

# Endomorphismes symétriques

## I Les endomorphismes symétriques

Dans ce paragraphe,  $E$  est un espace euclidien de dimension  $n$ , muni d'une base orthonormale  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ .

### I.1 Définition

Un endomorphisme  $\phi$  de  $E$  est symétrique  $\Leftrightarrow \forall (u, v) \in E^2, \langle u, \phi(v) \rangle = \langle \phi(u), v \rangle$

Exemples : une projection orthogonale est un endomorphisme symétrique.

Si  $p$  est la projection orthogonale de l'espace euclidien  $E$  sur le sous-espace vectoriel  $F$ , alors tout vecteur  $u$  ou  $v$  se décompose de façon unique sous forme de somme :  $u = u' + u''$ ,  $v = v' + v''$  où :

$u' = p(u) \in F$ ,  $v' = p(v) \in F$ ,  $u'' = u - p(u) \in F^\perp$ ,  $v'' = v - p(v) \in F^\perp$ .

Or :  $\langle u, p(v) \rangle = \langle u' + u'', v' \rangle = \langle u', v' \rangle = \langle p(u), p(v) \rangle$  puisque  $u'$  et  $v''$  sont orthogonaux.

Donc  $\langle u, p(v) \rangle = \langle p(u), p(v) \rangle$  et par symétrie  $\langle p(u), v \rangle = \langle p(u), p(v) \rangle = \langle u, p(v) \rangle$

### I.2 Théorème

Si  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est une base orthonormale de  $E$  et  $\phi$  un endomorphisme de matrice  $A$  dans la base  $\mathcal{B}$  : L'endomorphisme  $\phi$  est symétrique si et seulement si sa matrice  $A$  (dans la base orthonormale  $\mathcal{B}$ ) est symétrique.

#### • Démonstration

Soient  $u = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  et  $v = \sum_{i=1}^n y_i e_i$  deux vecteurs de  $E$  de coordonnées  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  et  $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  dans  $\mathcal{B}$ .

$$\langle u, \phi(v) \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i e_i, \phi \left( \sum_{j=1}^n y_j e_j \right) \right\rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \langle e_i, \phi(e_j) \rangle$$

$$\text{et } \langle \phi(u), v \rangle = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \langle \phi(e_i), e_j \rangle,$$

Si  $\phi$  est symétrique alors  $\forall (i, j) \in \{1, \dots, n\}, \langle e_i, \phi(e_j) \rangle = \langle \phi(e_i), e_j \rangle$  donc la matrice de  $\phi$  dans  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$ ,

$$A = \begin{pmatrix} \langle e_1, \phi(e_1) \rangle & \dots & \langle e_1, \phi(e_n) \rangle \\ \dots & \dots & \dots \\ \langle e_n, \phi(e_1) \rangle & \dots & \langle e_n, \phi(e_n) \rangle \end{pmatrix} \text{ est symétrique.}$$

Rappel : les coordonnées de  $\phi(e_1), \dots, \phi(e_n)$  qui constituent les colonnes de la matrice  $A$  de  $\phi$ , sont les produits scalaires car  $\mathcal{B}$  est orthonormale.

#### Réciproquement

si  $A$  est symétrique, alors  $\langle u, \phi(v) \rangle = {}^t X (AY) = {}^t X A Y$ , et  $\langle \phi(u), v \rangle = {}^t (AX) Y = {}^t X {}^t A Y = {}^t X A Y$ , donc  $\phi$  est symétrique.

### I.3 Valeurs propres d'un endomorphisme ou d'une matrice symétrique

#### I.4 Théorèmes

Un endomorphisme symétrique  $\phi$  de l'espace euclidien  $E$  ne possède que des valeurs propres réelles : il existe une base orthonormale de vecteurs propres  $\Leftrightarrow \phi$  est diagonalisable, et les différents sous-espaces propres sont deux à deux orthogonaux.

