

# Produit Scalaire.

<b>1 Un air de première.</b>	<b>1</b>	<b>3.2 BON.</b>	<b>8</b>
1.1 Définition.	1	<b>3.3 L'algorithme de Gram-Schmidt.</b>	<b>10</b>
1.2 Exercices de type lycée.	2	<b>3.4 Aspect théorique de Gram-Schmidt</b>	<b>10</b>
<b>2 Produit scalaire et sa norme associée.</b>	<b>4</b>	<b>4 L'orthogonal d'un ssev.</b>	<b>11</b>
2.1 Définition.	4	<b>5 Projection orthogonale- Distance.</b>	<b>12</b>
2.2 Norme.	5	5.1 Définitions.	12
2.3 Cauchy-Schwartz.	6	5.2 Distance d'un vecteur à un ssev.	13
<b>3 Orthogonalité, BON.</b>	<b>6</b>	<b>6 Retour sur la Covariance.</b>	<b>15</b>
3.1 Orthogonalité	6	<b>7 Exercices</b>	<b>16</b>

## 1 Un air de première.

### 1.1 Définition.

#### Définition 1.

Soit le plan classique  $\mathbb{R}^2$  muni du repère orthonormé  $(\mathcal{O} : \vec{i}, \vec{j})$ .  
 Soit  $\vec{u} = (x, y)$  et  $\vec{v} = (x', y')$  deux vecteurs.

il y a 2 façons de calculer  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$

*Définition avec distance et angle*

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle \stackrel{def}{=} \|\vec{u}\| \|\vec{v}\| \cos(\alpha)$$

*Définition avec les coordonnées.*

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} \stackrel{def}{=} xx' + yy'$$

#### Théorème 2. Propriétés du produit scalaire.

> Comme son "nom" l'indique

Le produit scalaire de deux vecteur est un nombre **réel**.

Le produit scalaire est un produit donc il se distribue.

> Les deux définitions sont équivalentes même si cela ne saute pas au yeux, et par conséquent elles fournissent au même résultat.

> Norme/produit scalaire. On a  $\|\vec{u}\|^2 = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle$  au lycée on note  $\vec{u}^2 = \vec{u} \cdot \vec{u}$

> Orthogonalité. On a  $\vec{u} \perp \vec{v} \iff \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 0$ .

> Unicité

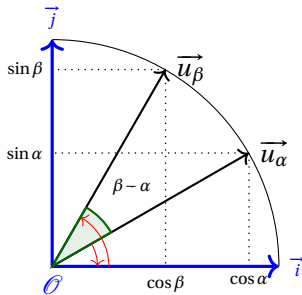
Au lycée, on parle du (article défini) produit scalaire, car on utilise en un produit scalaire très particulier celui associée à la géométrie classique du plan ou de l'espace.

On va voir qu'en fait il y a plusieurs produits scalaires.

les notations classiques sont :  $\langle \odot, \odot \rangle$  ou  $\langle \odot | \odot \rangle$  ou  $(\odot, \odot)$  ou  $\langle \langle \odot, \odot \rangle \rangle$  ou .....

### 1.2 Exercices de type lycée.

**Exercice 1. Démonstration d'une formule trigo** On considère les vecteurs  $\vec{u}_\alpha = (\cos \alpha, \sin \alpha)$  et  $\vec{u}_\beta = (\cos \beta, \sin \beta)$



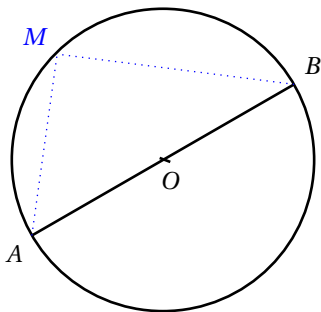
D'une part, on a  $\langle \vec{u}_\alpha, \vec{u}_\beta \rangle =$  avec les coordonnées =

D'autre part, on a  $\langle \vec{u}_\alpha, \vec{u}_\beta \rangle =$  avec Norme/Angle =

**Conclusion :**

**Exercice 2. Une propriété "classique du cercle.**

Soit le cercle de centre  $O$  et de diamètre  $[A, B]$  et de rayon  $R$  et  $M$  un point du cercle



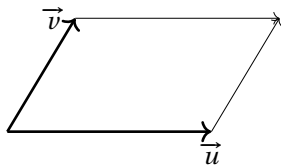
En remarquant que  $\vec{AM} = \vec{AO} + \vec{OM}$  et  $\vec{BM} = \vec{BO} + \vec{OM}$ , montrer que

$$\vec{AM} \cdot \vec{BM} = 0 \iff \|\vec{OM}\|^2 = R^2.$$

Conclusion : Le cercle de diamètre  $[AB]$  c'est l'ensemble des points du plan qui "voit" la segment  $[AB]$  sous un angle droit

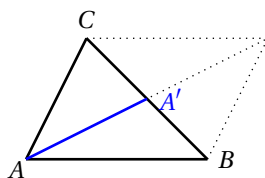
**Exercice 3. La formule du parallélogramme.**

1. Montrer que  $\|\vec{u} + \vec{v}\|^2 + \|\vec{u} - \vec{v}\|^2 = 2(\|\vec{u}\|^2 + \|\vec{v}\|^2)$
2. Interprétation géométriquement.



Placer sur dessin les vecteurs  $\vec{u} + \vec{v}$  et  $\vec{u} - \vec{v}$  et interpréter.

3. Application. **La formule de la médiane.** On considère un triangle  $ABC$  et on note  $A'$  le milieu du segment  $[BC]$

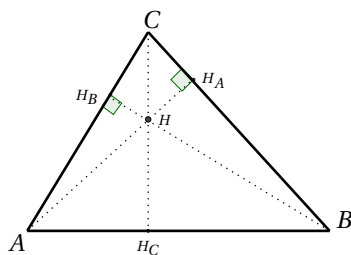


Démontrer que :

$$\|AA'\|^2 = \frac{1}{2} \|AB\|^2 + \frac{1}{2} \|AC\|^2 - \frac{1}{4} \|BC\|^2$$

Kulture : la droite  $(AA')$  c'est la médiane du triangle  $ABC$  issue de  $A$ .

**Exercice 4. Intersection des hauteurs d'un triangle.**



On considère un triangle  $ABC$ .  
Soit  $H$  l'intersection des hauteurs issue de  $A$  et de  $B$   
on a donc

$$\begin{aligned} \overrightarrow{AH} \perp \overrightarrow{BC} &\iff \overrightarrow{AH} \cdot \overrightarrow{BC} = 0 \\ \text{et } \overrightarrow{BH} \perp \overrightarrow{AC} &\iff \overrightarrow{BH} \cdot \overrightarrow{AC} = 0. \end{aligned}$$

Démontrer que :  $\overrightarrow{CH} \cdot \overrightarrow{AB} = 0$ , CàD  $\overrightarrow{CH} \perp \overrightarrow{AB}$  ainsi  $H$  est aussi sur la hauteur issue de  $C$

**Exercice 5. La molécule  $CH_4$  et l'angle  $109^\circ 28'$**

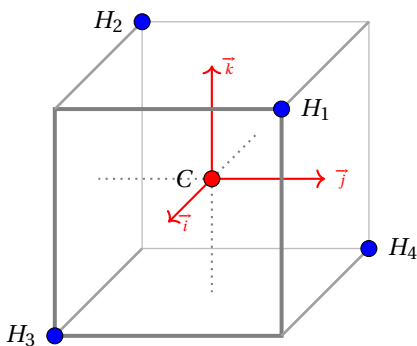
On sait que spatialement la molécule  $CH_4$  c'est 4 atomes d'hydrogène disposé au sommet d'un tétraèdre régulier et au centre un atome de carbone.

On considère le cube de sommet  $(\pm 1, \pm 1, \pm 1)$  et de centre  $(0, 0, 0)$

1. On considère  $H_1 = (1, 1, 1)$ ,  $H_2 = (-1, -1, 1)$ ,  $H_3 = (1, -1, -1)$  et  $H_4 = (-1, 1, -1)$ .

Montrer que  $H_1 H_2, H_3, H_4$  est un tétraèdre régulier et que  $C$  est son centre

2. On note  $\theta$  l'angle  $(\overrightarrow{CH_1}, \overrightarrow{CH_2})$ . Montrer que :  $\theta = \arccos\left(\frac{1}{3}\right) \approx 109^\circ 28'$



## 2 Produit scalaire et sa norme associée.

### 2.1 Définition.

#### Définition 3.

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel.

