

# MATRICES ORTHOGONALES

## (INTERLUDE)

### 1 Définitions.

#### 1.1 Matrices orthogonales.

On dit qu'une matrice  $M$  de  $\mathcal{M}_n(\mathbf{R})$  est *orthogonale* si elle est l'inverse de sa transposée :  $M^t M = {}^t M M = I_n$  (attention : cette définition ne se généralise pas à  $\mathbf{C}$  ; une définition analogue existe (on obtient alors les matrices dites *hermitiennes*), mais elle fait aussi intervenir la conjugaison, et est hors-programme en classes prépas). Il est clair que si  $M^t M = I_n$ , on a aussi (d'après les propriétés de l'inverse)  ${}^t M M = I_n$ , ce qui montre que  ${}^t M$  est aussi orthogonale.

#### 1.2 Le groupe orthogonal.

L'ensemble des matrices orthogonales forme un groupe (pour la multiplication) puisque  $AB^t(AB) = AB^t B^t A$  (et que  $I_n$  est orthogonale), appelé le *groupe orthogonal* ; on le note  $\mathcal{O}_n$ . Remarquons que le déterminant d'une matrice orthogonale vérifie  $\det(M) \det({}^t M) = (\det(M))^2 = \det(I_n) = 1$ , et donc que  $\det(M) = \pm 1$  ; les matrices pour lesquelles ce déterminant vaut 1 forment un sous-groupe du groupe orthogonal, noté  $\mathcal{O}_n^+$  ; on remarquera que l'ensemble des autres matrices orthogonales (noté  $\mathcal{O}_n^-$ ) n'est pas un sous-groupe.

### 2 Propriétés matricielles.

#### 2.1 Conséquences de la définition.

Soit  $M = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$  une matrice de  $\mathcal{O}_n$ , calculons explicitement  $I_n = M^t M$  : si on pose  $I_n = (\delta_{ij})$  (symbole de Kronecker) avec  $\delta_{ij} = 0$  si  $i \neq j$  et  $\delta_{ii} = 1$ , on doit avoir  $\delta_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{jk}$  ; et par conséquent on aura pour tout  $i$   $\sum_{k=1}^n a_{ik}^2 = 1$  et, pour tout couple  $(i, j)$  tel que  $i \neq j$ ,  $\sum_{k=1}^n a_{ik} a_{jk} = 0$ . Dans le cas  $n = 2$  ou  $n = 3$ , si on interprète les vecteurs-lignes de  $M$  comme les coordonnées de vecteurs du plan ou de l'espace dans un repère orthonormal, on voit que ces conditions équivalent à dire que la famille des vecteurs-lignes est également une base orthonormale, puisque ces formules sont (dans le repère choisi) celles du produit scalaire ordinaire (on verra en Spé comment généraliser ces définitions à  $\mathbf{R}^n$ , et à un produit scalaire « arbitraire »). La transposition (et le fait que  ${}^t M$  est aussi orthogonale) montre alors que la famille des vecteurs-colonnes possède les mêmes propriétés.

#### 2.2 Exemples.

Un calcul simple (laissé en exercice) montre que l'ensemble des matrices de  $\mathcal{O}_2$  est d'une des deux formes

$$M_1 = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \quad \text{ou} \quad M_2 = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix}$$

Le premier type correspond aux matrices de  $\mathcal{O}_2^+$  et le second à celles de  $\mathcal{O}_2^-$ . On a vu qu'il s'agit respectivement de représentation de bases directes et inverses; ou, du point de vue des applications linéaires, de matrices de rotations (d'angle  $\theta$ ) et de symétries orthogonales (d'axe  $[Y = \tan(\theta/2)X]$ ).

Il est plus difficile de construire toutes les matrices de  $\mathcal{O}_3$ ; mais en imposant quelques contraintes, les équations donnant les coefficients permettent d'obtenir des exemples non triviaux (la méthode correspond au «procédé d'orthogonalisation de Schmitt», qui sera vu en Spé); on vérifiera ainsi que les deux matrices suivantes sont orthogonales :

$$M = \begin{pmatrix} 1/3 & 2/3 & 2/3 \\ 2/15 & 2/3 & -11/15 \\ 14/15 & -1/3 & -2/15 \end{pmatrix} ; \quad N = \begin{pmatrix} \cos \alpha & 0 & \sin \alpha \\ 0 & -1 & 0 \\ -\sin \alpha & 0 & \cos \alpha \end{pmatrix}$$

### 3 Diagonalisation.

#### 3.1 Valeurs propres réelles.

Soit  $\mathbf{v}$  un vecteur propre réel de l'application  $f$  représentée par la matrice orthogonale  $M$  (dans une base  $\mathcal{B}$ ). Appelant  $V$  le vecteur-colonne des coordonnées de  $\mathbf{v}$  dans  $\mathcal{B}$ , on doit donc avoir  $MV = \lambda V$ , et par transposition  ${}^t V V = {}^t V ({}^t M M) V = ({}^t V {}^t M) M V = \lambda^2 ({}^t V V)$ ; or (avec  $\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n a_i \mathbf{b}_i$ ) on voit que  ${}^t V V = \sum_{i=1}^n a_i^2 > 0$ , puisque  $\mathbf{v}$  est non nul. On en déduit que  $\lambda = \pm 1$  (le lecteur cherchera pourquoi cet argument ne se généralise pas aux valeurs propres complexes).

#### 3.2 Sous-espaces propres.

L'ensemble des vecteurs propres correspondant à la valeur propre 1 (le sous-espace propre  $E_1$ ) est formé des vecteurs invariants par  $f$  (l'analogue vectoriel des points fixes d'une transformation affine); et l'étude de  $f$  se ramène alors à la restriction de  $f$  à un sous-espace supplémentaire de  $E_1$ , puisqu'on écrira  $f(\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) = \mathbf{v}_1 + f(\mathbf{v}_2)$ . Plaçons-nous en dimension 2 ou 3 et montrons à présent que si  $f(\mathbf{u}) = \mathbf{u}$  et si  $f(\mathbf{v}) = -\mathbf{v}$ , on a  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$  (c'est un cas particulier de résultats généraux qui seront vus en Spé) : en effet, avec les mêmes notations que précédemment, on aura  ${}^t U V = {}^t U {}^t M M V = {}^t U (-V)$ , et donc  ${}^t U V = 0$ ; et cette formule correspond au produit scalaire de  $\mathbf{u}$  et  $\mathbf{v}$ . Ainsi, les sous-espaces propres  $E_1$  et  $E_{-1}$  sont orthogonaux (au sens qui a été donné au chapitre précédent). Si  $E_1$  est un plan, on en déduit que  $f$  est une symétrie orthogonale par rapport à ce plan; plus généralement, si  $E_1$  est une droite, on a vu que l'étude de  $f$  dans le plan orthogonal à cette droite permettait d'explicitier complètement  $f$ ; enfin, le fait que le polynôme caractéristique soit de degré  $n$  montre que dans le cas  $n = 3$ ,  $E_1$  ou  $E_{-1}$  est non nul.