Une matrice symétrique  $A$  à coefficients réels ne possède que des valeurs propres réelles et  $A$  est diagonalisable : plus précisément il existe une matrice de passage  $P$  telle que  $P^{-1} = {}^t P$  et telle que  ${}^t P A P$  soit diagonale.

Une matrice  $P$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  telle que  $P^{-1} = {}^t P$  est une matrice de passage d'une base orthonormale à une autre base orthonormale : on dit que la matrice  $P$  est "orthogonale".

#### I.5 Démonstration

##### • Existence de valeurs propres :

La recherche des valeurs propres passe par la résolution d'une équation  $P(\lambda) = 0$ ,  $P(\lambda)$  étant un polynôme en  $\lambda$  obtenu en "triangularisant" la matrice  $A - \lambda I$ . Dans le corps des complexes, une telle équation possède au moins une racine complexe (Théorème de D'Alembert).

##### • Les valeurs propres d'une matrice symétrique sont réelles :

Si  $\lambda$  est une valeur propre complexe et  $X$  un vecteur propre (à composantes complexes) associé à  $\lambda$ , alors en définissant des

“conjugués” des matrices, on obtient tout de suite :

$AX = \lambda X$  et  $\overline{AX} = \overline{\lambda X}$ ; mais  $\overline{A} = A = {}^t A$ , donc en transposant :  ${}^t \overline{AX} = \overline{\lambda} {}^t X$  et par suite :

$${}^t \overline{AX} = ({}^t \overline{XA}) X = (\overline{\lambda} {}^t X) X = \overline{\lambda} {}^t X X \text{ et } {}^t \overline{XAX} = {}^t \overline{X} ({}^t \overline{AX}) = {}^t \overline{X} (AX) = {}^t \overline{X} (\lambda X) = \lambda {}^t \overline{X} X$$

ce qui implique puisque  $\overline{X} X = \sum_{i=1}^n \overline{x_i} x_i = \sum_{i=1}^n |x_i|^2$  est un réel (c'est la somme des carrés des modules des composantes complexes de  $X$ ) non nul ( $X \neq \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  est vecteur propre) :  $\overline{\lambda} = \lambda$ .

De plus comme les composantes de  $X$  sont solutions d'un système à  $n$  équations à coefficients réels :  $(A - \lambda I)X = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , ces composantes sont des réels.

- un endomorphisme symétrique  $\phi$  possède une base orthonormale de vecteurs propres :  
Cela se démontre par récurrence . C'est évident si  $n = 1$ .  
Sinon si c'est vrai jusqu'à la dimension  $n - 1$ , soit  $\lambda$  est une valeur propre réelle associée à un vecteur propre  $u$ .  
On pose  $F = (\text{Vect}(u))^\perp$ ,  $F$  est un hyperplan de dimension  $n - 1$  orthogonal à  $\text{Vect}(u)$ .  
On a  $\forall v \in F = (\text{Vect}(u))^\perp$ ,  $\langle u, \phi(v) \rangle = \langle \phi(u), v \rangle = \lambda \langle u, v \rangle = 0$ ,  
donc :  $v \in F = (\text{Vect}(u))^\perp \Rightarrow \phi(v) \in F$ .  
Ce qui signifie que l'hyperplan  $F$  est stable par  $\phi$ , la restriction de  $\phi$  à  $F$ , espace de dimension  $n - 1$ , euclidien pour la restriction du produit scalaire à ce sous-espace, est encore un endomorphisme symétrique, et on peut lui appliquer l'hypothèse de récurrence :  
il existe une base orthonormale  $(e_1, \dots, e_{n-1})$  de vecteurs propres pour la restriction de  $\phi$  à  $F$ .  
On ajoute le vecteur  $e_n = \frac{1}{\|u\|} u \in \text{Vect}(u) = F^\perp$  (ou son opposé), qui est de norme 1, qui est orthogonal à  $e_1, \dots, e_{n-1}$ , pour obtenir une famille orthonormale  $(e_1, \dots, e_n)$  qui sera une base de  $E$
- A partir de cette base orthonormale de vecteurs propres  $(e_1, \dots, e_n)$ , si on regroupe les  $k$  vecteurs associés à une même valeur propre  $\lambda$ , on obtiendra une base orthonormale du sous-espace propre  $E_\lambda$  et les  $(n - k)$  autres vecteurs formeront une base de l'orthogonal  $E_\lambda^\perp$  : les autres sous-espace propres étant inclus dans  $E_\lambda^\perp$  sont orthogonaux à  $E_\lambda$ .

