

# Espaces euclidiens

Jean-Pierre Becirspahic  
Lycée Marcelin Berthelot

## Bases orthonormées

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $(x, y) \in E^2$  et  $X = \text{Mat}_{(e)}(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \text{Mat}_{(e)}(y) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_k = \langle e_k | x \rangle$ ;
- $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = X^T Y$ .

## Bases orthonormées

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $(x, y) \in E^2$  et  $X = \text{Mat}_{(e)}(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \text{Mat}_{(e)}(y) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_k = \langle e_k | x \rangle$ ;
- $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = X^T Y$ .

Si  $A = \text{Mat}_{(e)}(u)$  alors  $a_{ij} = \langle e_i | u(e_j) \rangle$ .

## Bases orthonormées

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $(x, y) \in E^2$  et  $X = \text{Mat}_{(e)}(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \text{Mat}_{(e)}(y) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_k = \langle e_k \mid x \rangle$ ;
- $\langle x \mid y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = X^T Y$ .

Si  $A = \text{Mat}_{(e)}(u)$  alors  $a_{ij} = \langle e_i \mid u(e_j) \rangle$ .

### Matrice et déterminant de Gram

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel,  $(v_1, \dots, v_n)$  des vecteurs de  $E$ . La matrice de Gram de  $(v_1, \dots, v_n)$  est  $G(v_1, \dots, v_n) = (\langle v_i \mid v_j \rangle)_{1 \leq i, j \leq n}$ .

## Bases orthonormées

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $(x, y) \in E^2$  et  $X = \text{Mat}_{(e)}(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \text{Mat}_{(e)}(y) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_k = \langle e_k | x \rangle$ ;
- $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = X^T Y$ .

Si  $A = \text{Mat}_{(e)}(u)$  alors  $a_{ij} = \langle e_i | u(e_j) \rangle$ .

### Matrice et déterminant de Gram

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel,  $(v_1, \dots, v_n)$  des vecteurs de  $E$ . La matrice de Gram de  $(v_1, \dots, v_n)$  est  $G(v_1, \dots, v_n) = (\langle v_i | v_j \rangle)_{1 \leq i, j \leq n}$ .

Soit  $H$  un sous-espace vectoriel de dimension  $n$  qui contient  $v_1, \dots, v_n$ , et  $(e)$  une b.o.n de  $H$ . On pose  $A = \text{Mat}_{(e)}(v_1, \dots, v_n)$ .

Alors  $\langle v_i | v_j \rangle = \sum_{k=1}^n \langle e_k | v_i \rangle \langle e_k | v_j \rangle = [A^T A]_{ij}$  donc  $G(v_1, \dots, v_n) = A^T A$ .

## Bases orthonormées

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $(x, y) \in E^2$  et  $X = \text{Mat}_{(e)}(x) = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $Y = \text{Mat}_{(e)}(y) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket$ ,  $x_k = \langle e_k | x \rangle$ ;
- $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k = X^T Y$ .

Si  $A = \text{Mat}_{(e)}(u)$  alors  $a_{ij} = \langle e_i | u(e_j) \rangle$ .

### Matrice et déterminant de Gram

Soit  $E$  un espace préhilbertien réel,  $(v_1, \dots, v_n)$  des vecteurs de  $E$ . La matrice de Gram de  $(v_1, \dots, v_n)$  est  $G(v_1, \dots, v_n) = (\langle v_i | v_j \rangle)_{1 \leq i, j \leq n}$ .

Soit  $H$  un sous-espace vectoriel de dimension  $n$  qui contient  $v_1, \dots, v_n$ , et  $(e)$  une b.o.n de  $H$ . On pose  $A = \text{Mat}_{(e)}(v_1, \dots, v_n)$ .

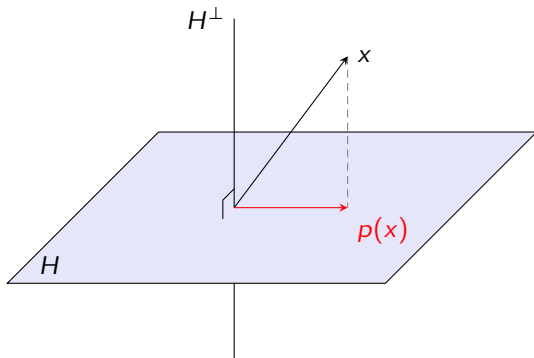
Alors  $\langle v_i | v_j \rangle = \sum_{k=1}^n \langle e_k | v_i \rangle \langle e_k | v_j \rangle = [A^T A]_{ij}$  donc  $G(v_1, \dots, v_n) = A^T A$ .

Donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) = (\det A)^2 \geq 0$ , avec égalité ssi  $(v_1, \dots, v_n)$  liée.

# Projection orthogonale

Si  $H$  est un sev **de dimension finie** de  $E$ ,  $p(x)$  est défini par :

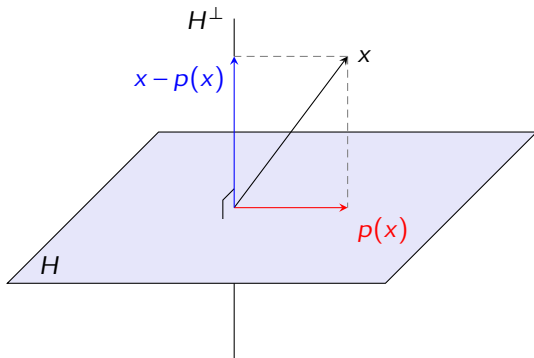
- $p(x) = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i$  où  $(e)$  est une base orthonormée de  $H$ ;



# Projection orthogonale

Si  $H$  est un sev **de dimension finie** de  $E$ ,  $p(x)$  est défini par :

- $p(x) = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i$  où  $(e)$  est une base orthonormée de  $H$ ;
- c'est l'unique vecteur vérifiant  $p(x) \in H$  et  $x - p(x) \in H^\perp$ ;

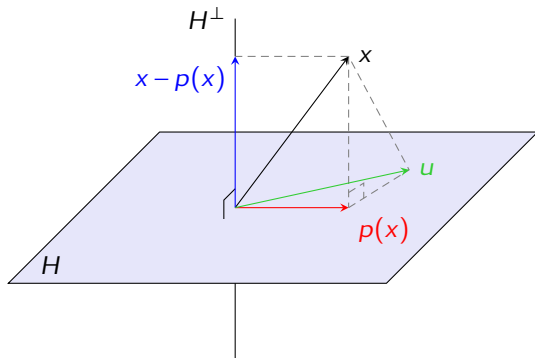




## Projection orthogonale

Si  $H$  est un sev de dimension finie de  $E$ ,  $p(x)$  est défini par :

- $p(x) = \sum_{i=1}^n \langle e_i | x \rangle e_i$  où  $(e)$  est une base orthonormée de  $H$ ;
- c'est l'unique vecteur vérifiant  $p(x) \in H$  et  $x - p(x) \in H^\perp$ ;
- c'est l'unique vecteur réalisant le minimum de  $\|x - u\|$  où  $u \in H$  (la distance de  $x$  à  $H$ ).



# Projection orthogonale

Utilisation du déterminant de Gram

Si  $(b)$  est une base **quelconque** de  $H$ ,  $d(x, H)^2 = \frac{\det G(x, b_1, \dots, b_n)}{\det G(b_1, \dots, b_n)}$ .

# Projection orthogonale

Utilisation du déterminant de Gram

$$\text{Si } (b) \text{ est une base quelconque de } H, d(x, H)^2 = \frac{\det G(x, b_1, \dots, b_n)}{\det G(b_1, \dots, b_n)}.$$

Linéarité par rapport à la première colonne :  $x = (x - p(x)) + p(x)$  donc

$$\begin{aligned} \det G(x, b_1, \dots, b_n) &= \det G(x - p(x), b_1, \dots, b_n) + \det G(p(x), b_1, \dots, b_n) \\ &= \det G(x - p(x), b_1, \dots, b_n) + 0 \text{ (famille liée)} \end{aligned}$$

# Projection orthogonale

Utilisation du déterminant de Gram

Si  $(b)$  est une base **quelconque** de  $H$ ,  $d(x, H)^2 = \frac{\det G(x, b_1, \dots, b_n)}{\det G(b_1, \dots, b_n)}$ .

Linéarité par rapport à la première colonne :  $x = (x - p(x)) + p(x)$  donc

$$\begin{aligned} \det G(x, b_1, \dots, b_n) &= \det G(x - p(x), b_1, \dots, b_n) + \det G(p(x), b_1, \dots, b_n) \\ &= \det G(x - p(x), b_1, \dots, b_n) + 0 \text{ (famille liée)} \end{aligned}$$

On a  $\langle x - p(x) | b_i \rangle = 0$  donc

$$G(x - p(x), b_1, \dots, b_n) = \left( \begin{array}{c|ccc} \frac{\|x - p(x)\|^2}{0} & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & & & \\ 0 & & & G(b_1, \dots, b_n) \end{array} \right)$$

donc  $\det G(x, b_1, \dots, b_n) = d(x, H)^2 \det G(b_1, \dots, b_n)$ .