Un produit scalaire, noté  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$  ou  $(\vec{u} | \vec{v})$  ou  $\vec{u} \cdot \vec{v}$ , sur  $\mathbb{E}$  est une fonction de  $\mathcal{D} = \mathbb{E} \times \mathbb{E}$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$ , avec les propriétés suivantes.

> **Scalaire.**  $\forall \vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{E}, \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$  est un nombre.

> **Bilinéaire CàD Produit.**  $\forall$  vecteurs,  $\forall$  scalaires

$$\begin{cases} (\alpha \vec{u}_1 + \beta \vec{u}_2) \cdot \vec{v} = \alpha (\vec{u}_1 \cdot \vec{v}) + \beta (\vec{u}_2 \cdot \vec{v}) \\ \vec{u} \cdot (\lambda \vec{v}_1 + \mu \vec{v}_2) = \lambda (\vec{u} \cdot \vec{v}_1) + \mu (\vec{u} \cdot \vec{v}_2) \end{cases}$$

> **Symétrie.**  $\forall \vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{E}, \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \langle \vec{v}, \vec{u} \rangle$

> **Positif.**  $\forall \vec{u} \in \mathbb{E}, \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = \|\vec{u}\|^2 \geq 0$

> **Définie.**  $\forall \vec{u} \in \mathbb{E}, \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = 0 \implies \vec{u} = \vec{0}$

Remarque : Comme  $(\odot, \odot)$  est un produit, CàD bilinéaire, on a :  $\forall \vec{u} \in \mathbb{E}, \langle \vec{u}, \vec{0} \rangle = \langle \vec{0}, \vec{u} \rangle = 0$ .

#### Vocabulaire :

Un espace **pré-hilbertien réel** est  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel muni d'un produit scalaire.

Un espace **euclydien** est un espace pré-hilbertien réel de dimension finie.

### Un petit raccourci.

Lorsque

- $\langle \odot, \odot \rangle$  est linéaire par rapport à la première position
- Et  $\langle \odot, \odot \rangle$  est aussi symétrique

Alors  $\langle \odot, \odot \rangle$  est linéaire par rapport à la deuxième position.

#### Théorème 4. Les produits scalaires classiques et Kulture

> Le produit scalaire classique du lycée, c'est

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = x x' + y y' = (x \ y) \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \vec{U}^T \cdot \vec{V}$$

Remarque :  $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \odot \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = 2x x' + x y' + y x' + 4y y'$  est un autre produit scalaire sur  $\mathbb{R}^2$ .

> L'espace  $\mathbb{R}^n$  est muni du produit scalaire canonique  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \sum_{k=1}^n u_k \cdot v_k = \vec{U}^T \cdot \vec{V}$

> L'espace  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  est muni du produit scalaire classique  $\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^T \cdot B)$

> L'espace  $\mathcal{C}^0([0, 1], \mathbb{R})$  est muni du produit scalaire classique  $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(t) \cdot g(t) dt$

## 2.2 Norme.

### Définition 5. Norme et distance

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $\mathbb{E}$ .

> On définit la norme, notée  $\|\cdot\|$ , sur  $\mathbb{E}$  associée au produit scalaire  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ , par

$$\forall \vec{u} \in \mathbb{E}, \quad \|\vec{u}\| = \sqrt{\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle}$$

> On définit la distance entre 2 vecteurs  $\vec{u}, \vec{v}$  de  $\mathbb{E}$  par

$$d(\vec{u}, \vec{v}) = \|\vec{u} - \vec{v}\| = \|\vec{v} - \vec{u}\|.$$

Complément : Dans un espace affine, la distance entre 2 points  $A, B$  est  $d(A, B) \stackrel{def}{=} d(\vec{OA}, \vec{OB}) = \|\vec{AB}\|$ .

### Théorème 6. Propriétés de la Normes

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $\mathbb{E}$  et  $\|\cdot\|$  sa norme associée.

Alors la norme vérifie les propriétés

>  $\forall \vec{u}, \quad \|\vec{u}\| = \sqrt{\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle}$  est un réel positif et

$$\forall \vec{u}, \quad \|\vec{u}\| = 0 \implies \vec{u} = \vec{0}.$$

Remarque : A cause de la bilinéarité  $\langle \vec{u}, \vec{0} \rangle = \langle \vec{0}, \vec{u} \rangle = 0$ , ainsi  $\|\vec{0}\| = \sqrt{\langle \vec{0}, \vec{0} \rangle} = 0$ .

>  $\forall \lambda, \vec{u}, \quad \|\lambda \vec{u}\| = |\lambda| \|\vec{u}\|$

> Et l'**inégalité triangulaire**,  $\forall \vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{E}^2, \quad \|\vec{u} \pm \vec{v}\| \leq \|\vec{u}\| + \|\vec{v}\|$

Application :  $\|2\vec{u} - 3\vec{v}\| \leq 2\|\vec{u}\| + 3\|\vec{v}\|$ .

**Démonstration :** Tous le formulaire se démontre en écrivant  $\|\vec{u}\| = \sqrt{\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle}$  et en utilisant le formulaire de  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

La seule propriété délicate c'est l'inégalité triangulaire qui se démontre en utilisant l'inégalité de Cauchy-Schwartz (qui est démontré un peu plus loin dans le cours), en effet on a

$$\begin{aligned} \|\vec{u} + \vec{v}\|^2 &= \|\vec{u}\|^2 + 2\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle + \|\vec{v}\|^2 \leq \|\vec{u}\|^2 + 2\|\vec{u}\| \cdot \|\vec{v}\| + \|\vec{v}\|^2 \\ &\leq \left(\|\vec{u}\| + \|\vec{v}\|\right)^2 \end{aligned}$$

Comme la norme est un nombre positif, on en déduit l'inégalité.

### Théorème 7. Identités remarquables

Par définition, on sait que  $\|\vec{u}\|^2 = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = \vec{u} \cdot \vec{u}$

Le produit scalaire est un "produit commutatif", ainsi on retrouve

> Le célèbre  $(a + b)^2 = a^2 + 2ab + b^2$

$$\|\vec{u} + \vec{v}\|^2 = (\vec{u} + \vec{v}) \cdot (\vec{u} + \vec{v}) = \|\vec{u}\|^2 + 2\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle + \|\vec{v}\|^2$$

> Ainsi que  $a^2 - b^2 = \underbrace{(a+b)}_u \cdot \underbrace{(a-b)}_v$

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = a^2 - b^2 = \left\| \frac{\vec{u} + \vec{v}}{2} \right\|^2 - \left\| \frac{\vec{u} - \vec{v}}{2} \right\|^2$$

**Démonstration :** On utilise la distributivité du produit et la symétrie pour calculer

$$(\vec{u} + \vec{v}) \cdot (\vec{u} + \vec{v}) \text{ et } (\vec{a} + \vec{b}) \cdot (\vec{a} - \vec{b})$$

### 2.3 Cauchy-Schwartz.

**Théorème 8. L'inégalité de Cauchy-Schwartz**

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$ .

On a  $\forall \vec{u}, \vec{v} \in E$

$$\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle^2 = \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle \cdot \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle \leq \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle \cdot \langle \vec{v}, \vec{v} \rangle = \|\vec{u}\|^2 \cdot \|\vec{v}\|^2$$

De plus on a égalité Ssi  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  sont colinéaires.

Démonstration : On va étudier la fonction  $f$  définie par  $f(x) = (\vec{u} + x\vec{v}) \cdot (\vec{u} + x\vec{v})$

> D'une part.

$$f(x) = (\vec{u} + x\vec{v}) \cdot (\vec{u} + x\vec{v}) = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle + 2x\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle + x^2\langle \vec{v}, \vec{v} \rangle$$

Donc  $f(x)$  est un trinôme!!!!

