

## Chap. G3 (fin) : changement de base de bases pour les endomorphismes, matrices semblables

### II Matrices semblables et propriété de la trace (matrices carrées uniquement)

#### 1) Matrices semblables

(i) Déf. : si  $A, B \in M_n(\mathbb{K})$ , on dit que  $B$  est semblable à  $A$  ssi  $\exists P \in GL_n(\mathbb{K}), B = P^{-1}AP$ .

(ii) La relation “être semblable” est une relation d’équivalence. On notera (non stand.)  $A \sim_s B$ .

(iii) Si  $A$  et  $B$  sont semblables alors elles sont équivalentes, récip. fausse :

*Toutes les matrices inversibles sont équivalentes à  $I_n$ , la seule matrice semblable à  $I_n$  est elle-même !*

(iv) Deux matrices carrées sont semblables ssi elles représentent le même endomorphisme avec “un seul” changement de base !

(v) La relation de similitude (*plus fine*) est celle qui traduit vraiment *les prop. géom. des endomorphismes*.

Remarque sur les produits :  $A' = P^{-1}AP$  et  $B' = P^{-1}BP$  donne  $A'B' = P^{-1}(AB)P$ . Utile aussi pour  $A^n$ ..

(vi) Exemple :  $M$  de rang  $r$  est *semblable* à  $\begin{pmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  si, et seulement si,  $M$  est la matrice d’un *projecteur* de rang  $r$ . (N.B.  $M$  matrice de projecteur  $\Leftrightarrow M^2 = M$ ).

#### 2) Trace d’une matrice, d’un endomorphisme

(i) Déf. trace d’une matrice,  $\text{Tr}(A) = \sum_{i=1}^n a_{i,i}$ .

(ii) Prop.  $\text{Tr}$  est une forme linéaire de  $M_n(\mathbb{K})$ .

(iii) Prop.  $\forall (A, B) \in M_n(\mathbb{K})^2, \text{Tr}(AB) = \text{Tr}(BA)$ .

(iv) Cor. deux matrices semblables ont même trace. La récip. est fausse.

La trace donne une C.N. de similitude, pas une CNS.

(v) Cor-déf. de la trace d’un endomorphisme (*attention : pourquoi  $\text{Tr}(f)$  bien définie !*)

(vi) Exemple : trace d’un projecteur. Si  $p$  est un projecteur alors  $\text{Tr}(p) = \text{rg}(p)$ .

(vii) Ouverture sur les matrices de rotations en dimension 3.

#### 3) Comment montrer que deux matrices sont *semblables* ?

La relation  $A \sim_s B$  se montre en général *géométriquement* avec les A.L. can. ass.

Un premier exemple : comment montrer qu’une matrice donnée est semblable à une matrice diagonale, donnée :

$$\text{Soit } A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix}.$$

Montrer que  $A$  est semblable à  $D = \text{diag}(2, 2, 1)$  et donner une matrice  $P$  telle que  $A = PDP^{-1}$ .

**Remarque :** Il s’agit d’un exemple de *diagonalisation* : on montre que  $A$  est semblable à une matrice diagonale, ce qui simplifie bien l’étude de  $A$ ... voir applications dans les exercices et problèmes.

**Solution – Méthode standard** Soit  $\mathcal{B}$  la base can. de  $E = \mathbb{R}^3$  et  $f$  can. assoc. à  $A$ .

On cherche  $\mathcal{B}' = (e'_1, e'_2, e'_3)$  telle que  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) = D$ .

Les conditions sur  $e'_1, e'_2, e'_3$  sont les suivantes :  $f(e'_1) = 2e'_1$ , de même  $f(e'_2) = 2e'_2$  et  $f(e'_3) = e'_3$ .

L’essentiel : on cherche l’expression de  $e'_1, e'_2, e'_3$  dans la base  $\mathcal{B}$ .