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

$\det G(v_1, \dots, v_n) = d(v_1, H)^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  où  $H = \text{Vect}(v_2, \dots, v_n)$ .

On a  $d(v_1, H) \leq \|v_1 - 0\|$  donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$ .

On conclut par récurrence.

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

$\det G(v_1, \dots, v_n) = d(v_1, H)^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  où  $H = \text{Vect}(v_2, \dots, v_n)$ .

On a  $d(v_1, H) \leq \|v_1 - 0\|$  donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$ .

On conclut par récurrence.

Cas d'égalité ?



# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

$\det G(v_1, \dots, v_n) = d(v_1, H)^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  où  $H = \text{Vect}(v_2, \dots, v_n)$ .

On a  $d(v_1, H) \leq \|v_1 - 0\|$  donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$ .

On conclut par récurrence.

Cas d'égalité ?

$\det G(v_1, \dots, v_n) = \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  lorsque  $d(v_1, H) = \|v_1\|$   
soit :

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

$\det G(v_1, \dots, v_n) = d(v_1, H)^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  où  $H = \text{Vect}(v_2, \dots, v_n)$ .

On a  $d(v_1, H) \leq \|v_1 - 0\|$  donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$ .

On conclut par récurrence.

Cas d'égalité ?

$\det G(v_1, \dots, v_n) = \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  lorsque  $d(v_1, H) = \|v_1\|$   
soit :  $v_1 \in H^\perp$ .

# Inégalité de Hadamard

Si  $v_1, \dots, v_n \in E$ ,  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \cdots \|v_n\|^2$ .

Si  $(v_1, \dots, v_n)$  est liée,  $\det G(v_1, \dots, v_n) = 0$ .

On suppose désormais  $(v_1, \dots, v_n)$  libre.

$\det G(v_1, \dots, v_n) = d(v_1, H)^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  où  $H = \text{Vect}(v_2, \dots, v_n)$ .

On a  $d(v_1, H) \leq \|v_1 - 0\|$  donc  $\det G(v_1, \dots, v_n) \leq \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$ .

On conclut par récurrence.

Cas d'égalité ?

$\det G(v_1, \dots, v_n) = \|v_1\|^2 \det G(v_2, \dots, v_n)$  lorsque  $d(v_1, H) = \|v_1\|$

soit :  $v_1 \in H^\perp$ .

Conclusion : il y a égalité lorsque la famille  $(v_1, \dots, v_n)$  est orthogonale.

# Projection orthogonale

Un exercice typique

Calculer  $\inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt.$

# Projection orthogonale

Un exercice typique

$$\text{Calculer } \inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt.$$

$$E = \mathbb{R}[X], \langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt, \text{ il faut calculer } d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2.$$

# Projection orthogonale

Un exercice typique

Calculer  $\inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt$ .

$E = \mathbb{R}[X]$ ,  $\langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt$ , il faut calculer  $d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2$ .

**Méthode classique** : on pose  $p(X^3) = aX^2 + bX + c$  avec :

$$\begin{cases} \langle X^3 - aX^2 - bX - c | 1 \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X^2 \rangle = 0 \end{cases}$$

# Projection orthogonale

Un exercice typique

$$\text{Calculer } \inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt.$$

$$E = \mathbb{R}[X], \langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt, \text{ il faut calculer } d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2.$$

**Méthode classique** : on pose  $p(X^3) = aX^2 + bX + c$  avec :

$$\begin{cases} \langle X^3 - aX^2 - bX - c | 1 \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X^2 \rangle = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} 2a + b + c = 6 \\ 6a + 2b + c = 24 \\ 24a + 6b + 2c = 120 \end{cases}$$

# Projection orthogonale

Un exercice typique

$$\text{Calculer } \inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt.$$

$$E = \mathbb{R}[X], \langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt, \text{ il faut calculer } d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2.$$

**Méthode classique** : on pose  $p(X^3) = aX^2 + bX + c$  avec :

$$\begin{cases} \langle X^3 - aX^2 - bX - c | 1 \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X^2 \rangle = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} 2a + b + c = 6 \\ 6a + 2b + c = 24 \\ 24a + 6b + 2c = 120 \end{cases}$$

On résout pour trouver  $a = 9, b = -18, c = 6$ .



