*B^*}({}^t Id_E) = {}^t Mat_{BC}(Id_E)$$

Finalement, on obtient $M = {}^t PNP$ (1) avec P matrices mutuellement transposées.

(1) s'écrit ainsi : ${}^t P^{-1} . M . P^{-1}$

$$M = ({}^t P)N({}^t P)$$

Résumé calcul matriciel pour $Bil(E)$

e.v.	Matrice light	Matrice lourde
$v, w \in E$	$X, Y \in \mathcal{M}_{n,1}(k)$	$X = Mat_B(v)$
$\varphi \in E^*$	$X \in M_{n,1}(k)$ $L \in M_{1,n}(k)$ $L = {}^t X$	$X = Mat_{B^*}(\varphi)$ $L = Mat_{(1),B}(\varphi)$
B	$M \in M_n(k)$ $= (B(e_i, e_j))$	$Mat_{B^*B}(\tilde{B})$
$B(v, w) = \tilde{B}(w)(v)$	${}^t XMY \in k$	${}^t (MY)X$ $= {}^t (Mat_{B^*B}(\tilde{B}) \cdot Mat_B(w)) \cdot Mat_B(v)$ $= Mat_{(1)}\tilde{B}(w)(v)$
$B, \mathcal{B}, \mathcal{C}$	$M_{\mathcal{C}} = {}^t P M_{\mathcal{B}} P$	

$${}^t (MX)Y = {}^t Y {}^t MX = {}^t ({}^t XMY) = {}^t XMY$$

----- scalaire !!

1.3- Noyau et rang

Définition - Propriété :

(1) $rg(B) := rg(\tilde{B}) = rg(Mat_B(B))$

(2) $\ker(B) := \ker(\tilde{B}) = \ker(Mat_B(B))$ en identifiant E à $M_{n,1}(k)$.

Remarque : Explicitement, $v \in \ker B$ si et seulement si $\tilde{B}(v) = 0_{E^*}$

si et seulement si $\forall w \in E, \tilde{B}(v)(w) = B(w, v) = 0$

si et seulement si $\forall e_i \in \mathcal{B}, B(e_i, v) = 0$

si et seulement si ${}^t YMX = 0 \forall Y$ où $X = Mat_B(v)$

si et seulement si $MX = 0$

Ne pas confondre avec $\{v \in E, B(v, v) = 0\}$.

1.4- Symétrie

Prop : Soit $B \in \text{Bil}(E)$ et \mathcal{B} base de E . Se valent :

- (i) $\forall v, w \in E, B(v, w) = B(w, v)$.
- (ii) $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(B)$ est symétrique c'est-à-dire ${}^t\text{Mat}_{\mathcal{B}}(B) = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(B)$.
- (iii) ${}^t\tilde{B}_i = \tilde{B}$

Preuve : exercice

$$\tilde{B} : E \rightarrow E^*$$

$$= \quad =$$

$${}^t\tilde{B} : E^{**} \rightarrow E^*$$

On dit alors que B est une forme bilinéaire symétrique

2- Forme bilinéaire symétrique et forme quadratique

Hypothèse : $2 \neq 0$ c'est-à-dire caractéristique de k ($\text{car}(k) \neq 2$)

2.1-

Soit $B \in \text{Bil}(E)$ symétrique.

On définit alors $q_B : \begin{cases} E \rightarrow k \\ v \mapsto B(v, v) \end{cases}$ que l'on appelle la forme quadratique associée à B .

Sur \mathbb{R}^n , on a vu que $B \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \right) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i y_j$.

Alors $q_B \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \right) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_i x_j$.

Exemple : $n = 3$

$$\begin{aligned} B \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \right) &= 2x_1y_1 + 7x_1y_2 + 6x_1y_3 + 3x_2y_1 + \pi x_2y_2 + ex_2y_3 + \ln(2)x_3y_1 + 9x_3y_2 + x_3y_3 \\ &= \begin{pmatrix} 2 & 7 & 6 \\ 3 & \pi & e \\ \ln(2) & 9 & 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Modifions pour qu'elle soit symétrique (on n'est donc plus dans le même cas) :

$$B \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} 2 & 7 & 6 \\ 7 & \pi & e \\ 6 & e & 1 \end{pmatrix}$$

Dans une forme quadratique :

$$q_B \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = 2x_1^2 + \pi x_2^2 + x_3^2 + 2 \times 7x_1x_2 + 2 \times 6x_1x_3 + 2 \times ex_2x_3$$

$$= \sum a_{ii}x_i^2 + 2 \times \sum_{i < j} a_{ij}x_ix_j$$

2.2- Formule de polarisation

En fait, q_B permet de retrouver B

$$\forall v, w \in E, B(v, w) = \frac{q_B(v+w) - q_B(v) - q_B(w)}{2} \quad (1)$$

$$= \frac{q_B(v+w) - q_B(v-w)}{4} \quad (2)$$

Remarque :

1) Analogue à :

$$ab = \frac{(a+b)^2 - a^2 - b^2}{2} = \frac{(a+b)^2 - (a-b)^2}{4}$$

2) Car $k \neq 2$ est utile pour diviser par 2.