> D'autre part

$$f(x) = (\vec{u} + x\vec{v}) \cdot (\vec{u} + x\vec{v}) = \vec{0} \cdot \vec{0} = \|\vec{0}\| \geq 0$$

**Conclusion :**  $f$  est un trinôme qui est toujours  $\geq 0$  sur  $\mathbb{R}$ .

$$\text{donc forcément } \Delta = b^2 - 4ac = 4\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle^2 - 4\langle \vec{u}, \vec{u} \rangle \cdot \langle \vec{v}, \vec{v} \rangle \leq 0$$

Démonstration du "De plus"

On a égalité  $\implies \Delta = 0$

$$\implies \exists x_0 \text{ tel que } f(x_0) = 0$$

$$\text{Or } f(x_0) = (\vec{u} + x_0\vec{v}) \cdot (\vec{u} + x_0\vec{v})$$

$$\text{ET } \langle \vec{0}, \vec{0} \rangle = 0 \implies \vec{0} = \vec{0}$$

$$\text{Donc } \vec{u} + x_0\vec{v} = \vec{0} \text{ et donc } \vec{u} = -x_0\vec{v}$$

Enfin Si  $\vec{u} = a\vec{v}$ , on a

$$\left. \begin{array}{l} \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \dots\dots\dots \\ \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = \dots\dots\dots \end{array} \right\} \implies \text{On a bien } \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle^2 = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle \cdot \langle \vec{v}, \vec{v} \rangle$$

## 3 Orthogonalité, BON.

### 3.1 Orthogonalité

**Définition 9. Orthogonale**

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$  et  $\|\cdot\|$  sa norme associée.

> On dit que les vecteurs  $\vec{u}$  et  $\vec{v}$  sont orthogonaux Ssi :  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = 0$ .

> On dit que le vecteur  $\vec{u}$  et  $F$  sont orthogonaux Ssi :  $\forall \vec{f} \in F, \langle \vec{u}, \vec{f} \rangle = 0$ .

> On dit que le vecteur  $F$  et  $G$  sont orthogonaux : Ssi  $\forall (\vec{f}, \vec{g}) \in F \times G, \langle \vec{f}, \vec{g} \rangle = 0$ .

**Exemple d'un plan dans l'espace**

Soit  $\mathcal{P}$  le plan (vectoriel) d'équation  $2x - 3y + 5z = 0$ .

Alors le vecteur  $\vec{\Omega} = (2; -3; 5)$  est orthogonal à  $\mathcal{P}$

**Exemple matrices symétriques Vs matrices anti-symétriques**

Soit  $F$  l'ensemble des matrices symétriques et  $G$  l'ensemble des matrices anti-symétriques

Alors  $F$  et  $G$  sont orthogonaux (pour le produit scalaire classique  $\langle M, N \rangle = \text{tr}(M^T N)$ )

**Définition 10. Famille orthogonale**

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$  et  $\| \cdot \|$  sa norme associée.  
Soit  $\vec{u}, \vec{v}, \dots$  des vecteurs.

On dit que la famille  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est orthogonale  
Ssi les vecteurs sont 2 à 2 orthogonaux, CàD

$$\forall i, j \in \{1, 2, \dots, n\}, i \neq j \implies \langle \vec{u}_i, \vec{u}_j \rangle = 0$$

**Théorème 11. Propriétés des familles orthogonales**

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$  et  $\| \cdot \|$  sa norme associée.  
Soit  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  une famille **orthogonale**.

On a

$$\| \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n \|^2 = \| \vec{u}_1 \|^2 + \| \vec{u}_2 \|^2 + \dots + \| \vec{u}_n \|^2 \quad \text{Thm de Pythagore}$$

$(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est libre. Sauf situation exceptionnelle CàD la famille ne contient le vecteur nul.

**Démonstration :** Démonstration de Pythagore.

On suppose que  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est une famille orthogonale.

On va calculer  $\| \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n \|^2$

$$\| \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n \|^2 = (\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n) \cdot (\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n)$$

On utilise la linéarité du produit scalaire

$$= (\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n) \cdot \vec{\square} \quad \text{avec } \vec{\square} = \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n$$

$$= \vec{u}_1 \cdot \vec{\square} + \dots + \vec{u}_n \cdot \vec{\square}$$

De plus la famille est orthogonale donc

$$\vec{u}_i \cdot \vec{\square} = \vec{u}_i \cdot (\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_n) = \dots = \vec{u}_i \cdot \vec{u}_i = \| \vec{u}_i \|^2$$

$$= \| \vec{u}_1 \|^2 + \dots + \| \vec{u}_n \|^2$$

**Démonstration :** Démonstration de libre.

Soit  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est une famille orthogonale et elle ne contient le vecteur nul.

On suppose que  $a_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \vec{u}_n = \vec{0}$

On va montrer que :  $a_1 = \dots = a_n = 0$

On calcule  $\langle \vec{u}_i, (a_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \vec{u}_n) \rangle$  de 2 façons.

> D'une part.  $\langle \vec{u}_i, (a_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \vec{u}_n) \rangle = \langle \vec{u}_i, \vec{0} \rangle = 0$

> D'autre part.  $\langle \vec{u}_i, (a_1 \vec{u}_1 + \dots + a_n \vec{u}_n) \rangle = a_1 \langle \vec{u}_i, \vec{u}_1 \rangle + \dots + a_n \langle \vec{u}_i, \vec{u}_n \rangle = 0 + \dots + a_i \| \vec{u}_i \|^2 + \dots + 0$

Donc  $a_i \| \vec{u}_i \|^2 = 0$

Comme  $\vec{u}_i \neq \vec{0}$ , on a  $\| \vec{u}_i \|^2 \neq 0$ , on a  $a_i = 0$ .

### 3.2 BON.

#### Définition 12. Base orthonormées

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$  et  $\| \cdot \|$  sa norme associée. Soit  $\vec{u}, \vec{v}, \dots$  des vecteurs.

> **Unitaire.** On dit que  $\vec{u}$  est unitaire ou normé Ssi  $\| \vec{u} \| = 1$

Remarque : Si  $\vec{u} \neq \vec{0}$  alors  $\frac{\vec{u}}{\| \vec{u} \|}$  est un vecteur unitaire. On dit que l'on a normé le vecteur  $\vec{u}$ .

> **Famille orthonormale.** On dit que la famille  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est orthogonale

Ssi les vecteurs sont unitaires et 2 à 2 orthogonaux, CàD

$$\forall i, j \in \{1, 2, \dots, n\}, \quad \langle \vec{u}_i, \vec{u}_j \rangle = \delta_{i,j} = \begin{cases} = 1 & \text{Si } j = i \\ = 0 & \text{Si } j \neq i \end{cases}$$

> **BON** Une  $\mathcal{B} = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_n, \dots)$  est une BON

Ssi  $C$ 'est une base et  $c$ 'est une famille orthonormale, ainsi

$$\begin{cases} \forall p, \| \vec{\varepsilon}_p \| = 1 \\ \text{et} \\ \forall p \neq q, \langle \vec{\varepsilon}_p, \vec{\varepsilon}_q \rangle = 0 \end{cases}$$

#### Théorème 13. Propriétés des BON

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$ .

Soit  $\mathcal{B}_{on} = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$  une BON.

Soit  $\vec{u} = (u_1, \dots, u_n)$  et  $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)$  deux vecteurs avec leurs coordonnées dans  $\mathcal{B}_{on}$

On a alors

$$> u_i = \langle \vec{u}, \vec{\varepsilon}_i \rangle$$

$$> \langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$$

$$> \| \vec{u} \|^2 = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$$

Démonstration : On va démontrer  $x_i = \langle \vec{u}, \vec{\varepsilon}_i \rangle$

Je calcule  $\langle \vec{u}, \vec{\varepsilon}_i \rangle$

$$\langle \vec{u}, \vec{\varepsilon}_i \rangle = \langle (x_1 \vec{\varepsilon}_1 + x_2 \vec{\varepsilon}_2 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n), \vec{\varepsilon}_i \rangle$$

$$= \left\langle \sum_{k=1}^n x_k \vec{\varepsilon}_k, \vec{\varepsilon}_i \right\rangle$$

On distribue

$$= \sum_{k=1}^n x_k \langle \vec{\varepsilon}_k, \vec{\varepsilon}_i \rangle$$

Comme  $(\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$  est une BON,

il ne reste que le plateau  $k = i$

$$= x_i \langle \vec{\varepsilon}_i, \vec{\varepsilon}_i \rangle = x_i \| \vec{\varepsilon}_i \|^2 = x_i$$

Fini  $\square$

Démonstration : Démonstration des formules

On calcule  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$

$$\begin{aligned}\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle &= \langle (x_1 \vec{e}_1 + x_2 \vec{e}_2 + \dots + x_n \vec{e}_n), \vec{v} \rangle \\ &= \left\langle \sum_{k=1}^n x_k \vec{e}_k, \vec{v} \right\rangle\end{aligned}$$

On distribue

$$= \sum_{k=1}^n x_k \langle \vec{e}_k, \vec{v} \rangle$$

Comme  $(\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$  est une BON,

On a avec le théorème précédent  $\langle \vec{e}_k, \vec{v} \rangle = y_k$

$$= \sum_{k=1}^n x_k y_k$$

Pour la norme, on applique  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$  avec  $\vec{v} = \vec{u}$

Fini  $\square$

### 3.3 L'algorithme de Gram-Schmidt.

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $\mathbb{E}$ .