# Projection orthogonale

Un exercice typique

$$\text{Calculer } \inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt.$$

$$E = \mathbb{R}[X], \langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt, \text{ il faut calculer } d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2.$$

**Méthode classique** : on pose  $p(X^3) = aX^2 + bX + c$  avec :

$$\begin{cases} \langle X^3 - aX^2 - bX - c | 1 \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X \rangle = 0 \\ \langle X^3 - aX^2 - bX - c | X^2 \rangle = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} 2a + b + c = 6 \\ 6a + 2b + c = 24 \\ 24a + 6b + 2c = 120 \end{cases}$$

On résout pour trouver  $a = 9, b = -18, c = 6$ .

$$\begin{aligned} \text{On calcule } d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2 &= \|X^3 - p(X^3)\|^2 = \langle X^3 - p(X^3) | X^3 - p(X^3) \rangle \\ &= \langle X^3 | X^3 - p(X^3) \rangle \\ &= 720 - 120a - 24b - 6c = 36. \end{aligned}$$

# Projection orthogonale

Un exercice typique

Calculer  $\inf_{(a,b,c) \in \mathbb{R}^3} \int_0^{+\infty} (t^3 - at^2 - bt - c)^2 e^{-t} dt$ .

$E = \mathbb{R}[X]$ ,  $\langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt$ , il faut calculer  $d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2$ .

Avec la formule de Hadamard :

$$d(X^3, \mathbb{R}_2[X])^2 = \frac{\det G(X^3, X^2, X, 1)}{\det G(X^2, X, 1)} = \frac{144}{4} = 36.$$

## Orthonormalisation de Gram-Schmidt

Si  $(v)$  est une famille libre, il existe une unique famille orthonormée  $(e)$  vérifiant :

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k)$ ;
- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \langle e_k | v_k \rangle > 0$ .

On a  $e_k = \frac{v_k - p_{k-1}(v_k)}{\|v_k - p_{k-1}(v_k)\|}$  où  $p_{k-1}$  est la proj. orthog. sur  $\text{Vect}(v_1, \dots, v_{k-1})$ .

## Orthonormalisation de Gram-Schmidt

Si  $(v)$  est une famille libre, il existe une unique famille orthonormée  $(e)$  vérifiant :

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k)$ ;
- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \langle e_k | v_k \rangle > 0$ .

On a  $e_k = \frac{v_k - p_{k-1}(v_k)}{\|v_k - p_{k-1}(v_k)\|}$  où  $p_{k-1}$  est la proj. orthog. sur  $\text{Vect}(v_1, \dots, v_{k-1})$ .

La deuxième condition sert uniquement à assurer l'unicité.

## Orthonormalisation de Gram-Schmidt

Si  $(v)$  est une famille libre, il existe une unique famille orthonormée  $(e)$  vérifiant :

- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \text{Vect}(e_1, \dots, e_k) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k)$ ;
- $\forall k \in \llbracket 1, n \rrbracket, \langle e_k | v_k \rangle > 0$ .

On a  $e_k = \frac{v_k - p_{k-1}(v_k)}{\|v_k - p_{k-1}(v_k)\|}$  où  $p_{k-1}$  est la proj. orthog. sur  $\text{Vect}(v_1, \dots, v_{k-1})$ .

La deuxième condition sert uniquement à assurer l'unicité.

**Variante.** Dans le cas où  $E = \mathbb{R}[X]$  et  $(v) = (X^n)_{n \in \mathbb{N}}$ .

Il existe une unique famille orthogonale  $(P_n)$  vérifiant :

- $\forall k \in \mathbb{N}, \text{Vect}(P_0, \dots, P_k) = \mathbb{R}_k[X] \longrightarrow \forall k \in \mathbb{N}, \deg P_k = k$ ;
- le coefficient dominant de  $P_k$  est égal à 1.

## Familles de polynômes orthogonaux

À chaque produit scalaire usuel de  $\mathbb{R}[X]$  est associé une famille échelonnée en degré de polynômes orthogonaux, dont la condition d'unicité varie.

## Familles de polynômes orthogonaux

À chaque produit scalaire usuel de  $\mathbb{R}[X]$  est associée une famille échelonnée en degré de polynômes orthogonaux, dont la condition d'unicité varie.

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t)dt \rightarrow$  **polynômes de Legendre.**  
Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .

## Familles de polynômes orthogonaux

À chaque produit scalaire usuel de  $\mathbb{R}[X]$  est associée une famille échelonnée en degré de polynômes orthogonaux, dont la condition d'unicité varie.