Une autre façon de démontrer très rapidement cette propriété :

si  $u$  et  $v$  sont des vecteurs propres associés à des valeurs propres  $\lambda$  et  $\mu$  distinctes, donc si  $\phi(u) = \lambda u$  et  $\phi(v) = \mu v$  alors  
 $\langle u, \phi(v) \rangle = \langle u, \mu v \rangle = \mu \langle u, v \rangle$  et  $\langle u, \phi(v) \rangle = \langle \phi(u), v \rangle = \langle \lambda u, v \rangle = \lambda \langle u, v \rangle \Rightarrow \langle u, v \rangle = 0$ ,  
deux vecteurs propres associés à des valeurs propres distinctes sont nécessairement orthogonaux.

- Pour la traduction matricielle, se rappeler que les matrices de passage entre bases orthonormales vérifient  ${}^t P = P^{-1}$ .

## I.6 Réciproque

Un endomorphisme  $\phi$  de  $E$ , qui est diagonalisable (i.e. la somme des dimensions des sous-espaces propres est égale à celle de  $E$ ), et dont les sous espaces propres sont orthogonaux deux à deux, est un endomorphisme symétrique, dont la matrice dans une base orthonormale est symétrique.

- **Démonstration**  
Si  $E_1, \dots, E_k$  sont les sous-espaces propres associés aux valeurs propres  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ , alors  $\phi$  diagonalisable  $\Leftrightarrow E_1 \oplus \dots \oplus E_k = E$ .  
Si  $(u, v) \in E^2$ , il y a des décomposition uniques

$u = u_1 + \dots + u_k$ ,  $v = v_1 + \dots + v_k$  avec  $(u_1, \dots, u_k) \in E_1 \times \dots \times E_k$  et  $(v_1, \dots, v_k) \in E_1 \times \dots \times E_k$ .

$\phi(u) = \phi(u_1 + \dots + u_k) = \phi(u_1) + \dots + \phi(u_k) = \lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_k u_k$

et  $\phi(v) = \phi(v_1 + \dots + v_k) = \phi(v_1) + \dots + \phi(v_k) = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_k v_k$ .

Par suite

$\langle u, \phi(v) \rangle = \langle u_1 + \dots + u_k, \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_k v_k \rangle = \lambda_1 \langle u_1, v_1 \rangle + \dots + \lambda_k \langle u_k, v_k \rangle$  et

$\langle \phi(u), v \rangle = \langle \lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_k u_k, v_1 + \dots + v_k \rangle = \lambda_1 \langle u_1, v_1 \rangle + \dots + \lambda_k \langle u_k, v_k \rangle$

car si  $i \neq j$ , on a  $\langle u_i, v_j \rangle = 0$  puisque  $(u_i, v_j) \in E_i \times E_j$  et que  $E_i \perp E_j$ .

Exemple, une projection ou une symétrie orthogonale, de base  $F$  (sous-espace propre associé à la valeur propre 1), de direction  $F^\perp$ , sont des endomorphismes symétriques. Dans une base orthonormale, leurs matrices sont symétriques.