On travaille dans  $\mathcal{B}$ , et on utilise l’expression de  $f$  donnée par la matrice  $A$  pour traduire les conditions sur  $e'_1, e'_2, e'_3$ .

- On cherche donc  $e'_1$  et  $e'_2$  dans  $\{v \in E, f(v) = 2v\}$ .

Or pour  $[v]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ , on a  $f(v) = 2v$  ssi  $\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = 2 \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ , ce qui équivaut à :

$$\begin{cases} 2x + y + z = 2x, \\ -2z = 2y \\ y + 3z = 2z \end{cases} \quad \text{i.e. à } y + z = 0.$$

Donc on peut choisir  $e'_1, e'_2$  deux vecteurs de base du plan d'équation  $y = -z$ , par exemple :

$$[e'_1]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ et } [e'_2]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

- De même, on cherche  $e'_3$  dans  $\{v \in E, f(v) = v\}$ .

Or pour  $[v]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ , on a  $f(v) = v$  ssi  $\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 \\ 0 & 1 & 3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}$ , ce qui équivaut à :

$$\begin{cases} 2x + y + z = x, \\ -2z = y \\ y + 3z = z \end{cases} \quad \text{i.e. à } \begin{cases} x + y + z = 0 \\ y = -2z \end{cases}$$

On choisit  $e'_3$  un vecteur directeur de la droite ainsi définie p.ex.  $[e'_3]_{\mathcal{B}} = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{pmatrix}$ .

- On remarque que si on note  $E_1 = \text{Vect}(e'_1, e'_2)$  et  $E_2 = \text{Vect}(e'_3)$  on a pour  $x \in E_1 \cap E_2 \Leftrightarrow f(x) = 2x$  et  $f(x) = x$  ce qui force  $x = 0$ . Vue les dim. on a donc  $E_1 \oplus E_2 = E$ .

Ainsi  $\mathcal{B}' = (e'_1, e'_2, e'_3)$  est une base de  $E$ . Par construction  $\text{Mat}_{\mathcal{B}'}(f) = \text{diag}(2, 2, 1)$ .

En outre, par la formule de changement de base, on a  $A = P_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} D P_{\mathcal{B}', \mathcal{B}}$ , donc  $A = P D P^{-1}$  avec  $P = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$ . □

Quelques questions se posent :

- Comment « trouver tout seul » une matrice diagonale candidate à être semblable à notre matrice  $A$  ?
- Est-ce que cela existe toujours ?
- A quoi cela sert-il de « diagonaliser »  $A$  ?

La réponse à ces questions dans le DM 15. Disons déjà que la recherche de matrices simples (diagonales ou triangulaires) à laquelle une matrice donnée est semblable et ses applications sera le cœur du cours d'algèbre linéaire de 2ème année.

## Chap. H1 : espaces préhilbertiens, espaces euclidiens

### I Déf. générale des produits scalaires

#### 1) Formes bilinéaires : *Ici le corps de base est un corps $\mathbb{K}$ qcq.*

a) (i) **Déf. (application bilinéaire)** Soient  $E, F, G$  trois  $\mathbb{K}$ -e.v. On dit qu'une application  $f : E \times F \rightarrow G$ ,  $(u, v) \mapsto f(u, v)$  est *bilinéaire* ssi les deux conditions suivantes sont réalisées :

- (1) Linéarité à gauche : pour tout  $v \in F$ , l'application  $f(\cdot, v) : u \in E \mapsto f(u, v) \in G$  est linéaire,
- (2) Linéarité à droite : pour tout  $u \in E$ , l'application  $f(u, \cdot) : v \in F \mapsto f(u, v) \in G$  est linéaire.