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t) dt \rightarrow$  **polynômes de Legendre.**

Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 \frac{P(t)Q(t)}{\sqrt{1-t^2}} dt \rightarrow$  **polynômes de Tchebychev.**

Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .



## Familles de polynômes orthogonaux

À chaque produit scalaire usuel de  $\mathbb{R}[X]$  est associée une famille éche-lonnée en degré de polynômes orthogonaux, dont la condition d'unicité varie.

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t) dt \rightarrow$  **polynômes de Legendre.**  
Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .
- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 \frac{P(t)Q(t)}{\sqrt{1-t^2}} dt \rightarrow$  **polynômes de Tchebychev.**  
Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .
- $\langle P | Q \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t^2} dt \rightarrow$  **polynômes de Hermite.**  
Condition d'unicité :  $\text{cdom}(P_n) = 1$ .

## Familles de polynômes orthogonaux

À chaque produit scalaire usuel de  $\mathbb{R}[X]$  est associée une famille éche-  
lonnée en degré de polynômes orthogonaux, dont la condition d'unicité  
varie.

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 P(t)Q(t) dt \rightarrow$  **polynômes de Legendre.**

Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-1}^1 \frac{P(t)Q(t)}{\sqrt{1-t^2}} dt \rightarrow$  **polynômes de Tchebychev.**

Condition d'unicité :  $P_n(1) = 1$ .

- $\langle P | Q \rangle = \int_{-\infty}^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t^2} dt \rightarrow$  **polynômes de Hermite.**

Condition d'unicité :  $\text{cdom}(P_n) = 1$ .

- $\langle P | Q \rangle = \int_0^{+\infty} P(t)Q(t)e^{-t} dt \rightarrow$  **polynômes de Laguerre.**

Condition d'unicité :  $\text{cdom}(P_n) = \frac{(-1)^n}{n!}$ .

# Isométries vectorielles

$u \in \mathcal{O}(E)$  vérifie :  $\forall (x, y) \in E^2, \langle u(x) | u(y) \rangle = \langle x | y \rangle$ .

- Si  $(e)$  est une b.o.n,  $A = \text{Mat}_{(e)}(u) \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  vérifie  $A^T A = I_n$ .
- Si  $(e)$  et  $(e')$  sont deux b.o.n,  $P = \text{Mat}_{(e)}(e') \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ .

## Isométries vectorielles

$u \in \mathcal{O}(E)$  vérifie :  $\forall (x, y) \in E^2, \langle u(x) | u(y) \rangle = \langle x | y \rangle$ .

- Si  $(e)$  est une b.o.n,  $A = \text{Mat}_{(e)}(u) \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  vérifie  $A^T A = I_n$ .
- Si  $(e)$  et  $(e')$  sont deux b.o.n,  $P = \text{Mat}_{(e)}(e') \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ .

Une matrice orthogonale peut être interprétée de deux façons :

- c'est la matrice d'une isométrie dans une b.o.n ;
- c'est la matrice de passage entre deux b.o.n.

## Isométries vectorielles

$u \in \mathcal{O}(E)$  vérifie :  $\forall (x, y) \in E^2, \langle u(x) | u(y) \rangle = \langle x | y \rangle$ .

- Si  $(e)$  est une b.o.n,  $A = \text{Mat}_{(e)}(u) \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  vérifie  $A^T A = I_n$ .
- Si  $(e)$  et  $(e')$  sont deux b.o.n,  $P = \text{Mat}_{(e)}(e') \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ .

Une matrice orthogonale peut être interprétée de deux façons :

- c'est la matrice d'une isométrie dans une b.o.n;
- c'est la matrice de passage entre deux b.o.n.

Lorsque  $\dim E = 2$ , les isométries vectorielles sont de deux types :

- si  $\det u = 1$ ,  $u$  est une rotation, et dans toute b.o.n.d  $(e)$ ,

$$\text{Mat}_{(e)}(u) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix};$$

- si  $\det u = -1$ ,  $u$  est une symétrie orthogonale, et il existe une b.o.n.d

$$(e) \text{ telle que } \text{Mat}_{(e)}(u) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}.$$

## Endomorphismes symétriques

$u \in \mathcal{S}(E)$  vérifie :  $\forall (x, y) \in E^2, \langle u(x) | y \rangle = \langle x | u(y) \rangle$ .

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $A = \text{Mat}_{(e)}(u) \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  vérifie  $A^T = A$ .

## Endomorphismes symétriques

$u \in \mathcal{S}(E)$  vérifie :  $\forall (x, y) \in E^2, \langle u(x) | y \rangle = \langle x | u(y) \rangle$ .