Soit  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$  une base de  $\mathbb{E}$ .

*Cette base n'a aucune raison d'être orthogonale ou orthonormée*

Étape 0. On garde  $\vec{e}_1$ .

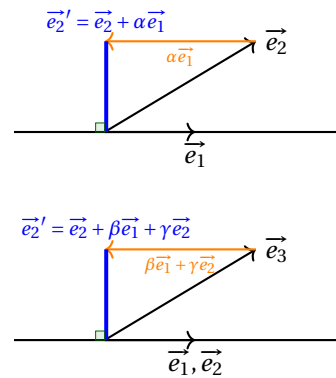
Étape 1. On modifie  $\vec{e}_2$  afin qu'il devienne  $\perp$  à  $\vec{e}_1$

CàD on fabrique  $\vec{e}_2' = \vec{e}_2 + \alpha \vec{e}_1$  tel que  $\vec{e}_2' \perp \vec{e}_1$ .

Étape 2. On modifie  $\vec{e}_3$  afin qu'il devienne  $\perp$  à  $\vec{e}_1$  et  $\vec{e}_2$

CàD on fabrique  $\vec{e}_3' = \vec{e}_3 + \beta \vec{e}_1 + \gamma \vec{e}_2$   
tel que  $\vec{e}_3' \perp \vec{e}_1$  et  $\vec{e}_3' \perp \vec{e}_2$ .

Étape 3. On modifie  $\vec{e}_4$  afin qu'il devienne  $\perp$  .....



À la fin, on fabrique une famille  $\mathcal{B}' = (\vec{e}_1, \vec{e}_2', \dots, \vec{e}_n')$  orthogonale.

Cette famille est une base et on a en plus  $\text{vect}(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = \text{vect}(\vec{e}_1, \vec{e}_2')$  et  $\text{vect}(\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) = \text{vect}(\vec{e}_1, \vec{e}_2', \vec{e}_3')$  et ....

Enfin en normant les vecteurs de  $\mathcal{B}'$ ,

on obtient une BON  $\mathcal{B}_{on} = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$  de  $\mathbb{E}$ .

avec  $\forall p \in \{1, 2, \dots, n\}, \text{vect}(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_p) = \text{vect}(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_p)$

Conséquence : Les BON existent!!! mais on s'en doutait.

### 3.4 Aspect théorique de Gram-Schmidt

#### **Théorème 14. Orthonormalisation de Gram-Schmidt Version théorique**

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$ .

Soit  $\mathcal{B} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$  une base de  $E$ .

Alors il existe une unique BON  $\mathcal{B}' = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$

avec la matrice de passage  $P = \text{Mat}(\mathcal{B} \rightarrow \mathcal{B}')$  est triangulaire sup dont la diag est  $> 0$ .

## 4 L'orthogonal d'un ssev.

### Définition 15. L'orthogonal

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire sur  $\mathbb{E}$ .  
Soit  $A \subset E$ .

L'orthogonal de  $A$ , noté  $A^\perp$ ,

c'est l'ensemble des vecteurs de  $\mathbb{E}$  qui sont orthogonaux à **TOUS** les vecteurs  $A$ .

$$\text{Ainsi } \vec{u} \in A^\perp \iff \forall \vec{a} \in A, \langle \vec{u}, \vec{a} \rangle = 0$$

Remarque : La définition ne suppose aucune propriété sur la partie  $A$ ,  
le plus souvent  $A$  sera un ssev de  $\mathbb{E}$ .

### Théorème 16. Propriétés de l'orthogonal

On considère  $\mathbb{E}$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire.

> **Contravariant.** Soit  $A, B \subset \mathcal{P}(\mathbb{E})$ . On a :  $A \subset B \implies B^\perp \subset A^\perp$ .

> **Ssev.** Soit  $A \subset \mathcal{P}(\mathbb{E})$ . Alors  $A^\perp$  est un ssev de  $\mathbb{E}$ .

> **Kulture.**  $\vec{0}^\perp = \mathbb{E}$  et  $\mathbb{E}^\perp = \{\vec{0}\}$ .

> **Famille orthogonale.** Lorsque la famille  $(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_n)$  est orthogonale

Alors  $\vec{u}_p$  est orthogonal à  $\text{vect}(\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_{p-1})$

> **Dimension finie.** Soit  $F$  un ssev de *dimension finie*.

Alors  $F^\perp$  est le ssev supplémentaire orthogonale de  $F$

$$F \oplus F^\perp = E \quad \text{et} \quad \dim F^\perp = \dim E - \dim F \quad \text{et} \quad (F^\perp)^\perp = F$$

> **Orthogonale et Bon.** On suppose que  $F \oplus F^\perp = E$

On a alors  $\mathcal{B}on_F \cup \mathcal{B}on_{F^\perp} = \mathcal{B}on_E$ .

> **Bon incomplète.** On suppose que  $\dim(E) < \infty$ .

Toute famille orthonormée se complète en une BON et  $F^\perp = \text{vect}(\text{Complément})$

Démonstration : Démonstration de  $(\vec{0})^\perp = \mathbb{E}$ . On fait  $\subset$  et  $\supset$

$\supset$ ? Par définition,  $(\vec{0})^\perp$  est un ensemble de vecteur de  $\mathbb{E}$  avec une propriété donc  $(\vec{0})^\perp \subset \mathbb{E}$ .

$\subset$ ? Pour tout  $\vec{u} \in \mathbb{E}$ ,

On va montrer que  $\vec{u} \in (\vec{0})^\perp$

On sait  $\langle \vec{u}, \vec{0} \rangle = 0$  donc on a bien  $\vec{u} \in (\vec{0})^\perp$

Démonstration : Démonstration de  $\mathbb{E}^\perp = \{\vec{0}\}$ . On fait  $\subset$  et  $\supset$

$\supset$ ? Pour tout  $\vec{u} \in \mathbb{E}$ , on sait  $\langle \vec{u}, \vec{0} \rangle = 0$  donc on a bien  $\forall \vec{u}, \vec{u} \perp \vec{0}$ . Donc  $\vec{0} \in \mathbb{E}^\perp$

$\subset$ ? Pour tout  $\vec{u} \in \mathbb{E}^\perp$ ,

On va montrer que  $\vec{u} = \vec{0}$ .

Comme  $\vec{u} \in \mathbb{E}^\perp$ , donc le vecteur  $\vec{u}$  est orthogonal à tous les vecteurs donc à lui même.

On a donc  $0 = \langle \vec{u}, \vec{u} \rangle = \|\vec{u}\|^2 \implies \vec{u} = \vec{0}$

Démonstration : Les démonstration des 2 autres propriétés sont faciles (cependant pour démontrer que  $F \cap F^\perp = \{\vec{0}\}$ , on doit utiliser que Si  $\vec{u} \in F \cap F^\perp$  alors  $\vec{u}$  est orthogonale à lui même.)

## 5 Projection orthogonale- Distance.

### 5.1 Définitions.

#### Définition 17.

On considère  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire.

Soit  $F$  un ssev avec  $\dim F < +\infty$ .

> On appelle projection orthogonale sur  $F$ , la projection sur  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ .

Souvent on la notera  $p_F$ .

> On appelle symétrie orthogonale par rapport à  $F$ , la symétrie par rapport à  $F$  parallèlement à  $F^\perp$ . Souvent on la notera  $s_F$ .

#### Théorème 18. Liens entre $p_F$ , $p_{F^\perp}$ et $s_F$

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$ .

Soit  $F$  un ssev avec  $\dim F < +\infty$ .

On a alors

$$p_F + p_{F^\perp} = id_E \quad \text{et} \quad s_F = 2p_F - id_E$$

#### Théorème 19. Expression du projeté orthogonal

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire sur  $E$ .

Soit un ssev  $F$  de  $E$  et on suppose que  $\mathcal{B} = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \dots, \vec{\varepsilon}_p)$  est une BON de  $F$ .