## II Formes quadratiques

### II.1 Définition

Soit  $\phi$  un endomorphisme symétrique de l'espace vectoriel  $\mathbb{R}^n$  : la forme quadratique associée à  $\phi$  est l'application  $q$  de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}$  est définie par  $x \mapsto q(x) = \langle \phi(x), x \rangle$ , où  $\langle, \rangle$  est le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

Si  $A = (a_{i,j})$  est une matrice (symétrique) associée à  $\phi$  dans la base canonique de  $\mathbb{R}^n$ , alors en notant  $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  la matrice colonne des coordonnées de  $x = (x_1, \dots, x_n)$ , on a

$q(x) = \langle \phi(x), x \rangle = {}^t (AX) X = {}^t XAX = \sum_{(i,j) \in \{1, \dots, n\}^2} a_{i,j} x_i x_j$  polynôme en  $(x_1, \dots, x_n)$  homogène de degré 2.

## II.2 Signe d'une forme quadratique sur l'espace vectoriel $\mathbb{R}^n$

Pour l'étude du signe de  $q(x) = {}^t X A X = \sum_{(i,j) \in \{1, \dots, n\}^2} a_{i,j} x_i x_j = \sum_{i=1}^n a_{i,i} x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{i,j} x_i x_j$

(en regroupant grâce à la symétrie  $a_{i,j} = a_{j,i}$ ), il y a 2 stratégies :

1. Etudier les **signes des valeurs propres** de la matrice diagonalisable  $A$ .

Il existe une base orthonormale de vecteurs propres de  $A$ ,

$(X_1, \dots, X_n)$ ,  $X_i$  étant un vecteur propre associé à la valeur propre  $\lambda_i$ , un vecteur  $X = \sum_{i=1}^n \alpha_i X_i$  donne :

$$\begin{aligned} {}^t X A X &= {}^t \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i X_i \right) A \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i X_i \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j {}^t X_i A X_j = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j {}^t X_i \lambda_j X_j \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_i \alpha_j \lambda_j {}^t X_i X_j = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \lambda_i \end{aligned}$$

puisque la base est orthonormale.

Le signe de la somme dépend du signe des valeurs propres.

La forme quadratique a un signe constant si toutes les valeurs propres ont le même signe.

Dans certains cas, il faudra préciser si la somme ne s'annule que pour  $X = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$ , il faudra un travail spécifique supplémentaire pour résoudre  $q(x) = 0$ , qui consiste à voir si  $\lambda = 0$  est valeur propre ou encore savoir si  $A$  est inversible ou pas.

2. Décomposer  ${}^t X A X$  en **combinaison linéaire de carrés**, en regardant les coefficients positifs, les coefficients négatifs : la forme quadratique a un signe constant si tous les coefficients ont le même signe.

Cette décomposition en somme de carrés se fait souvent en regroupant tous les termes contenant  $x_1$  dans un seul carré, puis tous les termes contenant  $x_2$  dans un deuxième carré, etc...

Mais il n'y a aucune obligation quant l'ordre sur  $x_1, x_2, \dots$  pour choisir les regroupements, ni unicité de la décomposition (en général).

## II.3 Rappels sur l'expression analytique d'un produit scalaire

On a déjà vu que si  $\Phi$  était une forme bilinéaire symétrique sur l'espace vectoriel  $E$  de dimension  $n$ , si  $u$  et  $u'$  sont deux vecteurs de coordonnées  $X$  et  $X'$  dans une base  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  quelconque de  $E$ , alors l'expression analytique de  $\Phi$  est :

$\Phi(u, u') = {}^t X A X'$ , où la matrice symétrique  $A$  a pour coefficients de ligne  $i$  et de colonne  $j$ ,  $a_{i,j} = \Phi(e_j, e_i) = \Phi(e_i, e_j)$ .

$\Phi$  est un produit scalaire, si on démontre que :  $\forall u \in E^*, \Phi(u, u) = {}^t X A X > 0$ , c'est bien un exemple d'étude de signe d'une forme quadratique.