Preuve du (1) :

$$\begin{aligned} q_B(v+w) - q_B(v) - q_B(w) &= B(v+w, v+w) - B(v, v) - B(w, w) \\ &= \cancel{B(v, v)} + B(v, w) + B(w, v) + \cancel{B(w, w)} - \cancel{B(v, v)} - \cancel{B(w, w)} \\ &= 2B(v, w) \end{aligned}$$

2.3- Réduction de Gauss des formes quadratiques

Théorème : Soit q une forme quadratique sur E . Alors il existe :

(i) $\varphi_1, \dots, \varphi_r \in E^*$ linéaire indépendantes

(ii) $a_1, \dots, a_r \in k$

Tels que $q = a_1\varphi_1^2 + \dots + a_r\varphi_r^2$.

De plus, $r = \text{rang}(q)$.

Remarque : C'est un théorème de réduction car on a au plus $\dim E$ coeff a_i .

Corollaire :

(1) Il existe \mathcal{B} base de E tq $\text{Mat}_{\mathcal{B}}(q)$ est diagonale.

(2) Si \mathcal{B} est une base quelconque alors $\exists P \in GL_n(k)$ tq ${}^tP\text{Mat}_{\mathcal{B}}(q)P$ est diagonale.

Preuve du corollaire : TBI $\Rightarrow \exists$ base $(\varphi_1, \dots, \varphi_n) \in E^*$.

Soit $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ sa base antéduale.

$$q\left(\sum x_i e_i\right) = a_1 \varphi_1\left(\sum x_i e_i\right)^2 + \dots + a_r \varphi_r\left(\sum x_i e_i\right)^2$$

$$x_1 = \text{-----} \quad \text{-----} = x_r$$

$$= a_1 x_1^2 + \dots + a_r x_r^2$$

Donc $Mat_B(q) = \begin{pmatrix} a_1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & a_r & & & \\ & & & 0 & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$

(2) $P = Mat_{CB}(Id_E)$ convient

Preuve du théorème : C'est un algorithme

$$q = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 - 2x_1x_2 - 2x_2x_3 - 2x_3x_1$$

1. Utiliser les identités remarquables
2. Eliminer successivement les variables

Cas 1 : φ_1 consomme les x_1

$$= (x_1 - x_2 - x_3)^2 - (x_2^2 + x_3^2 + 2x_2x_3) + x_2^2 + x_3^2 - 2x_2x_3$$

$$= (x_1 - x_2 - x_3)^2 - 4x_2x_3$$

Cas 2 : $\Psi_1, \Psi_2 =$ tous les termes contenant du x_1 et du x_2

Exemple du cas 2 :

$$q = x_1x_2 + 3x_1x_3 - \pi x_2x_3 - ex_3x_4$$

$$= (x_1 - \pi x_3)(x_2 + 3x_3) + \text{termes sans } x_1 \text{ ou } x_2$$

$$= \frac{(\Psi_1 + \Psi_2)^2 - (\Psi_1 - \Psi_2)^2}{4} + \dots$$

Retour l'algo de Gauss :

- 1) Si on a un carré divise $ax_1^2 + \dots$

On écrit $A(x_1 + * x_2 + \dots)^2$ qui fait apparaitre les $* x_1x_i$

- 2) Si n a aucun carré, on a $ax_1x_2 + \dots$

On écrit $a(x_1 + * x_3 + \dots)(x_2 + * x_3 + \dots)$ qui fait apparaitre les x_1x_i et x_2x_j

$$A \text{ ----- } B$$

On écrit $AB = \frac{1}{4}([A + B]^2 - [A - B]^2)$

$$q = a_1 \varphi_1^2 + \dots + a_r \varphi_r^2$$

φ_i forme linéaire linéairement indépendante

$$M = {}^t P \begin{pmatrix} a_1 & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & a_r & & \\ 0 & & & 0 & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} P$$

$r = \text{rang} M = \text{rang} B \leftarrow$ forme bilinéaire

Théorème : Sur \mathbb{C} , toute matrice M d'une forme bilinéaire de rang r est de la forme ${}^t P I_r P$ où $P \in GL_n(\mathbb{C})$ et $I_r = \begin{pmatrix} 1 & & & & 0 \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ 0 & & & 0 & \ddots \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}$

Preuve : On report du (1) et on remarque que les a_i sont de la forme b_i^2 .

