

Remarque préliminaire : a) Si  $A$  est symétrique positive, soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormée de vecteurs propres, avec les valeurs propres  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ . Pour  $X$  quelconque, soit  $X = \sum_{i=1}^n x_i e_i$ , on a  ${}^t X A X = \sum_{i=1}^n x_i \lambda_i x_i = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2 \geq 0$ .

b) Réciproquement, si cette propriété a lieu, pour  $\lambda$  valeur propre associée au vecteur propre  $e$ , on a  $0 \leq {}^t e A e = \lambda \|e\|^2$ , et donc les valeurs propres de  $A$  sont positives ou nulles. (Cours).

1. Pour toute base,  $\text{tr } A = \sum_{i=1}^n e_i^*(Ae_i)$ ; si la base est orthonormée, cela revient à  $\text{tr } A = \sum_{i=1}^n \langle Ae_i, e_i \rangle$ . (Cours).

2. Cours de base.

3. Soit  $(e_1, \dots, e_n)$  une base orthonormée de vecteurs propres pour  $B$  : on écrit  $Be_i = \lambda_i e_i$  (avec donc des  $\lambda_i \geq 0$ ).

$$\begin{aligned} \text{Alors } \text{tr}({}^t AB) &= \sum_{i=1}^n \langle {}^t AB e_i, e_i \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle {}^t A e_i, e_i \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_i {}^t e_i A e_i. \end{aligned}$$

Comme on a, pour tout  $i$ ,  $\lambda_i \geq 0$  et  ${}^t e_i A e_i \geq 0$ , on conclut comme désiré.

4. Déjà,  ${}^t({}^t AA) = {}^t AA$ . Puis, pour tout  $X$ ,  ${}^t X {}^t A A X = \|AX\|^2 \geq 0$ , donc  ${}^t AA$  est symétrique positive.

Soient  $\lambda_1 \leq \dots \leq \lambda_n$  les valeurs propres de  ${}^t AA$ . Pour  $X$  quelconque, soit  $X = \sum_{i=1}^n x_i e_i$  (base orthonormée associée), on a  $\|AX\|^2 = {}^t X {}^t A A X = \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i^2 \leq \lambda_n \|X\|^2$ , donc  $\|A\|_2 \leq \sqrt{\lambda_n}$ . Mais on obtient un cas d'égalité :  $\|Ae_n\|^2 = \lambda_n$ , et  $\|e_n\| = 1$ . Finalement,  $\|A\|_2^2$  est la plus grande valeur propre (le rayon spectral, ici) de  ${}^t AA$ . (Cours, encore).

5. Par le théorème spectral, on écrit  ${}^t AA = PDP^{-1}$ , où  ${}^t AA$  est bien la matrice dans la base choisie de  $f^* \circ f$ , et où  $P \in O_n(\mathbb{R})$ ,  $D$  diagonale, ses éléments étant positifs. On peut alors choisir une matrice diagonale à éléments positifs, soit  $\Delta$ , telle que  $\Delta^2 = D$ . Il vient  ${}^t AA = R^2$ , où  $R = P\Delta P^{-1}$ . C'est là une matrice facilement symétrique positive. Si c'est la matrice d'un endomorphisme  $h$  dans la base orthonormée, on a à la fois  $h$  symétrique positif et  $f^* \circ f = h^2$ .

6. En général (cours),  $\text{Ker } u^* = (\text{Im } u)^\perp$ . Ici,  $\text{Ker } h = \text{Ker } h^* = (\text{Im } h)^\perp$ . Ainsi,  $\text{Im } h$  est un supplémentaire du noyau de  $h$ . Par le théorème Noyau-Image,  $h$  induit un isomorphisme de  $\text{Im } h$  sur  $h(\text{Im}(h))$ , qui est inclus dans  $\text{Im } h$ . Pour de raison de dimensions,  $h(\text{Im } h) = \text{Im } h$ .