(ii) Exemples déjà connus :

(iii) **Déf. (forme bilinéaire sur un espace vectoriel  $E$ )**. Soit  $E$  un  $\mathbb{K}$ -e.v. Une *forme bilinéaire* sur  $E$  est une application bilinéaire de  $E \times E$  dans  $\mathbb{K}$ .

b) Exemple en dimension deux :

(i) écriture générale de toutes les F.B. dans une base de  $E$  de dim. 2.

$$\varphi(x, y) = ax_1y_1 + bx_1y_2 + cx_2y_1 + dx_2y_2.$$

(ii) Codage de  $\varphi$  par une matrice  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$ .

(iii) Calcul matriciel possible :  $\varphi(x, y) = {}^t X A Y$

c) Généralisation en dim.  $n$  : écriture  $\varphi(x, y) = \sum_{(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2} a_{i,j} x_i y_j$  où  $a_{i,j} = \varphi(e_i, e_j)$ .

d) Forme bilinéaire symétrique :

(i) Déf.  $\varphi$  est symétrique ssi  $\forall (u, v) \in E^2$ ,  $\varphi(u, v) = \varphi(v, u)$ .

(ii) Caract. en dim. finie :  $\varphi$  est symétrique ssi  $\varphi(e_i, e_j) = \varphi(e_j, e_i)$  où  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est une base de  $E$ .

(iii) Ecriture dans une base en dim. 2 :  $\varphi(x, y) = \alpha x_1 y_1 + \beta(x_1 y_2 + x_2 y_1) + \gamma x_2 y_2$ .

#### 2) La déf. abstraite des p.s. et premiers exemples

a) Déf. (p.s. sur  $E$  un  $\mathbb{R}$ -e.v. quelconque) : un p.s. sur  $E$  est une forme bilinéaire symétrique *définie-positive* i.e. vérifiant  $\forall x \in E \setminus \{0\}$ ,  $\varphi(x, x) > 0$ .

En pratique, on vérifie souvent "définie positive" avec les deux conditions : 1)  $\varphi$  est *positive* i.e.  $\forall x \in E$ ,  $\varphi(x, x) \geq 0$  et 2)  $\forall x \in E$ ,  $\varphi(x, x) = 0 \Leftrightarrow x = 0$ .

Notations possibles  $(u|v)$  ou  $\langle u, v \rangle$  ou  $\langle u|v \rangle$  ou  $\vec{u} \cdot \vec{v}$  si on met des flèches aux vecteurs.

b) Premiers exemples :

(i) Dans  $E$  de dimension deux, où on a fixé une base  $\mathcal{B}$ ,  $(x|y) = x_1y_1 + x_2y_2$ .

(ii) Généralisation : p.s.  $(\cdot|.)_{\mathcal{B}}$  associé à une base  $\mathcal{B}$  dans  $E$  de dim. finie.  $(x|y) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$

(iii) Exemple en dim. infinie : dans  $\mathcal{C}([0, 1], \mathbb{R})$  :  $(f, g) \mapsto \int_0^1 f g$ .

(iv) Exemple matriciel : dans  $M_{m,n}(\mathbb{R})$  : produit scalaire associé à la base canonique  $(E_{i,j})$ .

Par déf.  $\forall (A, B) \in M_n(\mathbb{R})^2$ ,  $(A|B) = \sum_{(i,j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2} a_{i,j} b_{i,j}$ .

Ecriture condensée :  $(A|B) = \text{Tr}(A^t B)$ .

c) Etude systématique des p.s. en dim. deux :

(i) Une FBS est la donnée de  $\varphi$  :  $(x, y) \mapsto ax_1y_1 + b(x_1y_2 + x_2y_1) + cx_2y_2$ .

(ii) Exemple : vérifier que  $\varphi : (u, v) \mapsto 2x_1y_1 + 3(x_1y_2 + x_2y_1) + 7x_2y_2$  définit un p.s. sur  $\mathbb{R}^2$

(iii) Etude générale sur la forme du (i) : Par la méthode de la forme canonique :  $\varphi$  est définie positive si, et seulement si,  $a > 0$  et  $\det(\text{Mat}_{\mathcal{B}}(\varphi)) = ac - b^2 > 0$ .