Soit la fonction  $p_F$  la projection orthogonale sur  $F$ .

On a

$$\forall \vec{u} \in E, p_F(\vec{u}) = \langle \vec{\varepsilon}_1, \vec{u} \rangle \vec{\varepsilon}_1 + \langle \vec{\varepsilon}_2, \vec{u} \rangle \vec{\varepsilon}_2 + \dots + \langle \vec{\varepsilon}_p, \vec{u} \rangle \vec{\varepsilon}_p$$

Application avec  $p = 1$ .

Soit  $D$  la droite vectorielle dirigée  $\vec{a}$

Comme  $\vec{\varepsilon} = \frac{\vec{a}}{\|\vec{a}\|}$  est un vecteur unitaire et directeur de  $D$ .

$$\text{Ainsi } p_D(\vec{u}) = \langle \vec{\varepsilon}, \vec{u} \rangle \vec{\varepsilon}.$$

De plus  $s_D = 2p_D - id$ , ainsi  $s_D(\vec{u}) = 2\langle \vec{\varepsilon}, \vec{u} \rangle \vec{\varepsilon} - \vec{u}$

**Démonstration :** La démonstration est un longue. Identifions ce que l'on doit démontrer

> Étape 1 On commence par montrer que  $p_F$  est une projection, CàD  $p_F$  est un endomorphisme et  $p_F \circ p_F = p_F$ .

Comme maintenant  $p_F$  est une projection, on sait que

$$E = \ker p_F \oplus \ker(p_F - id)$$

et on dit que  $p_F$  est projection sur  $\ker(p_F - id)$  et parallèlement à  $\ker p_F$ .

On va maintenant justifier le vocabulaire

> Étape 2 On démontre que  $F = \ker(p_F - id)$

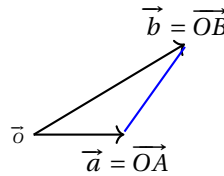
> Étape 3 On démontre que  $F^\perp = \ker(p_F)$

Fini  $\square$

### 5.2 Distance d'un vecteur à un ssev

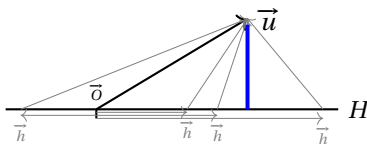
Rappel : Distance entre 2 vecteurs.

$$d(\vec{a}, \vec{b}) = \underbrace{\|\vec{a} - \vec{b}\|}_{\text{C'est } \|\vec{BA}\|} = \underbrace{\|\vec{b} - \vec{a}\|}_{\text{C'est } \|\vec{AB}\|} = \text{La longueur bleu}$$



#### Définition 20. Distance d'un vecteur à un ssev

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel et  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire.  
Soit  $H$  un ssev et  $\vec{u}$  un vecteur de  $E$ .

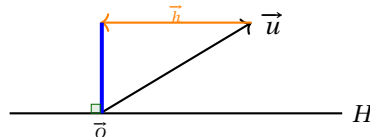


La distance entre  $H$  et  $\vec{u}$ , notée  $d(\vec{u}, H)$ , c'est  
 $d(\vec{u}, H) \stackrel{\text{def}}{=} \text{la plus petite longueur entre } \vec{u} \text{ et un vecteur qcq de } H$

$$\begin{aligned} \text{Ainsi on a } d(\vec{u}, H) &\stackrel{\text{def}}{=} \inf \left( d(\vec{u}, \vec{h}) \text{ avec } \vec{h} \text{ qcq dans } H \right) \\ &= \inf \left( \|\vec{u} - \vec{h}\| \text{ avec } \vec{h} \text{ qcq dans } H \right) \\ &= \text{La longueur bleu} \end{aligned}$$

#### Théorème 21. Calcul de la distance d'un vecteur à un ssev

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \odot, \odot \rangle$  un produit scalaire  
Soit  $H$  un sous-espace vectoriel de dimension finie de  $E$  et  $\vec{u}$  un vecteur de  $E$ .



> Version pratique.

Si trouve/détermine un vecteur  $\vec{h} \in H$  tel que  $\vec{u} + \vec{h}$  est orthogonal à  $H$   
alors  $d(\vec{u}, H) = \|\vec{u} + \vec{h}\| = \text{La longueur bleu}$

> Version théorique.

La projection orthogonale de  $\vec{u}$  sur  $F$  est l'unique vecteur de  $F$  qui réalise la distance

$$\text{CàD } d(\vec{u}, H) = \|\vec{u} - p_F(\vec{u})\|$$

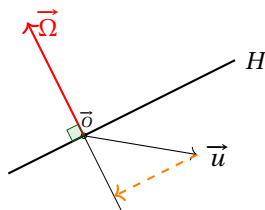
**Théorème 22.****Distance d'un point à un hyperplan.**

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel avec  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  un produit scalaire

Soit  $H$  un hyperplan de  $E$  et  $\vec{\Omega}$  LA direction orthogonale.

Soit  $\vec{u}$  un vecteur de  $E$ .

On a le dessin



On a :  $d(\vec{u}, H) =$  la longueur de la projection orthogonale de  $\vec{u}$  dans la direction  $\vec{\Omega}$

Ainsi  $d(M, \mathcal{D}) = |\langle \vec{\varepsilon}, \vec{u} \rangle|$  avec  $\vec{\varepsilon} = \frac{\vec{\Omega}}{\|\vec{\Omega}\|}$  la direction unitaire orthogonale à  $H$ .

## 6 Retour sur la Covariance.

### Définition 23. La covariance.

On considère deux V.a.  $X$  et  $Y$

On définit la covariance de  $X, Y$  noté  $cov(X, Y)$  par la formule :

$$cov(X, Y) = E(X.Y) - E(X).E(Y)$$

### Moralité : la covariance mesure le degré d'indépendance.

Lorsque  $X, Y$  sont deux V.a. indépendantes

alors  $E(X.Y) = E(X).E(Y)$  et donc  $cov(X, Y) = 0$

Cependant :  $cov(X, Y) = 0 \not\Rightarrow$  les V.a. sont indépendantes.

### Théorème 24.

#### La covariance se comporte comme un produit scalaire.

> La covariance  $cov(\odot, \odot)$  est bilinéaire, symétrique.

>  $cov(X, X) = V(X)$  est toujours positif.

> Cependant  $cov(X, X) = V(X) = 0$

$\Rightarrow$  la V.a.  $X$  est simplement constante (et pas forcément nulle).

Conclusion : Il y a une analogie entre :

- d'une part  $cov(X, Y)$  "ressemble" au produit scalaire  $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$

- d'autre part  $V(X)$  "ressemble" à  $\|\vec{u}\|^2$

Remarque : l'écart type  $\sigma = \sqrt{V(X)}$  "ressemble" à  $\|\vec{u}\|$

#### Identités remarquables

$$V(X + Y) = V(X) + 2cov(X, Y) + V(Y)$$

$$V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sum_{i=1}^n V(X_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} cov(X_i, X_j)$$

### Exercice 6. Nombre de points fixes d'une permutation aléatoire.

Soit  $n \geq 2$ . On note  $\mathcal{S}_n$ , l'ensemble des permutations de  $\{1, 2, \dots, n\}$ .

On tire au hasard une permutation de  $\mathcal{S}_n$ , on la note  $\sigma$ .

Pour  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ , on note  $X_i$  la variable aléatoire valant 1 si  $i$  est un point fixe pour  $\sigma$  et 0 sinon.

On note  $N = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ , la variable aléatoire égale au nombre de points fixes de  $\sigma$ .

1. Soit  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$ .

Déterminer  $Card(\mathcal{S}_n)$  et  $Card(X_i = 1)$ ,

Justifier que la V.a.  $X_i$  suit une loi de Bernoulli de paramètre  $1/n$ .

En déduire que l'espérance de  $N$  vaut 1.

2. Déterminer  $\mathbb{P}(N = n)$ ,  $\mathbb{P}(N = n - 1)$ . Vérifier que  $\mathbb{P}(N = n - 2) = \frac{1}{2(n-2)!}$ .

3. Étude de la V.a.  $X_1 X_2$ .

Déterminer  $Card([X_1 = 1] \cap [X_2 = 1])$ .

Déduire la loi de la variable aléatoire  $X_1 X_2$  puis calculer  $cov(X_1, X_2) = \frac{1}{n^2(n-1)}$ .

Les variables aléatoires  $X_1$  et  $X_2$  ne sont pas indépendantes ?