Si  $(e)$  est une b.o.n,  $A = \text{Mat}_{(e)}(u) \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  vérifie  $A^T = A$ .

- $u \in \mathcal{S}(E)$  se diagonalise dans une b.o.n ;
- si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$ , il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $D$  diagonale telles que  $A = PDP^T$ .

**Conséquence** : les sous-espaces propres sont en somme directe orthogonale.

# Endomorphismes symétriques

Un résultat à savoir redémontrer

Si  $u$  et  $v$  sont deux endomorphismes symétriques qui commutent ( $u \circ v = v \circ u$ ) alors  $u$  et  $v$  se diagonalisent dans une même b.o.n.



# Endomorphismes symétriques

Un résultat à savoir redémontrer

Si  $u$  et  $v$  sont deux endomorphismes symétriques qui commutent ( $u \circ v = v \circ u$ ) alors  $u$  et  $v$  se diagonalisent dans une même b.o.n.

- Si  $u \circ v = v \circ u$ , les sev propres  $E_{\lambda_1}, \dots, E_{\lambda_p}$  de  $u$  sont stables par  $v$ .

# Endomorphismes symétriques

Un résultat à savoir redémontrer

Si  $u$  et  $v$  sont deux endomorphismes symétriques qui commutent ( $u \circ v = v \circ u$ ) alors  $u$  et  $v$  se diagonalisent dans une même b.o.n.

- Si  $u \circ v = v \circ u$ , les sev propres  $E_{\lambda_1}, \dots, E_{\lambda_p}$  de  $u$  sont stables par  $v$ .
- La restriction de  $v$  à  $E_{\lambda_i}$  est tjs symétrique donc il existe une b.o.n  $(e_i)$  de  $E_{\lambda_i}$  formée de vecteurs propres de  $v$ , qui sont aussi vecteurs propres de  $u$  (pour la vp  $\lambda_i$ ).

# Endomorphismes symétriques

Un résultat à savoir redémontrer

Si  $u$  et  $v$  sont deux endomorphismes symétriques qui commutent ( $u \circ v = v \circ u$ ) alors  $u$  et  $v$  se diagonalisent dans une même b.o.n.

- Si  $u \circ v = v \circ u$ , les sev propres  $E_{\lambda_1}, \dots, E_{\lambda_p}$  de  $u$  sont stables par  $v$ .
- La restriction de  $v$  à  $E_{\lambda_i}$  est tjs symétrique donc il existe une b.o.n  $(e_i)$  de  $E_{\lambda_i}$  formée de vecteurs propres de  $v$ , qui sont aussi vecteurs propres de  $u$  (pour la vp  $\lambda_i$ ).
- Puisque  $u$  est symétrique la réunion des bases  $(e_i)$  forme une b.o.n de  $E$ , constituée de vecteurs propres pour  $u$  et pour  $v$ .

# Endomorphismes symétriques

Un résultat à savoir redémontrer

Si  $u$  et  $v$  sont deux endomorphismes symétriques qui commutent ( $u \circ v = v \circ u$ ) alors  $u$  et  $v$  se diagonalisent dans une même b.o.n.

- Si  $u \circ v = v \circ u$ , les sev propres  $E_{\lambda_1}, \dots, E_{\lambda_p}$  de  $u$  sont stables par  $v$ .
- La restriction de  $v$  à  $E_{\lambda_i}$  est tjs symétrique donc il existe une b.o.n  $(e_i)$  de  $E_{\lambda_i}$  formée de vecteurs propres de  $v$ , qui sont aussi vecteurs propres de  $u$  (pour la vp  $\lambda_i$ ).
- Puisque  $u$  est symétrique la réunion des bases  $(e_i)$  forme une b.o.n de  $E$ , constituée de vecteurs propres pour  $u$  et pour  $v$ .

**Traduction matricielle.** Si  $A$  et  $B$  sont deux matrices symétriques telles que  $AB = BA$ , il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $D_1, D_2$  diagonales telles que

$$A = PD_1P^\perp \quad \text{et} \quad B = PD_2P^\perp$$

# Endomorphismes symétriques

Un autre résultat à savoir redémontrer

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est symétrique il y a équivalence entre :

- 1 pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X^T A X \geq 0$ ;
- 2  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+$ .

On dit dans ce cas que  $A$  est **positif**.

# Endomorphismes symétriques

Un autre résultat à savoir redémontrer

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est symétrique il y a équivalence entre :

- ① pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X^T A X \geq 0$ ;
- ②  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+$ .