*Remarque :*

En utilisant la méthode de Schmidt, on démontre qu'il existe une matrice  $P$  de passage (inversible) permettant de passer de la base  $\mathcal{B}$  de départ à une base orthonormale  $\mathcal{B}'$  pour  $\Phi$ .

- Si  $u$  et  $u'$  ont pour coordonnées  $X$  et  $X'$  dans  $\mathcal{B}$ ,  $Y$  et  $Y'$  dans  $\mathcal{B}'$ , alors  $\Phi(u, u') = {}^t X A X' = {}^t Y Y'$ , et comme  $Y = P^{-1} X$  et  $Y' = P^{-1} X'$ ,  $\Phi(u, u') = {}^t X A X' = {}^t X {}^t P^{-1} P^{-1} X'$  soit par suite  $A = {}^t P^{-1} P^{-1}$ .
- Cette égalité prouve que  $A$  doit être inversible (comme produit de matrices inversibles) : (sinon  $X \in \text{Ker } A \Rightarrow AX = 0 \Rightarrow {}^t X A X = 0$ , l'axiome de stricte positivité n'est pas vérifié)
- On prouve aussi que les valeurs propres d'une matrice symétrique  ${}^t M M$  sont positives : comme  $\forall X \neq 0, {}^t X {}^t M M X = \|M X\|^2 \geq 0$ , (pour la norme associée au produit scalaire canonique)  ${}^t M M X = \lambda X \Rightarrow {}^t X {}^t M M X = \lambda {}^t X X \geq 0 \Rightarrow \lambda \geq 0$

## II.4 Quatre exemples

1. Si  $A = \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix}$ ,

$$q(v) = \begin{pmatrix} x & y & z \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 2x^2 - 4xy + 2xz + 5y^2 - 4yz + 2z^2.$$

– Méthode 1, on décompose en combinaison linéaire de carrés

$$\begin{aligned} q(v) &= 2x^2 - 4xy + 2xz + 5y^2 - 4yz + 2z^2 = 2 \left( x - y + \frac{z}{2} \right)^2 + 3y^2 - 2yz + \frac{3}{2}z^2 \\ &= 2 \left( x - y + \frac{z}{2} \right)^2 + 3 \left( y - \frac{z}{3} \right)^2 + \frac{7}{6}z^2 \end{aligned}$$

$\forall v \in E, q(v) \geq 0$  et  $q(v) = 0 \Rightarrow v = 0$ . (On a un système échelonné vite résolu !)

– Méthode 2, on cherche les valeurs propres

Les valeurs propres de  $A$  sont obtenues en cherchant le rang de  $A - \lambda I = \begin{pmatrix} 2 - \lambda & -2 & 1 \\ -2 & 5 - \lambda & -2 \\ 1 & -2 & 2 - \lambda \end{pmatrix}$

On effectue :  $\begin{cases} L_3 \\ L_2 + 2L_3 \\ -L_1 + (2 - \lambda)L_3 \end{cases}$   $\text{rang}(A - \lambda I) = \text{rang} \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 - \lambda \\ 0 & 1 - \lambda & 2 - 2\lambda \\ 0 & -2 + 2\lambda & 3 - 4\lambda + \lambda^2 \end{pmatrix}$

puis  $\begin{cases} L_1 \\ L_2 \\ 2L_2 + L_3 \end{cases}$ ,  $\text{rang}(A - \lambda I) = \text{rang} \begin{pmatrix} 1 & -2 & 2 - \lambda \\ 0 & 1 - \lambda & 2 - 2\lambda \\ 0 & 0 & 7 - 8\lambda + \lambda^2 \end{pmatrix}$ ,

les valeurs propres racines du produit  $(1 - \lambda)(7 - 8\lambda + \lambda^2)$  sont 1 et 7, elles sont strictement positives. donc  $\forall v \in E, q(v) \geq 0$  et  $q(v) = 0 \Rightarrow v = 0$ .