On admet que les résultats ci-dessus se généralisent et que  $\forall i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$ , on a  $cov(X_i, X_j) = \frac{1}{n^2(n-1)}$ .

4. En déduire, en utilisant les identités remarquables, que la variance de  $N$  vaut 1.

5. (Bonus) Calculer  $E(N^2)$ . En déduire avec l'inégalité de Markov, montrer que :  $\mathbb{P}\left(N \geq \frac{n}{2}\right) = \mathbb{P}\left(N^2 \geq \frac{n^2}{4}\right) \leq \frac{8}{n^2}$

## 7 Exercices

**Exercice 7.** On considère les matrices

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \text{ et } N = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

- Justifier que  $\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^T B)$  définit un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$
- Calculer  $\|M\|^2$ ,  $\|N\|^2$ ,  $\|M+N\|^2$  et  $\|M-N\|^2$
- Montrer que  $M$  et  $N$  sont orthogonales

### Cauchy-Schwartz

**Exercice 8.** On se place dans  $\mathbb{R}^3$  avec le produit scalaire classique.

- Expliciter, avec  $\vec{u} = (x, y, z)$  et  $\vec{v} = (x', y', z')$ , l'inégalité de Cauchy Schwartz.
- Application 1.

Montrer que :  $\forall a, b, c \in \mathbb{R}^+, a + b + c \leq \sqrt{3} \cdot \sqrt{a^2 + b^2 + c^2}$

Montrer que :  $\forall a, b, c \in \mathbb{R}^+, ab + bc + ca \leq a^2 + b^2 + c^2$ .

- Application 2.

Soit  $(\Omega, \mathcal{P})$  un espace probabilisé et  $X$ , une variable aléatoire à valeurs dans  $\mathbb{N}$ .

Montrer que :  $\left( \sum_{k \in X(\Omega)} k \mathcal{P}(X = k) \right)^2 \leq \sum_{k \in X(\Omega)} k^2 \mathcal{P}(X = k)$

Conclusion : La variance  $V(X) = E(X^2) - e^2$  est toujours positive.

**Exercice 9.** On se place dans  $\mathcal{C}^0([a, b], \mathbb{R})$  avec le produit scalaire  $\langle f, g \rangle = \int_a^b f(t)g(t) dt$ .

- Justifier que  $\langle f, g \rangle$  définit un produit scalaire sur  $E = \mathcal{C}^0([a, b], \mathbb{R})$  et énoncer dans ce contexte l'inégalité de Cauchy Schwartz.
- Soient  $a$  et  $b$  tel que  $0 < a < b$ .

Montrer que :  $\ln\left(\frac{b}{a}\right) \leq \frac{b-a}{\sqrt{ab}}$  *Indication :  $\ln b - \ln a = \int_a^b \frac{1}{x} dx$ .*

- On suppose que  $f$  continue, positive de  $[0, 1]$  à valeurs dans  $\mathbb{R}$ .

Soit  $n \in \mathbb{N}$ . On considère  $I_n = \int_0^1 t^n f(t) dt$

Montrer que :  $\forall n, p \in \mathbb{N}, (I_{n+p})^2 \leq I_{2n} I_{2p}$

### Bon

**Exercice 10.** On se place dans  $E = \mathcal{C}^0([0, \pi], \mathbb{R})$

- On définit  $\langle f, g \rangle = \int_0^\pi f(t)g(t) dt$ .

Justifier que  $\langle f, g \rangle$  définit un produit scalaire sur  $E = \mathcal{C}^0([0, \pi], \mathbb{R})$ .

- Pour tout  $k \in \{1, 2, \dots, n\}$ , on considère la fonction  $e_k : x \mapsto \sin(kx)$ .  
montrer que la famille  $(e_1, \dots, e_n)$  est orthogonale.

**Exercice 11. [Correction] Exercice 1 de l'épreuve de CCP MP 2018 math2.**

On note  $E$  l'espace vectoriel des applications continues sur le segment  $[-1, 1]$  et à valeurs réelles.

- Démontrer que l'on définit un produit scalaire sur  $E$  en posant pour  $f$  et  $g$  éléments de  $E$

$$\langle f | g \rangle = \int_{-1}^1 f(t)g(t) dt$$

- On note  $u : t \mapsto 1$ ,  $v : t \mapsto t$  et  $F = \text{vect}\{u, v\}$ .  
Déterminer une base orthonormée de  $F$ .

— Aspect théorique de Gram-Schmidt —

**Exercice 12.** [Correction]**Partie 3 de l'épreuve de CCP MP 2018 math1.**

On munit  $\mathbb{R}[X]$  l'espace des polynômes à coefficients réels du produit scalaire  $\langle \odot, \odot \rangle$ , défini par : pour tout polynôme  $P$  et  $Q$  de  $\mathbb{R}[X]$  :

$$\langle P, Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t) dt$$

On applique le procédé d'orthonormalisation de Gram-Schmidt à la base canonique  $(1, X, X^2, \dots)$  de  $\mathbb{R}[X]$ . On obtient donc une famille orthonormée de polynômes  $(P_0, P_1, P_2, \dots)$  vérifiant :

$$\forall k \in \mathbb{N}, \text{Vect}\{1, X, \dots, X^k\} = \text{Vect}\{P_0, P_1, P_2, \dots, P_k\}.$$

Le polynôme  $P_n$  s'appelle le polynôme de Legendre d'indice  $n$ .

1. Calculer  $P_0$  et  $P_1$ .
2. Démontrer que le polynôme  $P_n$  est de degré  $n$ .
3. Justifier que pour  $n \geq 1$ , le polynôme  $P_n$  est orthogonal à  $\mathbb{R}_{n-1}[X]$ .
4. On prend  $n \geq 1$ . On veut démontrer que  $P_n$  admet  $n$  racines simples dans  $[-1, 1]$ .

(a) Justifier que  $\int_{-1}^1 P_n(t) dt = 0$

et en déduire que  $P_n$  admet au moins une racine dans  $[-1, 1]$ .

- (b) On note  $t_1, \dots, t_p$  les racines dans  $[-1, 1]$  de multiplicité impaire du polynôme  $P_n$ , on pose  $Q = (X - t_1) \dots (X - t_p)$  ; sinon, on pose  $Q = 1$ .

On considère enfin le polynôme  $H = QP_n$ .

On suppose que  $p < n$

> Montrer que  $\int_{-1}^1 H(t) dt = \int_{-1}^1 Q(t)P_n(t) dt = 0$ .

> En regardant sa factorisation montrer que  $H$  est de signe constant sur  $[-1, 1]$ .

> En déduire oups.

- (c) Conclure.

————— L'orthogonal —————

**Exercice 13.** [Correction] D'après l'exercice 2 de l'épreuve de CCP MP 2015 math2.

On considère les ensembles

$$F = \{M \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R}) \text{ tel que } M^T = M\}$$

$$G = \{N \in \mathcal{M}_3(\mathbb{R}) \text{ tel que } N^T = -N\}$$

1. Justifier que  $\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^T B)$  définit un produit scalaire sur  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$
2. Montrer que  $F$  et  $G$  sont deux ssev et donner leur dimension.
3. Montrer que  $F$  et  $G$  sont supplémentaires.
4. Montrer que  $F$  et  $G$  sont orthogonaux.

Conclusion :  $F$  et  $G$  sont deux supplémentaires orthogonaux.

— Distance d'un vecteur à un ssev —

**Exercice 14. Exemples de calculs de distance avec la définition.**

On se place dans  $\mathbb{R}^3$  avec le produit scalaire classique.

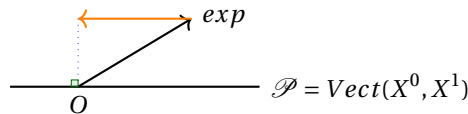
1. Soit  $\mathcal{D} = \text{Vect}[(2,3,5)]$  et  $\vec{u} = (1,1,1)$   
 Soit  $\vec{h} \in \mathcal{D}$  ainsi il existe  $\lambda$  tel que  $\vec{h} = \vec{h}_\lambda = \lambda(2,3,5)$ 
  - > Calculer  $f(\lambda) = \|\vec{u} - \vec{h}_\lambda\|$ .
  - > Étudier les variations de  $f$ .
  - > En déduire que la fonction  $f$  admet un minimum atteint en un unique  $\lambda_0$
  - > Vérifier que le vecteur  $\vec{u} - \vec{h}_{\lambda_0}$  est orthogonal à  $\mathcal{D}$ .
  