On dit dans ce cas que  $A$  est **positif**.

- (1)  $\implies$  (2).

Si  $AX = \lambda X$  avec  $X \neq 0$ ,  $X^T A X = \lambda \|X\|^2 \geq 0$  donc  $\lambda \geq 0$ .

# Endomorphismes symétriques

Un autre résultat à savoir redémontrer

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est symétrique il y a équivalence entre :

- ① pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X^T A X \geq 0$ ;
- ②  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+$ .

On dit dans ce cas que  $A$  est **positif**.

- (1)  $\implies$  (2).

Si  $AX = \lambda X$  avec  $X \neq 0$ ,  $X^T A X = \lambda \|X\|^2 \geq 0$  donc  $\lambda \geq 0$ .

- (2)  $\implies$  (1).

Il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  avec  $\lambda_i \geq 0$  tel que

$A = P D P^T$ . Alors  $X^T A X = Y^T D Y = \sum_{k=1}^n \lambda_k y_k^2 \geq 0$  avec  $Y = P^T X$ .

# Endomorphismes symétriques

Un autre résultat à savoir redémontrer

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est symétrique il y a équivalence entre :

- ① pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X^T A X \geq 0$ ;
- ②  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+$ .

On dit dans ce cas que  $A$  est **positif**.

- (1)  $\implies$  (2).

Si  $AX = \lambda X$  avec  $X \neq 0$ ,  $X^T A X = \lambda \|X\|^2 \geq 0$  donc  $\lambda \geq 0$ .

- (2)  $\implies$  (1).

Il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  avec  $\lambda_i \geq 0$  tel que

$$A = P D P^T. \text{ Alors } X^T A X = Y^T D Y = \sum_{k=1}^n \lambda_k y_k^2 \geq 0 \text{ avec } Y = P^T X.$$

Si  $A \in \mathcal{S}_n(\mathbb{R})$  est symétrique il y a équivalence entre :

- ① pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X \neq 0$ ,  $X^T A X > 0$ ;
- ②  $\text{Sp}(A) \subset \mathbb{R}_+^*$ .

On dit dans ce cas que  $A$  est **défini positif**.



# Endomorphismes symétriques

Application

Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ , il existe une unique matrice  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  telle que  $B^2 = A$ .

# Endomorphismes symétriques

Application

Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ , il existe une unique matrice  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  telle que  $B^2 = A$ .

Si  $B^2 = A$  alors  $AB = BA$ . Et puisque  $A$  et  $B$  sont symétriques, il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  telle que  $D_1 = P^T A P$  et  $D_2 = P^T B P$  sont diagonales.

# Endomorphismes symétriques

Application

Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ , il existe une unique matrice  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  telle que  $B^2 = A$ .

Si  $B^2 = A$  alors  $AB = BA$ . Et puisque  $A$  et  $B$  sont symétriques, il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  telle que  $D_1 = P^T A P$  et  $D_2 = P^T B P$  sont diagonales.

On pose  $D_1 = \text{diag}(a_1, \dots, a_n)$  et  $D_2 = \text{diag}(b_1, \dots, b_n)$ . Alors :

$$B^2 = A \iff D_2^2 = D_1 \iff \forall k, b_k^2 = a_k$$

# Endomorphismes symétriques

## Application

Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ , il existe une unique matrice  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  telle que  $B^2 = A$ .

Si  $B^2 = A$  alors  $AB = BA$ . Et puisque  $A$  et  $B$  sont symétriques, il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  telle que  $D_1 = P^T A P$  et  $D_2 = P^T B P$  sont diagonales.

On pose  $D_1 = \text{diag}(a_1, \dots, a_n)$  et  $D_2 = \text{diag}(b_1, \dots, b_n)$ . Alors :

$$B^2 = A \iff D_2^2 = D_1 \iff \forall k, b_k^2 = a_k$$

Dans  $\mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  il y a une unique solution donnée par  $b_k = \sqrt{a_k}$ .

# Endomorphismes symétriques

## Application

Si  $A \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$ , il existe une unique matrice  $B \in \mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  telle que  $B^2 = A$ .

Si  $B^2 = A$  alors  $AB = BA$ . Et puisque  $A$  et  $B$  sont symétriques, il existe  $P \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  telle que  $D_1 = P^T A P$  et  $D_2 = P^T B P$  sont diagonales.