Ce résultat n'est pas au programme. L'essentiel : savoir faire la "forme canonique" sur les exemples.

## II Notion d'orthogonalité et norme associées à un p.s. :

Dans tout ce qui suit, on a fixé un p.s. qu'on note  $\varphi = (\cdot | \cdot)$ , sur un  $\mathbb{R}$ -e.v.  $E$ .

**Définition :** Un espace vectoriel  $E$  muni d'un produit scalaire fixé  $(\cdot | \cdot)$  s'appelle un *espace préhilbertien* et est noté comme un couple  $(E, (\cdot | \cdot))$ .

### 1) Orthogonalité

a) Vecteurs orthogonaux :  $u \perp v$  (pour  $\varphi$ ) ssi  $\varphi(u, v) = 0$ .

Rem. : Le seul vecteur orthogonal à lui-même est le vecteur nul.

Conséq. : Le seul vecteur orthogonal à tous les vecteurs de  $E$  est le vecteur nul.

b) Vecteur orthogonal à un s.e.v., déf. :  $u \perp F \Leftrightarrow \forall v \in F, u \perp v$ .

Caract. si  $F = \text{Vect}(v_1, \dots, v_r)$ , on a  $u \perp F \Leftrightarrow \forall i \in \llbracket 1, r \rrbracket, u \perp v_i$ .

c) Sous-espaces orthogonaux :  $F \perp G \Leftrightarrow \forall u \in F, \forall v \in G, u \perp v$ .

Rem.  $F \perp G \Rightarrow F \cap G = \{0\}$ .

En part. deux plans dans  $\mathbb{R}^3$  ne seront jamais orthogonaux. En revanche, on a un notion, *plus faible* de *plans perpendiculaires*, cf. pl.

d) Prop. (dém.) Une famille de vecteurs tous non nuls 2 à 2 orthogonaux est libre.

### 2) Norme euclidienne associée à un p.s

a) Déf. générale :  $N : E \rightarrow \mathbb{R}^+$  est une *norme* sur l'e.v.  $E$  ssi (3 propriétés) :

—  $\forall v \in E, N(v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$ ,

— (Homogénéité)  $\forall \lambda \in \mathbb{R}, \forall v \in E, N(\lambda v) = |\lambda|N(v)$ ,

— (I.T.)  $\forall (u, v) \in E^2, N(u + v) \leq N(u) + N(v)$ .

b) Prop. Soit  $(\cdot | \cdot)$  un p.s. sur un e.v.  $E$ , alors l'application  $N : v \mapsto \sqrt{(v|v)}$  est bien une norme, dite norme euclidienne associée au p.s. On note aussi  $N(u) = \|u\|$ .

Pour vérifier l'I.T., on utilise l'inégalité de Cauchy-Schwarz ci-dessous :

### 3) Inégalité de Cauchy-Schwarz

a) (i) Enoncé : pour  $(\cdot | \cdot)$  un p.s. et  $N : v \mapsto \sqrt{(v|v)}$  on a :

$$\forall (u, v) \in E^2, |(u|v)| \leq N(u) \cdot N(v).$$

(ii) *Preuve 1* – Avec l'étude systématique des p.s. en dim. 2 du I. 2) c), appliquée au plan  $\text{Vect}(u, v)$  (si  $u, v$  non col.).

(iii) Conséq. de la preuve, *importante CNS d'égalité dans Cauchy-Schwarz* :  $u, v$  colinéaires.

(iv) *Preuve 2* – Sans faire référence au résultat du I. 2. c), on introduit  $\varphi(t) = (u + tv|u + tv)$ , *polynôme du second degré qui garde un signe constant* :  $\Delta \leq 0$

b) (i) Application de C-Schwarz à la preuve de l'I.T.