7. On calcule  $\|f(x)\|^2 = \langle f(x), f(x) \rangle = \langle f^*(f(x)), x \rangle = \langle h(h(x)), x \rangle = \langle h(x), h(x) \rangle = \|h(x)\|^2$ . Alors,  $\dim \text{Ker } h = \dim \text{Ker } f = n - \dim \text{Im } f = \dim(\text{Im } f)^\perp$ . Soit  $s$  la dimension commune à ces deux espaces. On choisit une base orthonormée dans chacun d'eux. L'application  $v$  qui envoie la base choisie de  $\text{Ker } h$  sur celle de  $(\text{Im } f)^\perp$  est un isomorphisme qui conserve la norme.

8. On peut définir  $u$ , application linéaire de  $E$  vers  $E$ , par recollement de  $w = f|_{\text{Im } h} \circ (\tilde{h})^{-1} : \text{Im } h \rightarrow \text{Im } f$  et  $v : \text{Ker } h \rightarrow (\text{Im } f)^\perp$ . On a deux

supplémentaires orthogonaux au départ, et deux supplémentaires orthogonaux à l'arrivée. On a vu que  $v$  conserve la norme. C'est aussi le cas de  $w$  : pour  $x \in \text{Im } h$ ,  $\|w(x)\| = \|f((\tilde{h})^{-1}(x))\| = \|h((\tilde{h})^{-1}(x))\| = \|\tilde{h}((\tilde{h})^{-1}(x))\| = \|x\|$ . En vertu du théorème de Pythagore,  $u$  conserve également la norme.

Enfin, pour  $x \in \text{Ker } h$ ,  $f(x) = 0 = u(h(x))$ . Pour  $x \in \text{Im } h$ ,  $u(h(x)) = u(\tilde{h}(x)) = f((\tilde{h})^{-1}(\tilde{h}(x))) = f(x)$ .

