CHAPITRE II: COMPLÉMENTS D'ALGÈBRE LINÉAIRE

Dans la suite, E désigne un  $\mathbb{K}$  espace vectoriel où  $\mathbb{K}$  est l'un des corps  $\mathbb{R}$  ou  $\mathbb{C}$ .

# I) Produit de sous-espaces vectoriels

#### Proposition: Produit d'un nombre fini d'espaces vectoriels

Pour  $p \in \mathbb{N}^*$ , lorsque  $E_1, E_2, \dots, E_p$  sont des espaces vectoriels sur le même corps  $\mathbb{K}$ , alors

$$E_1 \times E_2 \times \cdots \times E_p = \prod_{i=1}^p E_i$$
 est encore un espace vectoriel sur le corps  $\mathbb{K}$ 

pour les lois naturelles :  $\forall (x_1, ..., x_p) \in E_1^{i=1} \times \cdots \times E_p \ \forall (y_1, ..., y_p) \in E_1 \times \cdots \times E_p, \ \forall \alpha \in \mathbb{K},$ 

 $\alpha(x_1,\ldots,x_p)+(y_1,\ldots,y_p)=$ 

Le vecteur nul est et l'opposé de  $(x_1,...,x_p)$  est

Si les p espaces vectoriels sont de dimensions finies alors  $E_1 \times E_2 \times \cdots \times E_p$  est de dimension finie avec

$$\dim (E_1 \times E_2 \times \cdots \times E_p) =$$

## II) Somme de sous-espaces vectoriels, somme directe de sous-espaces vectoriels

## II-1) Sous-espace vectoriels supplémentaires (Rappel PTSI)

EXEMPLE Nº 1 On définit

 $F = \left\{ \left( \begin{array}{cc} P(0) & P'(0) \\ P(1) & P'(1) \end{array} \right) \mid P \in \mathbb{R}_2[X] \right\} \quad \text{et $G$ le sous-espace vectoriel des matrices antisymétriques de $M_2(\mathbb{R})$.}$ 

- **1.** Démontrer que F est un sev de  $M_2(\mathbb{R})$  et préciser dim F.
- 2. Rappeler dim G et expliciter une base de G
- **3.** Prouver que F et G sont des supplémentaires dans  $M_2(\mathbb{R})$ .
- **4.** Décomposer la matrice I<sub>2</sub> dans cette somme directe.

EXEMPLE N° 2 Dans cet exercice, on assimile le polynôme P de  $\mathbb{R}[X]$  et la fonction polynômiale  $[x \mapsto P(x)] \in \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ 

- **1.** Démontrer que  $F = \{ f \in \mathbb{R}^{\mathbb{R}} \mid f(0) = f(1) = 0 \}$  et  $\mathbb{R}_1[X]$  sont supplémentaires dans  $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ .
- 2. Décomposer la fonction exp dans cette somme directe.

#### II-2) Somme d'un nombre fini de sous-espaces vectoriels

On généralise la notion de somme de sev rencontrée pour 2 sev à *n* sev.

# Proposition et définition : Somme finie de sous-espace vectoriel

Si  $F_1, F_2, ..., F_p$  sont des sous-espaces vectoriels de E  $(p \in \mathbb{N} - \{0, 1\})$ , on définit

$$F_1 + \dots + F_p = \sum_{i=1}^p F_i = \left\{ x \in E \mid \exists (x_1, x_2, \dots, x_p) \in F_1 \times F_2 \times \dots \times F_n, \ x = \sum_{i=1}^p x_i \right\} = \left\{ x_1 + x_2 + \dots + x_p \mid \forall i \in [1, p]; x_i \in F_i \right\}$$

C'est un sev de E et c'est le plus petit, au sens de l'inclusion, des sev de E qui contient tous les F<sub>i</sub>.

#### II-3) Somme directe de sous-espace vectoriel

## Définition: Somme directe d'un nombre fini de sous-espace vectoriel

Si  $F_1, F_2, ..., F_p$  sont des sous-espaces vectoriels de E  $(p \in \mathbb{N} - \{0, 1\})$ ,

on dit que la somme  $F = \sum_{i=1}^{p} F_i$  est directe lorsque tout vecteur de F se décompose de manière unique selon les

$$(F_i)_{i \in [\![1,p]\!]} \text{ autrement dit } \forall x \in F = \sum_{i=1}^p F_i, \ \exists ! (x_1,\ldots,x_p) \in F_1 \times F_2 \times F_p, \ x = x_1 + x_2 + \cdots + x_p$$