(ii) *Importante C.N.S. d'égalité dans l'I.T.* :  $u$  et  $v$  positivement colinéaires ( $\neq$  C.Schwarz).

c) Traduction de Cauchy-Schwarz pour le p.s. can de  $\mathbb{R}^n$ , pour le p.s.  $\int_0^1$ .

*Penser à l'homogénéité des deux membres si on remplace  $v$  par  $\lambda v$ .*

### 4) Manipulations sur $\|u + v\|^2$ :

*L'essentiel : la norme au carré est plus manipulable que la norme : c'est le carré scalaire.*

a) Développement de la norme au carré d'une somme :

$$\forall (u, v) \in E^2, \|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2 + 2(u|v).$$

Appl. écriture du p.s. en fonction de la norme :  $(u|v) = \frac{1}{2}(\|u + v\|^2 - \|u\|^2 - \|v\|^2)$ .

b) Egalité de Pythagore : si  $u \perp v$ ,  $\|u + v\|^2 = \|u\|^2 + \|v\|^2$ .

c) Egalité du parallélogramme :  $\forall (u, v) \in E^2, \|u + v\|^2 + \|u - v\|^2 = 2\|u\|^2 + 2\|v\|^2$ .

### III Propriétés différentes en dimension finie et en dimension infinie :

#### 1) Distinction de terminologie

Déf. : un espace vectoriel préhilbertien de dimension finie s'appelle un *e.v. euclidien*.

#### 2) Bases orthonormées (dim. finie)

a) (i) Déf.  $u$  est un vecteur *unitaire* ou *normé* ssi  $\|u\| = 1$ .

(ii) Déf.  $(u_1, \dots, u_r)$  est une famille orthogonale ssi  $\forall (i, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket^2, i \neq j \Rightarrow u_i \perp u_j$ .

(iii) Déf.  $(v_1, \dots, v_r)$  est une famille orthonormée (ou orthonormale) ssi  $\forall (i, j) \in \llbracket 1, r \rrbracket^2, (v_i|v_j) = \delta_{i,j}$ .

(iv) On a vu qu'une famille orthonormée est toujours libre. Une b.o.n. est une famille o.n. qui est une base.

b) Forme du p.s. dans une b.o.n. :

(i) Caract. Soit  $(E, (\cdot, \cdot))$  un espace euclidien. Soit  $\mathcal{B}$  une base de  $E$ . Alors :

$\mathcal{B}$  est o.n. si, et seulement si,  $\forall (u, v) \in E^2, (u|v) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$  (coord. dans  $\mathcal{B}$ ).

(ii) Ainsi, si on fixe une base  $\mathcal{B}$ , on sait que pour le p.s.  $(\cdot| \cdot)_{\mathcal{B}}$  déf. plus haut, c'est une b.o.n.

(iii) Question : si on se donne "autrement" un p.s sur  $E$  de dim. finie, peut-on toujours trouver une base  $\mathcal{B}$  qui est o.n. pour  $\varphi$  i.e. tel que  $\varphi = (\cdot| \cdot)_{\mathcal{B}}$  ?

Exemple 1 : peut-on trouver une b.o.n. pour le p.s. défini sur  $\mathbb{R}^2$  par :

$\varphi : (u, v) \mapsto 2x_1 y_1 + 3(x_1 y_2 + x_2 y_1) + 7x_2 y_2$  ?

Exemple 2 : montrer que dans  $E = \mathbb{R}_2[x]$ ,  $(f, g) \mapsto \int_0^1 fg$  définit un p.s. et trouver une b.o.n.

Réponse générale : oui, obtenu comme suit :

c) Orthogonalisation de Gram-Schmidt :

• But : obtenir à partir d'une famille libre  $(u_1, \dots, u_d)$  qcq une famille orthogonale  $(v_1, \dots, v_d)$  avec la propriété que pour tout  $i \in \llbracket 1, d \rrbracket$ ,  $\text{Vect}(v_1, \dots, v_i) = \text{Vect}(u_1, \dots, u_i)$ .