9. Si on se donne  $A$ , on choisit la base canonique de  $\mathbb{R}^n$  et  $f$  canoniquement associé à  $A$ , on se retrouve dans les conditions de cette partie. En prenant  $U$  de matrice  $u$  et  $S$  de matrice  $h$  dans la base canonique, la relation  $f = u \circ h$  devient  $A = US$ , et  $U \in O_n(\mathbb{R})$ ,  $S$  est symétrique positive.
10. L'application  $g : H \rightarrow \mathbb{R}_+$ ,  $h \mapsto \|x - h\|$  est continue par les théorèmes généraux, et atteint donc sa borne inférieure sur le compact  $H$  : il existe  $h_0 \in H$  tel que  $\forall h \in H, \|x - h\| \geq \|x - h_0\|$ . Alors,  $d(x, H) = \|x - h_0\|$ . Supposons que le minimum soit également atteint en  $h_1$ . La fonction  $q : t \mapsto \|x - th_0 - (1 - t)h_1\|^2$  est un trinôme en  $t$ , soit  $q(t) = at^2 + 2bt + c$  avec  $a = \|h_1 - h_0\|^2$ ,  $b = \langle x - h_1, h_1 - h_0 \rangle$ ,  $c = \|x - h_1\|^2$ . Si  $h_1 \neq h_0$ , c'est un vrai trinôme en  $t$ , de coefficient dominant strictement positif, et  $q(0) = q(1) (= d^2(x, H))$ . Mais alors, pour tout  $t \in ]0, 1[$ , on a  $q(t) < q(0) = q(1)$ , ce qui est absurde, car  $q(t) = \|x - k\|^2$  où  $k = th_0 + (1 - t)h_1$  est un élément de  $H$  par convexité. Ainsi,  $h_0$  est bien l'unique point où le minimum est atteint.
11. Prenons  $h_1$  quelconque dans  $H$ . On a encore  $q(t) = \|x - h_0\|^2 - 2(1 - t) \langle x - h_0, h_1 - h_0 \rangle + (1 - t)^2 \|h_0 - h_1\|^2$ . Ceci est minoré par  $\|x - h_0\|^2$ . Donc pour tout  $t \in [0, 1[$ ,  $-2(1 - t) \langle x - h_0, h_1 - h_0 \rangle + (1 - t)^2 \|h_0 - h_1\|^2 \geq 0$ . On en tire pour les mêmes  $t$  :  $-2 \langle x - h_0, h_1 - h_0 \rangle + (1 - t) \|h_0 - h_1\|^2 \geq 0$ . En faisant tendre  $t$  vers 1, il vient  $-2 \langle x - h_0, h_1 - h_0 \rangle \geq 0$ . Réciproquement, si cette condition a lieu, on minore, pour tout  $h_1$ ,  $q(0)$  par  $\|x - h_0\|^2$ , ce qui montre que  $\|x - h_1\|^2 \geq \|x - h_0\|^2$ , donc  $h_0$  est bien un point où le minimum est atteint, que l'on sait déjà unique.
12. On peut supposer  $H$  non vide, et on note  $X$  l'ensemble des combinaisons convexes d'éléments de  $H$ . Alors  $X$  contient  $H$  (on écrit  $x = 1.x \dots$ ). Puis,  $X$  est convexe : si  $x = \sum_{i=1}^p \lambda_i x_i$ ,  $y = \sum_{j=1}^q \mu_j y_j$  sont deux éléments de  $X$ , si  $\lambda, \mu \geq 0$ , avec  $\lambda + \mu = 1$ , il vient  $\lambda x + \mu y = \sum_{i=1}^p \lambda \lambda_i x_i + \sum_{j=1}^q \mu \mu_j y_j$ , et  $\sum_{i=1}^p \lambda \lambda_i + \sum_{j=1}^q \mu \mu_j = 1$ , tous les coefficients étant positifs. Enfin, si un convexe  $C$  contient  $H$ , il contient par récurrence toutes les combinaisons convexes d'éléments de  $H$ , c'est-à-dire contient  $X$ . On a montré ainsi que  $X$  est le plus petit convexe contenant  $H$ .
13. La famille  $(x_2 - x_1, \dots, x_p - x_1)$ , constituée d'au moins  $n + 1$  vecteurs de  $E$ , est liée : on trouve donc  $\mu_2, \dots, \mu_p$  non tous nuls, tels que  $\mu_2(x_2 - x_1) + \dots + \mu_p(x_p - x_1) = 0$ , puis on pose  $\mu_1 = -(\mu_2 + \dots + \mu_p)$ , on a toujours des  $\mu_j$  non tous nuls, et les deux relations voulues.
14. Notons  $J$  l'ensemble nécessairement non vide des  $i$  tels que  $\mu_i > 0$ . Soit

$\theta = \min\{\frac{\lambda_i}{\mu_i}, i \in J\}$ . Alors  $\theta \geq 0$ . Pour un  $i$  quelconque, si  $\mu_i \geq 0$ , on a  $\lambda_i - \theta\mu_i \geq 0$ ; si  $\mu_i > 0$ , par choix de  $\theta$ , on a encore  $\lambda_i - \theta\mu_i \geq 0$ . Enfin, il y a un indice  $k \in J$  qui donne le minimum, si bien que  $\lambda_k - \theta\mu_k = 0$ . Alors,  $x = x - \theta 0 = \sum_{i=1}^p (\lambda_i - \theta\mu_i)x_i$ , c'est bien là une combinaison convexe d'au plus  $p - 1$  éléments de  $H$ . Si  $x \in \text{conv}(H)$ , soit alors  $\ell = \min\{p \geq n + 1, x \text{ s'écrit comme combinaison convexe de } p \text{ éléments de } H\}$ . Il existe par hypothèse et parce que  $\mathbb{N}$  est bien ordonné, et on vient de voir que  $\ell$  n'est pas au moins égal à  $n + 2$ . C'est donc que  $\ell = n + 1$ .