2. Soit  $\mathcal{P} = \text{Vect}[(1,2,1), (-1,1,1)]$  et  $\vec{u} = (1,1,1)$   
 Soit  $\vec{h} \in \mathcal{P}$  ainsi il existe  $\alpha, \beta$  tel que  $\vec{h} = \vec{h}_{\alpha, \beta} = \alpha(1,2,1) + \beta(-1,1,1)$ 
  - > Calculer  $T(\alpha, \beta) = \|\vec{u} - \vec{h}_{\alpha, \beta}\|$ .
  - > Mettre le trinôme  $T(\alpha, \beta)$  sous forme canonique. Les calculs sont lourds.
  - > En déduire que le trinôme  $T$  admet un minimum atteint en un unique  $\alpha_0, \beta_0$
  - > Vérifier que le vecteur  $\vec{u} - \vec{h}_{\alpha_0, \beta_0}$  est orthogonal à  $\mathcal{P}$ . Les calculs sont lourds.

**Exercice 15. [Correction] Exercice 1 de l'épreuve de CCP MP 2018 math2 suite.**

On note  $E$  l'espace vectoriel des applications continues sur le segment  $[-1,1]$  et à valeurs réelles.

On sait que, en posant pour  $f$  et  $g$  deux éléments de  $E$ ,  $(f|g) = \int_{-1}^1 f(t)g(t) dt$  on définit un produit scalaire sur  $E$

1. Pour tout  $n \in \mathbb{N}$ , on note  $I_n = \int_{-1}^{+1} t^n e^t dt$ .  
 Calculer  $I_{n+1}$  en fonction de  $I_n$ . En déduire les valeurs de  $I_0, I_1, I_2$ .
2. On note  $w : t \mapsto e^t$  et  $\mathcal{P} = \mathbb{R}_1[X] = \text{Vect}(X^0, X^1)$ . On a le dessin

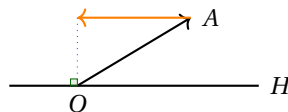


Déterminer  $d^2(w, \mathcal{P}) = \inf_{(a,b) \in \mathbb{R}^2} \left[ \int_{-1}^1 (e^t - (a + bt))^2 dt \right]$

**Exercice 16.** On se place dans  $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$  avec le produit scalaire  $\langle M, N \rangle = \text{tr}(M^T N)$

Soit  $H$  l'ensemble des matrices carrées  $2 \times 2$  tel que  $M^T = M$

1. Montrer que  $H$  est un ssev de  $\mathcal{M}_2(\mathbb{R})$  et que  $\dim(H) = 3$ .
2. Soit le vecteur  $A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$ . On a le dessin



Déterminer le vecteur orange et en déduire  $d(M, H)$ , la distance de  $M$  à  $H$ .

## Correction.

### Solution de l'exercice 11 (Énoncé)

**Q.1** L'intégrale d'une fonction continue existe sur un segment et  $(\cdot, \cdot)$  est bien définie.

- La symétrie provient de la commutativité de la multiplication dans  $\mathbb{R}$ .
- La linéarité par rapport à la première variable découle essentiellement de la linéarité du passage à la limite (et de la distributivité de la multiplication sur l'addition).
- Si  $f \in E$  alors  $f^2 \geq 0$  et donc  $(f|f) \geq 0$ . Si cette quantité est nulle,  $f^2$  est une fonction continue positive d'intégrale nulle et est donc nulle.  $f$  l'est donc aussi. Ceci nous donne le caractère défini positif.

$$(\cdot, \cdot) \text{ est un produit scalaire sur } E$$

**Q.2** On utilise Gram-Schmidt. Comme  $(u|v) = \dots = 0$  on trouve facilement que

$$(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = \left( \frac{1}{\sqrt{2}}u, \sqrt{\frac{3}{2}}v \right) \text{ est une b.o.n. de } F$$

### Solution de l'exercice 12 (Énoncé)

1. Comme  $\langle 1, 1 \rangle = 2$ , on a  $P_0 = \frac{1}{\sqrt{2}}$ . On calcule alors

$$Q_1 = X - \langle X, P_0 \rangle P_0 = X \text{ et } \langle X, X \rangle = \frac{2}{3}$$

pour en déduire que  $P_1 = \sqrt{\frac{3}{2}}X$

2. Soit  $n \in \mathbb{N}^*$ .  $(P_0, \dots, P_n)$  étant orthonormée,  $P_n$  est orthogonal aux  $P_i$  avec  $i \leq n-1$  et donc à l'espace engendré par ces polynômes, c'est-à-dire  $\mathbb{R}_{n-1}[X]$ .  
Par ailleurs  $P_n \in \text{Vect}(1, \dots, X^n) = \mathbb{R}_n[X]$  et  $P_n \notin \text{Vect}(P_0, \dots, P_{n-1}) = \mathbb{R}_{n-1}[X]$  (car  $(P_0, \dots, P_n)$  est libre). Ainsi,  $P_n$  est de degré  $n$ .

$$P_n \in \mathbb{R}_{n-1}[X]^\perp \text{ et } \deg(P_n) = n$$

3. Comme  $n \geq 1$ ,  $1 \in \mathbb{R}_{n-1}[X]$  et donc  $\langle P_n, 1 \rangle = 0$  i.e.  $\int_{-1}^1 P_n(t) dt = 0$ .

Si, par l'absurde,  $P_n$  n'admettait pas de racine dans  $[-1, 1]$  alors (théorème des valeurs intermédiaires avec  $P_n$  continu),  $P_n$  serait de signe constant sur  $[-1, 1]$ . Avec la continuité de  $P_n$  et  $\int_{-1}^1 P_n(t) dt = 0$ , ceci entraînerait la nullité de  $P_n$  sur  $[-1, 1]$ .  $P_n$  serait alors le polynôme nul (infinité de racine) ce qui est faux.

$$P_n \text{ admet au moins une racine dans } [-1, 1]$$

4. Par choix de  $Q$ ,  $H$  n'admet que des racines de multiplicité paire. Sa factorisation dans  $\mathbb{R}[X]$  s'écrit alors

$$H = a \prod_{i=1}^k (X - \alpha_i)^{2m_i} H_1(X)$$

où  $H_1$  est un produit de polynômes de degré 2, unitaires, à discriminant  $< 0$ .  $H$  est alors de signe constant (selon le signe du coefficient dominant  $c$ ).

Par ailleurs,  $Q \in \mathbb{R}_{n-1}[X]$  (car  $p < n$ ) et donc  $\langle P_n, Q \rangle = 0$ , c'est à dire  $\int_{-1}^1 H(t) dt = 0$ .

Comme ci-dessus (continuité, intégrale nulle, signe constant), ceci entraîne la nullité de  $H$  (sur  $[-1, 1]$  puis comme polynôme) et une absurdité (car ni  $P_n$  ni  $Q$  n'est nul et  $\mathbb{R}[X]$  est intègre).

On peut en fait reprendre le raisonnement en ne considérant que les racines de multiplicité impaire dans  $[-1, 1]$ . On prouve alors par l'absurde qu'il y a  $n$  racines de multiplicité impaire dans  $[-1, 1]$ . Comme  $\deg(P_n) = n$ , les multiplicités valent 1 et on a toute les racines.

$$P_n \text{ admet } n \text{ racines simples dans } [-1, 1]$$

**Solution de l'exercice 13 (Énoncé)** On se place dans  $\mathfrak{M}_3(\mathbb{R})$  avec le produit scalaire classique

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

On note  $\|\dots\|$  la norme associée au produit scalaire.

On considère  $\mathcal{S} = \{M \in \mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) \text{ tel que } M^T = M\}$  et  $\mathcal{A} = \{M \in \mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) \text{ tel que } M^T = -M\}$

1. Généralité.

(a) Classique mais A méditer

→ On va montrer que  $\mathcal{S} = \text{vect}(\dots)$

On a

$$M \in \mathcal{S}$$

$$\Leftrightarrow M = \begin{pmatrix} a & d & g \\ b & e & h \\ c & f & i \end{pmatrix} \text{ et } M^T = M$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & d & g \\ b & e & h \\ c & f & i \end{pmatrix}$$

$$\text{Donc } d=b, c=g, h=f$$

$$\begin{aligned} \Leftrightarrow M &= \begin{pmatrix} a & b & c \\ b & e & f \\ c & f & i \end{pmatrix} \\ &= a \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + \dots \end{aligned}$$

$$\Leftrightarrow M \in \text{vect} \left[ \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \dots \right]$$

Conclusion :  $\mathcal{S}$  est un ssev et la famille  $\left( \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \dots \right)$  est génératrice de  $\mathcal{S}$

→ La famille est libre car .... donc c'est une base et  $\dim \mathcal{S} = \text{card}(\text{Base}) = 6$ .