On note alors :  $F = F_1 \oplus F_2 \oplus \cdots \oplus F_p = \bigoplus_{i=1}^p F_i$ 

#### Caractérisation d'une somme directe

Si  $F_1, F_2, ..., F_p$  sont des sous-espaces vectoriels de E  $(p \in \mathbb{N} - \{0, 1\})$ ,

la somme  $F = \sum_{i=1}^{p} F_i$  est directe  $\Leftrightarrow 0_E$  a pour unique décomposition dans la somme la décomposition triviale

c'est à dire : 
$$\forall (x_1, \dots, x_p) \in F_1 \times F_2 \times \dots \times F_p, \sum_{i=1}^p x_i = 0_E \Rightarrow x_1 = x_2 = \dots = x_p = 0_E$$

EXEMPLE N° 3 On fixe un polynôme N de  $\mathbb{R}[X]$  de degré n > 0 et un entier m > n. On appelle:

 $\mathbf{F} = \mathbb{R}_{n-1}[\mathbf{X}], \quad \mathbf{G} = \left\{\mathbf{P} \in \mathbb{R}[\mathbf{X}], \mid \mathbf{N} \text{ divise P et deg P} < m\right\} \quad \text{et} \quad \mathbf{H} \text{ l'ensemble des multiples de } \mathbf{X}^m$  Démontrer que  $\mathbb{R}[\mathbf{X}] = \mathbf{F} \oplus \mathbf{G} \oplus \mathbf{H}$ 

Cas particulier de deux sev : Si F et G sont des sev de E, alors : F + G en somme directe  $\Leftrightarrow F \cap G = \{0_E\}$ 

Attention il n'y a pas de généralisation  $F \cap G \cap H = \{0_E\} \Rightarrow F, G \text{ et } H \text{ en somme directe}$ 

Contre-exemple: Dans  $\mathbb{R}^2$ , F = Vect((1,0)), G = Vect((0,1)) et H = Vect((1,1))

## Proposition et définition: Base adaptée à une décomposition en somme directe

Soient  $F_1, F_2, ..., F_p$  des sous-espaces vectoriels d'un espace vectoriel E de dimension finie, on considère des bases  $\mathcal{B}_1, \mathcal{B}_2, ..., \mathcal{B}_p$  respectivement de  $F_1, F_2, ..., F_p$ .

Si  $F_1, F_2, ..., F_p$  sont en somme directe, alors

$$\mathscr{B} = \bigcup_{i=1}^{p} \mathscr{B}_{i}$$
 est une base de  $\bigoplus_{i=1}^{p} F_{i}$ : c'est une base adaptée à la décomposition  $\bigoplus_{i=1}^{p} F_{i}$ .

#### Corollaire: dimension d'une somme directe

Soient  $F_1, F_2, ..., F_p$  des sev d'un espace vectoriel de E de dimension finie,

si 
$$F_1, F_2, ..., F_p$$
 sont en somme directe, alors  $\dim \left( \bigoplus_{i=1}^p F_i \right) = \sum_{i=1}^p \dim F_i$ 

$$\underline{\text{M\'ethodologie}}: \text{Comment justifier que} \quad \bigoplus_{i=1}^{p} \mathbf{F}_i = \mathbf{E} \quad \text{si dim } \mathbf{E} < +\infty?$$

- 1. On commence par justifier que la somme  $F_1 + \cdots + F_p$  est directe en montrant que 0 admet pour seule décomposition  $0 = 0 + \cdots + 0$
- **2.** On vérifie alors que dim  $F_1 + \cdots + \dim F_p = \dim E$
- **3.** On peut alors conclure:

$$\begin{cases} \dim \bigoplus_{i=1}^{p} F_{i} = _{par 1} \dim F_{1} + \dots + \dim F_{p} = _{par 2} \dim E \\ \bigoplus_{i=1}^{p} F_{i} \subset E \end{cases} \Leftrightarrow \bigoplus_{i=1}^{p} F_{i} = E \text{ avec le résultat } \begin{cases} F \subset G \\ \dim F = \dim G \end{cases} \Leftrightarrow F = G$$

#### II-4) Sous-espace vectoriel stables

# Définitions : sous-espace vectoriel stable par un endomorphisme et endomorphisme induit

Étant donné  $u \in \mathcal{L}(E)$  et F un sev de E, le sous-espace vectoriel F est stable par u si  $u(F) \subset F$ La restriction  $v = u_{/F}$  de u à F est alors un endomorphisme de F appelé l'endomorphisme induit par u sur F.