15. Considérons  $f : H^{n+1} \times \Lambda \rightarrow E, ((x_1, \dots, x_{n+1}), (t_1, \dots, t_{n+1})) \mapsto t_1x_1 + \dots + t_{n+1}x_{n+1}$ . Cette application est bien définie, et continue par les théorèmes généraux. Son ensemble de départ est compact (car un produit de compacts l'est), et son image est  $\text{conv}(H)$ , on vient de le voir : cette image est bien compacte. Remarque :  $\Lambda$  est en effet naturellement fermé, car défini par des conditions continues et fermées, et borné : pour tout  $t \in \Lambda$ , on a pour tout  $i, 0 \leq t_i \leq 1$ .
16. Il est notoire que  $O_n(\mathbb{R})$  est compact (c'est un fermé borné de l'espace vectoriel de dimension finie  $M_n(\mathbb{R})$ ). D'après la question 15, son enveloppe convexe est compacte.
17. Si  $A \in O_n(\mathbb{R})$ , on a pour tout  $X$  de norme 1 :  $\|AX\| = \|X\| = 1$ . Donc  $\|A\|_2 \leq 1$ . C'est dire que  $O_n(\mathbb{R})$  est contenu dans la boule  $\mathcal{B}$ . Or, il est bien connu qu'une boule est convexe. Cette boule  $\mathcal{B}$  contient alors par définition le plus petit convexe qui contient  $O_n(\mathbb{R})$ , donc  $\text{conv}(O_n(\mathbb{R}))$ .
18. D'après la caractérisation vue à la question 11,  $\langle M - N, V - N \rangle \leq 0$ , soit  $\langle M - N, V \rangle \leq \langle M - N, N \rangle$  ou encore  $\text{tr}(AV) \leq \text{tr}(AN)$ . D'autre part,  $M \neq N$ , donc  $\langle M - N, M - N \rangle > 0$ , donc  $\langle M - N, N \rangle < \langle M - N, M \rangle$ , ou encore  $\text{tr}(AN) < \text{tr}(AM)$ . Ainsi, pour tout  $V \in \text{conv}(O_n(\mathbb{R}))$ ,  $\text{tr}(USV) < \text{tr}(USM)$ . On peut choisir  $V = U^{-1}$ , d'où  $\text{tr}(S) = \text{tr}(VUS) = \text{tr}(USV) < \text{tr}(USM)$ .
19. On choisit une base orthonormée de vecteurs propres pour  $S$  : pour tout  $i, Se_i = \lambda_i e_i$ . Alors,  $\text{tr}(S) = \sum_{i=1}^n \lambda_i$ . Par ailleurs,  $\text{tr}(MUS) = \sum_{i=1}^n \langle MUSE_i, e_i \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle MUE_i, e_i \rangle \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i \|MUE_i\| \|e_i\| \leq \sum_{i=1}^n \lambda_i$  (on a utilisé l'inégalité de Cauchy-Schwarz, la positivité des  $\lambda_i$ , le fait que  $\|Ue_i\| = \|e_i\| = 1$ , et le fait que pour tout  $X$  par hypothèse,  $\|MX\| \leq \|X\|$ ). C'est bien l'inégalité  $\text{tr}(MUS) \leq \text{tr}(S)$ .
20. Comme  $\text{tr}(USM) = \text{tr}(MUS)$ , on est parvenu à une contradiction. C'est donc qu'il n'existe pas de  $M$  comme supposé, et enfin que  $\text{conv}(O_n(\mathbb{R})) = \mathcal{B}$ .
21. Soit  $X$  quelconque non nul. On a  $\|X\| = \|UX\| = \|\frac{1}{2}VX + \frac{1}{2}WX\| \leq \frac{1}{2}\|VX\| + \frac{1}{2}\|WX\| \leq \frac{1}{2}\|X\| + \frac{1}{2}\|X\| = \|X\|$  (puisque  $V, W$  sont dans  $\mathcal{B}$ ; de son côté,  $U$  conserve la norme). On a donc là un cas d'égalité dans l'inégalité de Minkowski, qui entraîne