On écrit $a_i \varphi_i^2 = (b_i \varphi_i)^2$. ■

Théorème de Sylvester :
 Sur \mathbb{R} , toute matrice symétrique M est de la forme ${}^t P \begin{pmatrix} I_p & & & 0 \\ & -I_q & & \\ 0 & & & 0 \end{pmatrix} P$.
 De plus, p et q ne dépend pas de P . Le couple (p, q) est appelé la signature de la forme quadratique.

Preuve : Si $a_i > 0, a_i = b_i^2$

$$a_i < 0, a_i = -b_i^2$$

$$\pm (b_1 \varphi_1)^2 \pm (b_2 \varphi_2)^2 \pm \dots$$

Preuve du « de plus » à venir.

Remarque : Sur \mathbb{Q} , il existe une infinité de forme quadratique deux à deux non congruentes.

Fixons n la taille. Soit p un nombre premier.

$$M_p = \begin{pmatrix} 1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & 1 & \\ 0 & & & p \end{pmatrix}$$

$$Q_q = x_1^2 + \dots + x_{n-1}^2 + p x_n^2$$

Ces formes quadratiques sont deux à deux non congruentes.

[Soit $p \neq p'$. Supposons par l'absurde qu'il existe $P \in GL_n(\mathbb{Q})$ telle que $M_p = {}^t P \cdot M_{p'} \cdot P$ (2)]

On prend le déterminant de (2) : $\det M_p = (\det P)^2 \times \det(M_{p'})$

$$p = \dots = p'$$

Remarque : Le déterminant dépend de la base.

Ecrivons $\det P = \frac{a}{b}$ avec $a, b \in \mathbb{Z}$.

$$b^2 p = a^2 p'$$

La plus grande puissance de p qui divise b^2p est impaire.

La plus grande puissance de p qui divise a^2p' est paire. Contradiction !

Remarque : Comparer à $\sqrt{2} \notin \mathbb{Q}$.

3- Orthogonalité d'un s.e.v.

Soit B une forme bilinéaire symétrique non dégénérée (i.e. $rg(B) = \dim E$) sur un e.v. E .

Remarque : Si $F \subset E$ s.e.v., $F^\perp \subset E^* - \tilde{B}E$

$$F^{\perp B} := \{x \in E, \forall y \in F, B(x, y) = 0\}$$

$$= \tilde{B}^{-1}(F^\perp)$$

En particulier, $F^{\perp B}$ est un s.e.v. de dimension $\dim E - \dim F$

Question : On peut comparer F et $F^{\perp B}$

Exemple 1 : Sur \mathbb{R}^3 , on considère la forme quadratique $Q = x_1^2 + x_2^2 - x_3^2$

$$B \left(\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} \right) = x_1y_1 + x_2y_2 - x_3y_3$$

$$F_1 = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, y_1 + y_2 + y_3 = 0 \right\} = Vect \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)$$

$$F_1^{\perp B} = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3, \begin{cases} B \left(x, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right) = 0 \\ B \left(x, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right) = 0 \end{cases} \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \begin{cases} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 + x_3 = 0 \end{cases} \right\} = Vect \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right)$$

$F_1 \cap F_1^{\perp B}$?

$$\begin{cases} x_1 + x_2 + x_3 = 0 \\ x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$$

$$y \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = y \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = 3$$

$$L_1 = L_1 - L_3$$

Donc $F_1 \oplus F_1^{\perp B} = E$

Exemple 2 : soit $F_2 = \left\{ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, y_1 + y_3 = 0 \right\} = Vect \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right)$

$$F_2^{\perp B} \leftrightarrow \begin{cases} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 = 0 \end{cases}$$

On remarque que $F_2^{\perp B} \subset F_2$

Exemple 3 : Soit $D = Vect \left(\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$

$$D^{\perp B} = \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, x_1 - x_3 = 0 \right\} = Vect \left(\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right)$$

On a $D^{\perp B} \supset D$

4- Produits scalaires

Ici le corps est \mathbb{R} .

4.1- Prop - définition

Soit B une forme bilinéaire symétrique sur E alors se valent :

- (1) $Sym(B) = (p, 0)$
- (2) $\forall x \in E, B(x, x) \geq 0$

On dit que B est positive.