(b) On fait de même mais c'est moins lourd car à la fin il ne reste que 3 matrices.

$$M \in \mathcal{A}$$

$$\Leftrightarrow M = \begin{pmatrix} a & d & g \\ b & e & h \\ c & f & i \end{pmatrix} \text{ et } M^T = -M$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \\ g & h & i \end{pmatrix} = -\begin{pmatrix} a & d & g \\ b & e & h \\ c & f & i \end{pmatrix}$$

$$\text{Donc } d = -b, g = -c, h = -f \text{ et } a = e = i = 0$$

$$\Leftrightarrow M = \begin{pmatrix} 0 & -b & -c \\ b & 0 & -f \\ c & f & 0 \end{pmatrix} \\ = b \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} + c \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} + f \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow M \in \text{vect} \left[ \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \right]$$

Conclusion :  $\mathcal{A}$  est un ssev et la famille  $\left( \begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} \right)$  est génératrice de  $\mathcal{A}$

→ La famille est libre car .... donc c'est une base et  $\dim \mathcal{A} = \text{card}(\text{Base}) = 3$ .

(c)

→ On va montrer que  $\mathcal{S} \perp \mathcal{A}$   
 On suppose que  $M \in \mathcal{S}$  et  $N \in \mathcal{A}$ .

On va montrer que :  $\langle M, N \rangle = 0$

On a

$$\begin{aligned} \langle M, N \rangle &= \text{tr}(M^T N) = \text{tr}(MN) \quad \text{Car } M \in \mathcal{S} \text{ donc } M^T = M \\ \langle N, M \rangle &= \text{tr}(N^T M) \\ &= \text{tr}(-NM) \quad \text{Car } N \in \mathcal{A} \text{ donc } N^T = -N \\ &= -\text{tr}(NM) \\ &= -\text{tr}(MN) \quad \text{car } \text{tr}(AB) = \text{tr}(BA). \end{aligned}$$

Comme  $\langle M, N \rangle = \langle N, M \rangle$ , on a  $\text{tr}(MN) = -\text{tr}(MN)$  donc  $\text{tr}(MN) = 0$

**Conclusion** on a bien  $\langle M, N \rangle = \text{tr}(MN) = 0$

→ On va montrer que  $\mathcal{S}^\perp = \mathcal{A}$ .  
 Comme  $\mathcal{S} \perp \mathcal{A}$ , on a d'après la def de l'orthogonale  $\mathcal{A} \subset \mathcal{S}^\perp$ .  
 De plus

$$\begin{aligned} \dim \mathcal{S}^\perp &= \dim \mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) - \dim \mathcal{S} \\ &= 9 - 6 = 3 \end{aligned}$$

Conclusion :  $[\mathcal{A} \subset \mathcal{S}^\perp \text{ ET } \dim \mathcal{A} = 3 = \dim \mathcal{S}^\perp] \Rightarrow \mathcal{S}^\perp = \mathcal{A}$ .

2. On considère la matrice  $M \in \mathfrak{M}_3(\mathbb{R})$

Le but de cette question est de calculer  $d(M, \mathcal{S})$

(a) Comme  $\mathcal{S}^\perp = \mathcal{A}$ , on sait que  $\mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) = \mathcal{S} \oplus \mathcal{S}^\perp = \mathcal{S} \oplus \mathcal{A}$ , on a donc

$$\left. \begin{array}{l} M \in \mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) \\ \mathfrak{M}_3(\mathbb{R}) = \mathcal{S} \oplus \mathcal{A} \end{array} \right\} \Rightarrow \text{on peut écrire que } M = M_S + M_A \text{ avec } M_S, M_A \in \dots$$

On a  $M = M_S + M_A$  et  $M^T = (M_S)^T + (M_A)^T = M_S - M_A$

$$\text{On résout le système } \begin{cases} M = M_S + M_A \\ M^T = M_S - M_A \end{cases}$$

On trouve  $M_S = \frac{1}{2}(M + M^T)$  et  $M_A = \frac{1}{2}(M - M^T)$

(b) Par définition de la projection orthogonale, on a  $p(M) = M_S$ , donc  $d(M, \mathcal{S}) = \|M - M_S\|$ .  
 De plus  $M = M_S + M_A$  donc  $M - M_S = M_A$

Conclusion :  $d(M, \mathcal{S}) = \|M - M_S\| = \|M_A\|$ .

(c) Application : On suppose que

$$M = \begin{pmatrix} 1 & 4 & 7 \\ 2 & 5 & 8 \\ 3 & 6 & 9 \end{pmatrix} \Rightarrow M_A = \frac{1}{2}(M - M^T) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

Ainsi

$$\begin{aligned} d(M, \mathcal{S}) &= \|M_A\| = \sqrt{\text{tr}((M_A)^T M_A)} \\ &= \sqrt{\text{Somme des carrés des coef de } M_A} \\ &= \sqrt{1+4+1+1+4+1} = \sqrt{12} = 2\sqrt{3} \end{aligned}$$

**Solution de l'exercice 15 (Énoncé)**

**Q.1** L'intégrale d'une fonction continue existe sur un segment et  $(\cdot, \cdot)$  est bien définie.

- La symétrie provient de la commutativité de la multiplication dans  $\mathbb{R}$ .
- La linéarité par rapport à la première variable découle essentiellement de la linéarité du passage à la limite (et de la distributivité de la multiplication sur l'addition).
- Si  $f \in E$  alors  $f^2 \geq 0$  et donc  $(f|f) \geq 0$ . Si cette quantité est nulle,  $f^2$  est une fonction continue positive d'intégrale nulle et est donc nulle.  $f$  l'est donc aussi. Ceci nous donne le caractère défini positif.

$$(\cdot, \cdot) \text{ est un produit scalaire sur } E$$

**Q.2** On utilise Gram-Schmidt. Comme  $(u|v) = \dots = 0$  on trouve facilement que

$$(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = \left( \frac{1}{\sqrt{2}}u, \sqrt{\frac{3}{2}}v \right) \text{ est une b.o.n. de } F$$

**Q.3** D'après les règles de calcul en base orthogonale (et en notant  $p$  la projection orthogonale sur  $F$ )

$$p(w) = (\vec{e}_1|w)\vec{e}_1 + (\vec{e}_2|w)\vec{e}_2 = \frac{1}{2}(w|u)u + \frac{3}{2}(w|v)v$$

Une intégration par partie donne, en posant  $I_n = \int_{-1}^1 t^n e^t dt$ ,

$$I_n = e - \frac{(-1)^n}{e} - nI_{n-1}$$

On en déduit que

$$I_0 = e - \frac{1}{e}, \quad I_1 = \frac{2}{e}, \quad I_2 = e - \frac{5}{e}$$

et ainsi

$$p(w) = \frac{e + e^{-1}}{\sqrt{2}}\vec{e}_1 + \frac{\sqrt{3}}{e\sqrt{2}}\vec{e}_2$$

On remarque que

$$\inf_{(a,b) \in \mathbb{R}^2} \int_{-1}^1 (e^t - (a + bt))^2 dt = \inf_{f \in F} \|w - f\|^2 = d(w, F)^2$$

On sait (théorème de la projection orthogonale) que cette distance est atteinte pour  $f = p(w)$  et vaut donc  $\|w - p(w)\|^2$ . De plus avec Pythagore, on a

$$\inf_{(a,b) \in \mathbb{R}^2} \int_{-1}^1 (e^t - (a + bt))^2 dt = \|w\|^2 - \|p(w)\|^2 = \frac{e^2 - e^{-2}}{2} - \left[ \left( \frac{e + e^{-1}}{\sqrt{2}} \right)^2 + \left( \frac{\sqrt{3}}{e\sqrt{2}} \right)^2 \right]$$

Un calcul au brouillon permet de simplifier cette expression et d'obtenir

$$\inf_{(a,b) \in \mathbb{R}^2} \int_{-1}^1 (e^t - (a + bt))^2 dt = \frac{e^2 - 7}{e^2}$$