• Mise en oeuvre :  $v_1 = u_1$ ,  $v_2 = u_2 + \lambda v_1$  avec  $\lambda$  tel que  $(v_2|v_1) = 0$  etc.

• Si on veut ensuite une famille orthonormée, on remplace les  $v_i$  par  $\frac{v_i}{\|v_i\|}$ .

d) Mise en oeuvre sur les deux exemples du b) (iii)

e) Conséquences théorique du procédé de Gram-Schmidt :

(i) Théorème : dans un espace euclidien, on a toujours des bases orthonormées.

(ii) Mieux, on peut compléter toute famille orthonormale en une base orthonormale (T.B.I. + Gram Schmidt).

f) Intérêt de posséder des bases orthonormées : écriture sympa du p.s. !

(i) On a vu que, quel que soit le p.s.  $(\cdot| \cdot)$ , avec les coordonnées dans  $\mathcal{B}$  base orthonormée  $E$  il s'écrit toujours  $(u|v) = \sum_{i=1}^n x_i y_i$ .

(ii) De même  $\|u\|^2 = \sum_{i=1}^n x_i^2$  et  $d(u, v) = \|u - v\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2}$ .

(iii) Obtention des coordonnées par p.s. : si  $(e_1, \dots, e_n)$  b.o.n,  $\forall v \in E, v = \sum_{i=1}^n (v|e_i) e_i$

Autrement dit :  $(v|e_i)$  donne la composante du vecteur  $v$  sur  $e_i$ .

(iv) Appl. aux endomorphismes : dans  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  b.o.n. si  $f \in \mathcal{L}(E)$  et si  $A = \text{Mat}_{\mathcal{B}}(u)$  alors  $a_{i,j} = (e_i|f(e_j))$ .

#### 3) Orthogonal d'un sous-espace (dim. qcq/dim. finie)

a) Orthogonal d'une partie quelconque d'un e.v.  $E$  muni d'un p.s. :

(i) Déf. Soit  $A \subset E$ , on définit  $A^\perp = \{v \in E, \forall a \in A, v \perp a\}$ .

(ii) Prop. Si  $A \subset B$  alors  $A^\perp \supseteq B^\perp$ .

(iii) Si  $A$  est une partie quelconque, alors  $A^\perp = (\text{Vect}(A))^\perp$ .

En pratique, dans la suite, on s'intéresse essentiellement aux orthogonaux de s.e.v. mais par le (iii), ce n'est pas restrictif...

- b) Prop. générales : (i) Prop.<sub>1</sub> :  $G$  orthogonal à  $F$  ssi  $G \subset F^\perp$ .  
(ii) Prop.<sub>2</sub> :  $F^\perp$  est un s.e.v. Par prop.<sub>1</sub>, c'est le plus grand s.e.v. orthogonal à  $F$ .  
c) Propriété spécifique à la dim. finie :  
Si  $E$  est de dim. finie, alors  $F \oplus F^\perp = E$ .  
Dans ce cas  $F^\perp$  s'appelle le supplémentaire orthogonal de  $F$ .  
d) Contre-exemple en dim. infinie : ex. planche.  
e) Preuve de la prop. en dim. finie et pratique :  $F^\perp$  s'obtient en complétant une b.o.n. de  $F$  en une b.o.n. de  $E$ .  
f) Prop. (*savoir redém en dim. quelconque*) Si  $F$  admet dans  $E$  un supplémentaire  $G$  tel que  $F \perp G$  alors  $G = F^\perp$ .  
Autrement dit : si  $E = F \oplus G$  et  $F \perp G$  alors  $G = F^\perp$ .  
g) Exercice important (cf. pl.) écriture de  $(F + G)^\perp$  et de  $(F \cap G)^\perp$ .