Soit B une forme bilinéaire symétrique sur E alors se valent :

- (1) $Sym(B) = (p, 0)$ et $rg(B) = \dim(E)$
- (2) $\forall x \in E, B(x, x) \geq 0$ et $B(x, x) = 0 \Rightarrow x = 0$

On dit que B est définie positive.

$$M = {}^t P I_n P$$

$$M = {}^t P \begin{pmatrix} I_p & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} P$$

Preuve : (1) \Rightarrow (2) (du premier cadre)

Dans une bonne base $B(x, x) = x_1^2 + \dots + x_p^2 \geq 0$

(1) \Rightarrow (2) (du deuxième cadre)

$$B(x, x) = x_1^2 + \dots + x_n^2 \geq 0$$

$$= 0 \text{ si et seulement si } \forall x_i = 0 \text{ c'est-à-dire } x = 0$$

(2) \Rightarrow (1) (du premier cadre)

Supposons $B(x, x) \geq 0$

D'après le théorème de Gauss, il existe une base où $B(x, x) = x_1^2 + \dots + x_p^2 - (x_{p+1}^2 + \dots + x_{p+q}^2)$

$$B(e_{p+q}, e_{p+q}) < 0 \text{ donc } q = 0$$

(2) \Rightarrow (1) (du deuxième cadre)

Si par l'absurde, $rg M < \dim E$

$$B(e_n, e_n) = 0$$

Preuve Sylvester : Si $Q = \varphi_1^2 + \dots + \varphi_p^2 - (\varphi_{p+1}^2 + \dots + \varphi_{p+q}^2)$

Alors $p = \max(\dim F, B_{|F \times F} \text{ définie } \geq 0)$ (3)

----- indépendant de l'écriture

Donc (3) suffit pour montrer l'unicité.

Preuve de (3) : on complète e_i en une base $(\varphi_1, \dots, \varphi_n)$ de E^* .

Posons $F_0 = \text{Vect}(\varphi_{p+1}, \dots, \varphi_n)^\circ$

$\dim F_0 = p$ et $B_{|F_0 \times F_0}$ définie positive.

Soit $G = \text{Vect}(\varphi_1, \dots, \varphi_p)^\circ$ alors $B_{|G \times G} \leq 0$

Soit F un s.e.v. tq $B_{|F \times F}$ définie positive.

Donc $F \cap G = \{0\}$

Donc $\dim F \leq \dim E - \dim G$ par la formule de Grassmann.

$\leq p$ ■

4.2- Produit scalaire

Produit scalaire = Forme bilinéaire symétrique définie positive

Matriciellement cela revient à ${}^tXMX > 0 \forall X \neq 0$ et $M = {}^tPP$

Définition : Une famille (e_1, \dots, e_s) est dite :

- Orthogonale si $B(e_i, e_j) = 0 \forall i \neq j$
- Orthonormale si $B(e_i, e_j) = \delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{si } i = j \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$

Notation : Dans la suite, on fixe un produit scalaire que l'on note sous B

$$B(x, y) = (x, y)$$

Trois exemples de produits scalaires :

1) Sur \mathbb{R}^n ,

$$\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \right) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$$

La base canonique est orthonormale.

2) $E = M_n(\mathbb{R})$

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

Si $A = (a_{ij})$, on a $(A, A) = \text{tr}({}^tAA) = \sum_{i=1}^n ({}^tAA)_{ii}$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n ({}^tA)_{ij} (A_{ji})$$

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

= 0 seulement si $A = 0$

3) $E = \mathbb{R}_3[X]$

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

On voit facilement que c'est une forme bilinéaire symétrique

$$(P, P) = \int_0^1 P^2(t) dt \geq 0 \text{ car } P^2 \geq 0$$

Si $(P, P) = 0$ comme les $P(t)$ continuent, on a $P(t) = 0 \forall t \in [0,1]$

Donc P a une infinité de racines donc $P = 0$.

4.3- Cauchy-Schwarz et Minkowski

Prop : Inégalité de Cauchy-Schwarz

Soit E un e.v. muni d'un produit scalaire $(,)$.

Soit $u, v \in E$ alors

$$|(u, v)| \leq \sqrt{(u, u)} \times \sqrt{(v, v)}$$

Avec = si et seulement si la famille (u, v) est liée.

Preuve : Considérons $\varphi : \begin{cases} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^+ \\ t \rightarrow (y + tv, u + tv) \end{cases}$

$$\varphi(t) = (v, v)t^2 + 2t(u, v) + (u, u)$$

Polynôme de degré 2 en t .

Son discriminant est négatif ou nul c'est-à-dire $(u, v)^2 - (v, v)(u, u) \leq 0$

Comme $\sqrt{\quad}$ est croissante, on a l'inégalité de la prop.

Quand a-t-on = ?