en particulier que  $VX$  et  $WX$  sont liés. Soit  $D$  une droite qui contient  $UX$  et  $VX$ . On a  $UX = \frac{1}{2}VX + \frac{1}{2}WX \in D$ ; comme  $UX \neq 0$ ,  $UX$  dirige  $D$ . Il existe alors un  $\alpha$  tel que  $VX = \alpha UX$ , puis  $U^{-1}VX = \alpha X$ . Nous sommes arrivés à la situation classique où pour tout  $X$  (non nul...),  $ZX$  et  $X$  sont liés, avec  $Z = U^{-1}V$ . Donc  $Z$  est scalaire. On procède de même pour  $W$  et ainsi  $V = \alpha U, W = \beta U$ . Mais alors  $\|V\|_2 = |\alpha| \|U\|_2 = |\alpha| \leq 1$ , de même  $|\beta| \leq 1$ . Enfin,  $2U = (\alpha + \beta)U$ , donc  $\alpha + \beta = 2$ . On a alors  $\alpha = \beta = 1$ , donc  $U = V = W$  comme désiré.

22. Ecrivons d'après la question 9,  $A = US$ . Le théorème spectral donne  $S = RDR^{-1}$  avec  $R \in O_n(\mathbb{R})$  et  $D$  à éléments diagonaux positifs ou nuls. Il vient  $A = (UR)D(R^{-1})$ , de la forme  $A = PDQ$ , où  $P = UR$  est bien orthogonale, ainsi que  $Q = R^{-1}$ .
23. On a  $\|AX\|^2 = {}^t(AX)AX = {}^tX {}^tQ {}^tD {}^tPPDQX = {}^t(QX)D^2QX$ , qu'on sait inférieur pour tout  $X$  à  $\|X\|^2 = \|QX\|^2$ . En prenant  $QX = e_i$ , il vient  $d_i^2 \leq 1$ . Mais si tous les  $d_i$  valaient 1, on aurait  $D = I_n$  et  $A = PQ$  serait orthogonale, ce qu'on a exclu.
24. Si une matrice diagonale  $G$  est telle que toutes ses valeurs propres sont comprises entre  $-1$  et  $1$ , alors la matrice  $PGQ$  est dans  $\mathcal{B}$ . En effet pour tout  $X$ ,  $\|GX\|^2 = \sum_{i=1}^n g_i^2 x_i^2 \leq \|X\|^2$ . Puis  $\|PGQX\| = \|GQX\| \leq \|QX\| = \|X\|$ .

Considérons  $\beta = 1 - d_j > 0$  par hypothèse. Choisissons un  $\alpha \neq 0$  tel que  $-\beta \leq \alpha \leq \beta$ . Posons  $D_\alpha$  diagonale, d'éléments diagonaux  $d_i$ , sauf  $d_j$  remplacé par  $d_j + \alpha$ , et de même pour  $D_{-\alpha}$ , où  $d_j$  est remplacé par  $d_j - \alpha$ . Les conditions sur  $\alpha$  assurent que  $\alpha + d_j \leq 1, -\alpha + d_j \leq 1, \alpha + d_j \geq -1, -\alpha + d_j \geq -1$ . D'après notre préambule, les deux matrices  $A_\alpha = PD_\alpha Q$  et  $A_{-\alpha} = PD_{-\alpha} Q$  sont donc dans  $\mathcal{B}$ . Enfin, la relation  $D_\alpha + D_{-\alpha} = 2D$  mène à  $A_\alpha + A_{-\alpha} = 2A$  et l'on a  $A_\alpha \neq A$ . On a montré que  $A$  n'est pas extrémale.