On pose  $D_1 = \text{diag}(a_1, \dots, a_n)$  et  $D_2 = \text{diag}(b_1, \dots, b_n)$ . Alors :

$$B^2 = A \iff D_2^2 = D_1 \iff \forall k, b_k^2 = a_k$$

Dans  $\mathcal{S}_n^+(\mathbb{R})$  il y a une unique solution donnée par  $b_k = \sqrt{a_k}$ .

C'est pareil avec  $\mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

# Endomorphismes symétriques

Décomposition polaire

Toute matrice  $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$  se décompose de manière unique sous la forme  $A = OS$  avec  $O \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $S \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

# Endomorphismes symétriques

## Décomposition polaire

Toute matrice  $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$  se décompose de manière unique sous la forme  $A = OS$  avec  $O \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $S \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

$A^T A$  est symétrique et pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X \neq 0$ ,  $X^T A^T A X = \|AX\|^2 > 0$  donc  $A^T A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

# Endomorphismes symétriques

## Décomposition polaire

Toute matrice  $A \in \mathcal{GL}_n(\mathbb{R})$  se décompose de manière unique sous la forme  $A = OS$  avec  $O \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$  et  $S \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

$A^T A$  est symétrique et pour tout  $X \in \mathbb{R}^n$ ,  $X \neq 0$ ,  $X^T A^T A X = \|AX\|^2 > 0$  donc  $A^T A \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$ .

Il existe donc une unique matrice  $S \in \mathcal{S}_n^{++}(\mathbb{R})$  telle que  $A^T A = S^2$ .

On pose  $O = AS^{-1}$ . Alors :  $O^T O = (S^{-1})^T A^T A S^{-1} = S^{-1} S^2 S^{-1} = I$  donc  $O \in \mathcal{O}_n(\mathbb{R})$ .



## Et pour finir ...

un bonus en algèbre linéaire

Avec le programme de PC, il est difficile de prouver ce résultat d'algèbre linéaire (HP) :

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme diagonalisable, et  $H$  un sev stable par  $u$ . Alors l'induit de  $u$  sur  $H$  est diagonalisable.

## Et pour finir ...

un bonus en algèbre linéaire

Avec le programme de PC, il est difficile de prouver ce résultat d'algèbre linéaire (HP) :

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme diagonalisable, et  $H$  un sev stable par  $u$ . Alors l'induit de  $u$  sur  $H$  est diagonalisable.

Soit  $(e)$  une base formée de vecteurs propres de  $u$  : tout vecteur  $x \in E$  s'écrit de manière unique  $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k$ .

## Et pour finir ...

un bonus en algèbre linéaire

Avec le programme de PC, il est difficile de prouver ce résultat d'algèbre linéaire (HP) :

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme diagonalisable, et  $H$  un sev stable par  $u$ . Alors l'induit de  $u$  sur  $H$  est diagonalisable.

Soit  $(e)$  une base formée de vecteurs propres de  $u$  : tout vecteur  $x \in E$

s'écrit de manière unique  $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k$ .

On définit un produit scalaire en posant :  $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$ .

## Et pour finir ...

un bonus en algèbre linéaire

Avec le programme de PC, il est difficile de prouver ce résultat d'algèbre linéaire (HP) :

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme diagonalisable, et  $H$  un sev stable par  $u$ . Alors l'induit de  $u$  sur  $H$  est diagonalisable.

Soit  $(e)$  une base formée de vecteurs propres de  $u$  : tout vecteur  $x \in E$

s'écrit de manière unique  $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k$ .

On définit un produit scalaire en posant :  $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$ .

Pour ce produit scalaire  $u$  est un endomorphisme symétrique.

## Et pour finir ...

un bonus en algèbre linéaire

Avec le programme de PC, il est difficile de prouver ce résultat d'algèbre linéaire (HP) :

Soit  $E$  un  $\mathbb{R}$ -espace vectoriel de dimension finie,  $u \in \mathcal{L}(E)$  un endomorphisme diagonalisable, et  $H$  un sev stable par  $u$ . Alors l'induit de  $u$  sur  $H$  est diagonalisable.

Soit  $(e)$  une base formée de vecteurs propres de  $u$  : tout vecteur  $x \in E$

s'écrit de manière unique  $x = \sum_{k=1}^n x_k e_k$ .

On définit un produit scalaire en posant :  $\langle x | y \rangle = \sum_{k=1}^n x_k y_k$ .

Pour ce produit scalaire  $u$  est un endomorphisme symétrique.

La restriction d'un endomorphisme symétrique à un sev stable est toujours symétrique donc (théorème spectral)  $u_H$  est diagonalisable.