très précisément, on remarque que le sous-espace  $\ker(A - I)$  est de dimension 2, il existe une et une matrice de passage orthogonale  $P$  telle que  ${}^t P = P^{-1}$  telle que

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} = {}^t P A P \Leftrightarrow \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ -2 & 5 & -2 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix} = P \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} {}^t P = P D {}^t P, \text{ où } D = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\text{si } Y = P^{-1} X = {}^t P X = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = {}^t P \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$$q(v) = {}^t X A X = {}^t X (P D {}^t P) X = {}^t ({}^t P X) D ({}^t P X) = {}^t Y D Y = y_1^2 + y_2^2 + 7y_3^2 \geq 0 \text{ et}$$

$$q(v) = 0 \Rightarrow Y = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow X = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow v = 0.$$

2. Si  $B = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix}$ ,

$$q(v) = \begin{pmatrix} x & y & z \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 2x^2 + 2xy + 2xz + 2y^2 - 2yz + 2z^2$$

– Méthode 1 : on décompose

$$\begin{aligned} q(v) &= 2x^2 + 2xy + 2xz + 2y^2 - 2yz + 2z^2 = 2\left(x + \frac{y}{2} + \frac{z}{2}\right)^2 + \frac{3}{2}y^2 - 3yz + \frac{3}{2}z^2 \\ &= 2\left(x + \frac{y}{2} + \frac{z}{2}\right)^2 + \frac{3}{2}(y - z)^2 \end{aligned}$$

– Méthode 2 : les valeurs propres de  $B$  sont 0 et 3.

$$\forall v \in E, q(v) \geq 0 \text{ et } q(v) = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} x + \frac{y}{2} + \frac{z}{2} = 0 \\ y = z \end{cases} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = z \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \text{Ker}(A).$$

3. Si  $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ ,

$$q(v) = \begin{pmatrix} x & y & z \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = x^2 + 2xy - 2xz + y^2 + 2yz + z^2$$

– Méthode 1 : on décompose

$$\begin{aligned} q(v) &= x^2 + 2xy - 2xz + y^2 + 2yz + z^2 \\ &= (x + y - z)^2 + 4yz = (x + y - z)^2 + (y + z)^2 - (y - z)^2 \end{aligned}$$

$q(v) < 0$  si par exemple  $(x, y, z) = (2, -1, 1)$ , vecteur pour lequel  $(x + y - z)^2 + (y + z)^2 = 0$ ,

$q(v) > 0$  si par exemple  $(x, y, z) = (0, 1, 1)$ , vecteur pour lequel  $(y - z)^2 = 0$

– Méthode 2 : les valeurs propres de  $C$  sont 2 et -1.

\* En fait on a très précisément  $\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 2 \end{pmatrix}$ , donc  $X = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \ker(C - 2I)$ , dans ce cas  $q(v) = {}^t X C X = {}^t X (2X) = 2 {}^t X X > 0$

\* Un vecteur propre associé à la valeur propre  $(-1)$ , donc appartenant à

$$\ker(C + I) = \ker \begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ -1 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \text{Vect} \left( \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right), \text{ donnera :}$$

$$(1 \quad -1 \quad 1) \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} = (1 \quad -1 \quad 1) \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} = -3 < 0.$$

4. Si  $D = \begin{pmatrix} 0 & 2 & 2 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ ,

$$q(v) = (x \quad y \quad z) \begin{pmatrix} 0 & 2 & 2 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 4xy + 4xz - y^2 + z^2,$$

– Méthode 1 : on décompose

$$q(v) = (z + 2x)^2 - 4x^2 + 4xy - y^2 = (z + 2x)^2 - (2x - y)^2 = (z + y)(4x - y + z), \text{ le signe change, on résout facilement } q(v) = 0 \dots$$

– Méthode 2 : les valeurs propres de  $D$  sont  $-3, 0, 3 \dots$