Si $v = 0$, tout est trivial

Supposons $v \neq 0$ donc $(v, v) \neq 0$

$$\Delta = 0 \Leftrightarrow \varphi\left(-\frac{b}{2a}\right) = 0$$

↳ coef de φ

$$\Leftrightarrow \left(u + \left(-\frac{(u,v)}{(v,v)}\right)v, u + \left(-\frac{(u,v)}{(v,v)}\right)v\right) = 0$$

$$\Leftrightarrow y - \frac{(u,v)}{(v,v)}v = 0$$

$\Rightarrow (u, v)$ liée

Réciproque si $u = \lambda v$, on voit que c'est égalité.

Posons $|u| = \sqrt{(u, u)}$

Corollaire : Inégalité de Minkowski

Soit $u, v \in E$ alors $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$
 Avec égalité si et seulement si u et v sont positivement liés ($\exists \lambda \in \mathbb{R}^+, u = \lambda v$ ou $v = \lambda u$).

Preuve : Regardons $\|u + v\|^2 + (\|u\| + \|v\|)^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2 + 2\|u\| \cdot \|v\| - (u + v, u + v)$
 $= (\|u\| \times \|v\| - (u, v))$
 ----- ≥ 0 d'après c

Supposons $\exists \lambda \in \mathbb{R}^+, u = \lambda v$ donc on a =

Supposons qu'il y a égalité dans (5)

Alors $(u, v) = \|u\| \cdot \|v\|$

Donc u, v sont liés

Quitte à échanger u et v on peut supposer $v = \lambda u \quad \lambda \in \mathbb{R}$

Or $(u, v) = \|u\| \cdot \|v\|$ donc $\lambda(u, u) = |\lambda| \cdot \|u\|^2$ (6)

Soit $\|u\| = 0$ mais alors $v = 0$ et $v = 1 \times u$

Soit $\|u\| + 0$ alors (6) $\Rightarrow \lambda \geq 0$ ■

Théorème Pythagore :

Si u, v sont orthogonaux c'est-à-dire $(u, v) = 0$ alors $\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$.

4.4- Théorème de projection orthogonale

Prop : Soit $F \subset E$ un s.e.v. et $(,)$ un produit scalaire.

Alors $F \oplus F^{\perp(\cdot)} = E$

Preuve : dim ok

$\cap = \{0\}$

Si $x \in F \cap F^{\perp(\cdot)}$ donc $(x, x) = 0$ et $x = 0$ ■

La projection sur F parallèlement à $F^{\perp(\cdot)}$ est appelé la projection \perp sur F

$$p_p : \begin{cases} E \rightarrow E \\ x + y \rightarrow x \text{ si } x \in F, \\ y \in F^{\perp(\cdot)} \end{cases}$$

Est caractérisé par $\begin{cases} p_F(v) \in F \quad \forall v \\ (p_F(v) - v, w) = 0 \quad \forall w \in F \end{cases}$

Théorème : $F \subset E$ et $v \in E$

$$\|v - p_F(v)\| = \inf_{x \in F} \|v - x\|$$

Cette quantité est appelée la distance de F à v et notée $d(v, F)$.

De plus, $p_F(u)$ est l'unique point de F qui réalise cette égalité.

Preuve :

- Puisque $p_F(v) \in F$, $\inf \leq \|v - p_F(v)\|$

- Soit $y \in F$, $\|v - y\| = \|v - p_F(v) + p_F(v) - y\|$
 $= \|v - p_F(v)\|^2 + \|p_F(v) - y\|^2$ d'après Pythagore
 $\geq \|v - p_F(v)\|^2$

Donc égalité dans le théorème.

Pour le « De plus », soit $y \in F$ tq $\|v - y\| = \|v - p_F(v)\|$
 $\Rightarrow \|p_F(v) - y\| = 0$

Donc $y = p_F(v) = 0$. ■

Exemple : On va calculer $I = \inf \int_0^{2\pi} (\sin t - a - bt)^2 dt$, $a, b \in \mathbb{R}$?

Soit $e = Vect((\sin t, 1, 1))$ le s.e.v. de $\mathcal{C}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$

$$= \left\{ \begin{array}{l} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \\ t \rightarrow a \sin t + b + ct, a, b, c \in \mathbb{R} \end{array} \right\}$$

L'application $\left\{ \begin{array}{l} E \times E \rightarrow \mathbb{R} \\ (f, g) \rightarrow \int_0^{2\pi} f(t)g(t)dt \end{array} \right.$ est une forme bilinéaire symétrique définie positive (par le raisonnement déjà vu).