#### 4) Projection orthogonale dans $E$ de dim. finie

- a) (i) Remarque préliminaire : si  $E = F \oplus G$  et  $F \perp G$  alors  $G = F^\perp$ .  
(ii) Déf. si  $E$  est un espace euclidien et si  $F$  est un s.e.v. de  $E$  alors on a  $E = F \oplus F^\perp$  et on appelle projecteur orthogonal sur  $F$  le projecteur sur  $F$  de noyau  $F^\perp$ . On le notera  $p_F$ .  
b) Caractérisation :  $p$  est un projecteur orthogonal si, et seulement si, il existe une b.o.n. de  $E$  telle que  $\text{Mat}_B(p) = \begin{pmatrix} I_d & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$   
c) Prop.  $p_F(v)$  est l'unique vecteur  $w$  de  $F$  tel que  $v - w$  est orthogonal à  $F$ .  
d) Prop. (Pythagore) :  
(i) Déf.  $d(v, F) = \inf\{d(v, w), w \in F\} = \inf_{w \in F} \|v - w\|$ .  
(ii) Théorème :  $\forall v \in E, \exists ! w_0 \in F, d(v, F) = \|v - w_0\|$  et  $w_0 = p_F(v)$ .  
Autrement  $\|v - p_F(v)\|$  réalise le  $\min\{\|v - w\|, w \in F\}$ .  
e) Calcul pratique du projeté orthogonal :  
(i) Si  $(e_1, \dots, e_d)$  b.o.n. de  $F$  alors  $p_F(v) = \sum_{i=1}^d (v|e_i) e_i$ .  
(ii) Si  $(u_1, \dots, u_d)$  est une base non orthonormée, on calcule  $p_F(v) = \sum_{i=1}^d \lambda_i u_i$  grâce aux  $d$  conditions  $(v|u_i) = (p_F(v)|u_i)$ .  
f) Cas particuliers utiles :  
(i) Projection orthogonale sur une droite  $D = \mathbb{R}u$  :  $\forall x \in E, p_D(x) = \frac{(x|u)}{\|u\|^2} u$ .  
(ii) Projection orthogonale sur un hyperplan  $H$  : on considère un vecteur normal  $u$ ,  $p_H(x) = x - \frac{(x|u)}{\|u\|^2} u$  par  $p_H = \text{id} - p_{H^\perp}$ .

#### 5) Lemme de représentation de Riesz et retour sur la théorie des équations

- a) Prop (Riesz) : Soit  $E, (\cdot, \cdot)$  un espace euclidien et  $\varphi : E \rightarrow \mathbb{R}$  une forme linéaire. Alors il existe un unique vecteur  $u \in E$  tel que  $\varphi = (u|\square)$ .  
*Preuve immédiate en coordonnées !*
- b) Application à la théorie des équations (comparer au G1 et G3... une troisième preuve !) : Si on se donne  $F$  un s.e.v. de  $E = \mathbb{R}^n$  définie par  $m$  F.L.  $\varphi_1(x) = \dots = \varphi_m(x) = 0$ . Alors en écrivant  $\varphi_i(x) = (u_i|x)$ ,  $F$  s'interprète comme  $\text{Vect}(u_1, \dots, u_m)^\perp$ . On retrouve que  $\dim(F) = n - \dim \text{Vect}(u_1, \dots, u_m) = n - \text{rg}(\varphi_1, \dots, \varphi_m)$ .

*C'est la théorie de l'orthogonalité des vecteurs qui résout ici ce problème de la dimension.*

- c) Cas des matrices :

- (i) Toute forme linéaire  $\varphi : M_n(\mathbb{R}) \rightarrow \mathbb{R}$ , s'écrit  $\varphi = \text{Tr}(A\square)$ .  
(ii) Ce résultat n'est cependant par limité au cas réel : pour un corps  $\mathbb{K}$  quelconque, on a :

$$\forall A \in M_n(\mathbb{K}), \forall (i, j) \in \llbracket 1, n \rrbracket^2, \text{Tr}(AE_{i,j}) = a_{j,i}$$