Posons $f = Vect(1, t) \subset E$

$$\begin{aligned} d(\sin t, F) &= \inf\{\|\sin t - f\|, f \in F\} \\ &= \inf \left\{ \sqrt{\int_0^{2\pi} (\sin t - a - bt)^2 dt}, a, b \in \mathbb{R} \right\} \\ &= \sqrt{I} \end{aligned}$$

La solution est donnée par la projection orthogonale $a_0 + b_0 t \in F$ tq

$$\begin{cases} (\sin t - a_0 - b_0 t, 1) = 0 & (8) \\ (\sin t - a_0 - b_0 t, t) = 0 & (9) \end{cases}$$

C'est un système linéaire en (a_0, b_0)

$$(8) \Leftrightarrow \int_0^{2\pi} \sin t - a_0 - b_0 t dt = 0$$

$$-2\pi a_0 - \frac{b_0}{2} 4\pi^2 = 0$$

$$(9) \Leftrightarrow \int_0^{2\pi} t \sin t - a_0 t - b_0 t^2 dt = 0$$

(...)

4.5- Gram-Schmitz

Soit E un \mathbb{R} e.v. de dimension finie muni d'un produit scalaire $(,)$.

Le couple $(E, (,))$ s'appelle un espace euclidien.

Il existe (e_1, \dots, e_n) base de E telle que $Mat_B(,) = I_n(1)$ où $n = \dim E$ par le théorème de Gauss.

La base B est dite orthonormée (3) : $(e_i, e_j) = \delta_{ij}$ (2)

Remarque: (1) \Leftrightarrow (2) \Leftrightarrow (3)

Théorème de Gram-Schmitz :

Soit $\mathcal{C} = (\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n)$ base de E .

Il existe une unique base orthonormée $B = (e_1, \dots, e_n)$ telle que :

(1) $Vect(\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k) = Vect(e_1, \dots, e_k) \forall k$

(2) $\forall k (e_k, \varepsilon_k) > 0$

Preuve par récurrence sur k :

Hypothèse de récurrence $(HR)_k : \exists! (e_1, \dots, e_k)$ tq :

(1) Vrai $\forall k' \leq k$

(2) Vrai $\forall k' \leq k$

(3) $\forall i, j \leq k, (e_i, e_j) = \delta_{ij}$

Initialisation : $k = 1$

On veut trouver e_1 tq

(1) $\mathbb{R}\varepsilon_1 = \mathbb{R}e_1$

(2) $(\varepsilon_1, e_1) > 0$

(3) $(e_1, e_1) = 1$

On veut donc montrer qu'il existe un unique $\alpha \in \mathbb{R}, \begin{cases} e_1 = \alpha\varepsilon_1 \\ (\varepsilon_1, e_1) = \alpha(\varepsilon_1, \varepsilon_1) > 0 \\ (e_1, e_1) = 1 = \alpha^2(\varepsilon_1, \varepsilon_1) \end{cases}$ c'est-à-dire tel que

$\alpha > 0$ et $\alpha^2 = \frac{1}{(\varepsilon_1, \varepsilon_1)}$ car $(\varepsilon_1, \varepsilon_1) > 0$

$\alpha = \sqrt{\frac{1}{(\varepsilon_1, \varepsilon_1)}}$ est bien la seule solution.

Induction : On suppose construits (e_1, \dots, e_{k-1}) et on cherche e_k .

$$e_k = \beta\varepsilon_k + * \varepsilon_{k-1} + \dots + * \varepsilon_1$$

----- $\in Vect(e_1, \dots, e_{k-1})$

C'est-à-dire e_k doit s'écrire $e_k = \beta\varepsilon_k + a_{k-1}e_{k-1} + \dots + a_1e_1$

On veut que $\forall i \leq k-1, 0 = (e_k, e_i) = \beta(\varepsilon_k, e_i) + a_i$

L'astuce : dans un premier temps, on prend $\beta = 1$.

On pose alors $\tilde{a}_i = -(\varepsilon_k, e_i)$ et $\tilde{e}_k = \varepsilon_k + \sum_{i=1}^{k-1} \tilde{a}_i e_i$

Est-ce que \tilde{e}_k convient ?

(1) Ok

(2) $(\tilde{e}_k, \varepsilon_k) = (\tilde{e}_k, \tilde{e}_k) > 0$ Ok

(3) Ok si $i = k$ et si i et $j < k-1$

Reste (3) pour $i = j = k$

$$(\widetilde{e}_k, \widetilde{e}_k) = 0$$

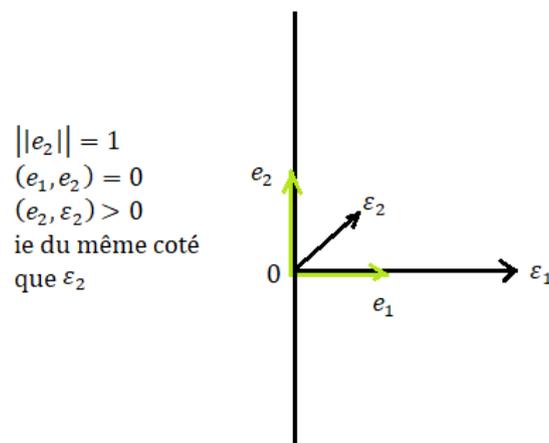
$$\text{Posons } e_k = \frac{\widetilde{e}_k}{\sqrt{(e_k, \widetilde{e}_k)}} = \frac{\widetilde{e}_k}{\|\widetilde{e}_k\|}$$

On aura $(e_k, e_k) = 1$ et les propriétés (1) et (2) montrées plus haut.

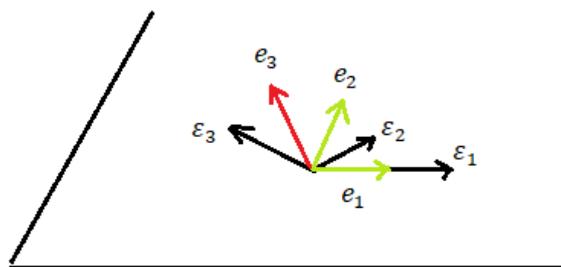
Remarque :

- (1) La preuve est un algorithme. Il faut savoir le faire sur des exemples (voir TD)
- (2) La preuve montre bien l'unicité car les α_i sont déterminés par β donc les seules solutions sont ce_k . Par les ce_k , on veut vérifier $\|ce_k\| = 1$ et $(e_k, \varepsilon_k) > 0$.

Sur \mathbb{R}^2 :



Sur \mathbb{R}^3 :



4.6- Isométries/groupe orthogonal

$(E, (,))$ espace euclidien

Définition : $u \in \mathcal{L}(E)$ est une isométrie si $\forall x \in E, \ u(x)\ = \ x\ $.

Remarque :

- (1) Par les formules de polarisation, $\forall (x, y) \in E, (x, y) = (u(x), u(y))$ (5)
- (2) (5) $\Rightarrow u$ linéaire même si on ne l'avait pas supposé

(3) Toute isométrie est inversible ($\ker u = \{0\}$) et u^{-1} est une isométrie. De plus, l'ensemble des isométries est stable par \circ . C'est un groupe noté $O(E)$ et que l'on appelle groupe orthogonal.

(4) Soit B une base orthonormée de E .

Alors $u \in \mathcal{L}(E), u(O(E)) \Leftrightarrow Mat_B(u) \cdot I_n \cdot Mat_B(u) = I_n$ d'après (5) et les formules de changement de base.

(5) Pour $a \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, on a ${}^t A \cdot A = I_n \downarrow A \blacksquare A^{-1}$
 $\Leftrightarrow A \cdot {}^t A = I_n \uparrow {}^t A \blacksquare {}^t A$
 $\Leftrightarrow A^{-1} \cdot {}^t A^{-1} = I_n$
 $\Leftrightarrow {}^t A^{-1} \cdot A^{-1} = I_n$

Notation : $O_n(\mathbb{R}) = \{A \in M_n(\mathbb{R}), {}^t A A = I_n\}$

Lemme :

(1) $A = (c_1, \dots, c_n)$ c_i vecteurs colonnes

$$({}^t A A)_{ij} = c_i c_j = (c_i c_j)_{\mathbb{R}^n}$$

(2) $A \in O_n(\mathbb{R})$ si et seulement si (c_1, \dots, c_n) orthonormée

Preuve : exercice

Remarque : $u \in \mathcal{L}(E)$ est une isométrie $\Leftrightarrow \exists B$ BON tq $u(B)$ est une base orthonormée

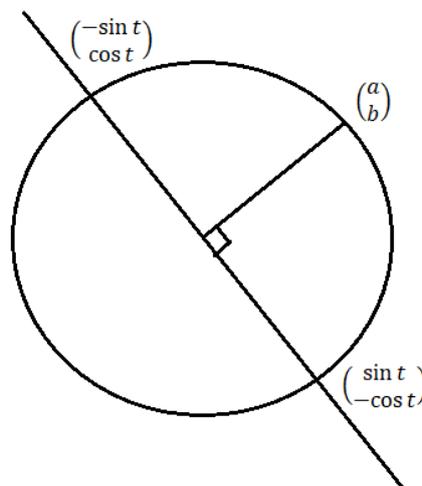
$\Leftrightarrow \forall B$ BON, $u(B)$ est une base orthonormée

Remarque :

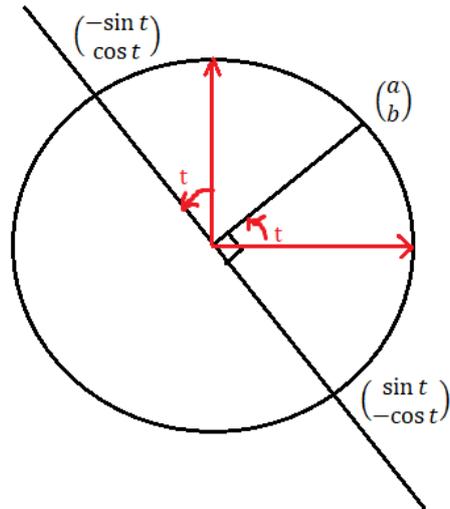
- Pour montrer que u est une isométrie, on utilise il existe...
- Une fois que l'on sait que u est une isométrie, on peut utiliser pour tout ...

En dimension 2 : $O_2(\mathbb{R})$?

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \in O_2(\mathbb{R}) \Leftrightarrow \begin{cases} a^2 + b^2 = 1 \Leftrightarrow \exists t \in \mathbb{R} \begin{cases} a = \cos t \\ b = \sin t \end{cases} \\ c^2 + d^2 = 1 \\ ab + cd = 0 \end{cases}$$



$$O_2(\mathbb{R}) = \left\{ \begin{pmatrix} \cos t & -\sin t \\ \sin t & \cos t \end{pmatrix}, t \in \mathbb{R} \right\} \cup \left\{ \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ \sin t & -\cos t \end{pmatrix}, t \in \mathbb{R} \right\}$$



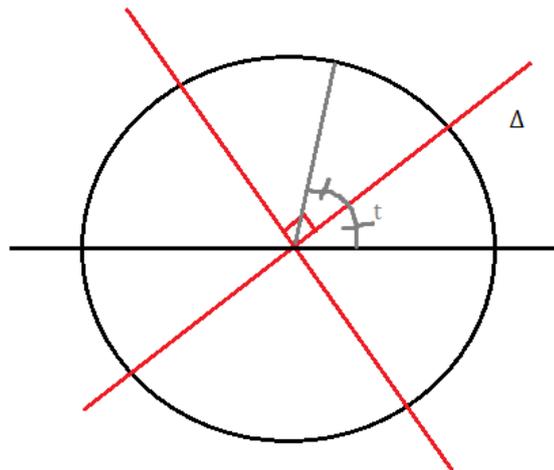
$A = \begin{pmatrix} \cos t & -\sin t \\ \sin t & \cos t \end{pmatrix}$ est la rotation d'angle t

$$B = \begin{pmatrix} \cos t & \sin t \\ \sin t & -\cos t \end{pmatrix}$$

$$\chi_B = X^2 - 1 = (X - 1)(X + 1)$$

$$B \begin{pmatrix} \cos \frac{t}{2} \\ \sin \frac{t}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \frac{t}{2} \\ \sin \frac{t}{2} \end{pmatrix}$$

$$B \begin{pmatrix} -\sin \frac{t}{2} \\ \cos \frac{t}{2} \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} -\sin \frac{t}{2} \\ \cos \frac{t}{2} \end{pmatrix}$$



B est la symétrie orthogonale d'axe Δ

$$O_2(\mathbb{R}) = \{\text{rot de centre } O\} \sim \det = 1$$

$$\cup \{\text{symétrie } \perp\} \sim \det = -1$$

Un exemple en dimension m :

Soit $F \subset E$ s.e.v.

$$F \oplus F^\perp = E$$

$$S_F : \begin{cases} E \rightarrow E \\ v \rightarrow v \text{ si } v \in F \\ v \rightarrow -v \text{ si } v \in F^\perp \end{cases}$$

Fait : S_F est une isométrie.

Soit $v \in F$ et $w \in F^\perp$ ----- 0

$$\begin{aligned} \|v + w\|^2 &= \|v\|^2 + \|w\|^2 + 2(v, w) \\ &= \|v\|^2 + \|w\|^2 \end{aligned}$$

$$\|S_F(v + w)\|^2 = \|v - w\|^2 = \|v\|^2 + \|w\|^2$$

Théorème : $O_n(\mathbb{R})$ est un groupe compact.

Preuve :

- Groupe déjà dit
- Compact : fermé + borné

${}^tAA = I_n$ i.e. préimage de $\{I_n\}$ par $A \rightarrow {}^tAA$

$$\forall j = 1, \dots, n, \sum_i a_{ij}^2 = 1 \Rightarrow a_{ij} \in [-1, 1] \forall i, j$$