Remarques : On peut toujours définir la restriction  $u_{/F}$  même si F n'est pas stable par u. Dans ce cas,c'est toujours une application linéaire de  $\mathcal{L}(F,E)$  mais ça n'est pas forcément un endomorphisme de F!

Exemple: Si f est un endomorphisme d'un espace vectoriel, Im f et Ker f sont des sous-espaces stables par f Si p est un projecteur, l'endomorphisme q induit par p sur Im p est injectif

EXEMPLE N° 4 On considère l'endomorphisme  $u = [P \mapsto P']$  de  $\mathbb{R}[X]$ 

- **1.** Montrer que *u* laisse stable les sev  $\mathbb{R}_n[X]$  pour tout  $n \in \mathbb{N}$ .
- **2.** Donner la matrice canoniquement associée à l'endomorphisme  $u_n$  induit par u sur  $\mathbb{R}_n[X]$

Si E est un espace de dimension finie et si F est un sev de E stable par l'endomorphisme u. Considérons une base  $\mathscr{B}_F = (e_1, \dots, e_p)$  de F qu'on complète en une base de  $\mathscr{B} = (e_1, \dots, e_p, e_{p+1}, \dots, e_n)$  de E. Précisons alors la matrice de u dans cette base E qu'on dit adaptée à la stabilité de F par u:

F étant stable par  $u : \forall k \in [1, p], u(e_k)$ 

on en déduit la forme de la matrice :

#### Caractérisation matricielle en dimension finie

Soit E un espace vectoriel de dimension finie rapportée à une base  $\mathscr{B} = (e_1, \dots, e_n)$  et  $u \in \mathscr{L}(E)$ 

• si F est un sev de E de dimension p stable par u et si  $\mathcal{B}$  est une base adaptée, on a

$$\operatorname{Mat}_{\mathscr{B}}(u) = \left( \begin{array}{cc} A & B \\ O & C \end{array} \right) \operatorname{ou} \left\{ \begin{array}{cc} A \in \operatorname{M}_p(\mathbb{K}) \\ B \in \operatorname{M}_{p,n-p}(\mathbb{K}) \\ C \in \operatorname{M}_{n-p,n-p} \end{array} \right.$$

•  $\operatorname{si} \operatorname{Mat}_{\mathscr{B}}(u) = \begin{pmatrix} A & B \\ O & C \end{pmatrix} \operatorname{où} \left\{ \begin{array}{l} A \in \operatorname{M}_p(\mathbb{K}) \\ B \in \operatorname{M}_{p,n-p}(\mathbb{K}) \\ C \in \operatorname{M}_{n-p,n-p} \end{array} \right.$  alors  $F = \operatorname{Vect}(e_1, \dots, e_p)$  est un sev stable par u

Remarque : Si E = F  $\oplus$  G où F et G sont tous les deux stables par l'endomorphisme u de E alors

dans une base  $\mathscr{B} = \mathscr{B}_F \cup \mathscr{B}_G$  adaptée, on a :  $\operatorname{Mat}_{\mathscr{B}}(u) =$ 

# III) Hyperplan

#### **Définition**: Hyperplan

On appelle hyperplan de l'espace vectoriel E de dimension finie un sous-espace vectoriel de E qui admet une droite vectorielle comme supplémentaire autrement dit

H est un hyperplan de E si H est un sev de E et s'il existe  $a \in E$  avec  $a \ne 0$  et  $E = H \oplus Vect(a)$ 

#### Caractérisation par la dimension des hyperplans

Si E est une espace vectoriel de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$  alors

les hyperplans de E sont les sous-espaces vectoriels de E de dimension n-1

Remarque : Comme il n'y a pas d'unicité du supplémentaire, il n'y a pas unicité du vecteur a définissant le supplémentaire de H. En fait, si H est un hyperplan de E alors : S est un sev avec  $E = S \oplus H \Leftrightarrow \exists a \in E - H, S = Vect(a)$ 

Les hyperplans de  $\mathbb{R}^2$  sont donc

repérées par une équation

Les hyperplans de  $\mathbb{R}^3$  sont donc

repérés par une équation

### Théorème: équation d'un hyperplan

Si E est un espace vectoriel de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$ ,

H est un hyperplan de E  $\Leftrightarrow$  H = Ker  $\varphi$  où  $\varphi \in \mathcal{L}(E, \mathbb{K})$  est non nulle

Dés lors, si  $\mathscr{B} = (e_1, ..., e_n)$  est une base de E :

$$\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n) \text{ est une base de E :}$$

$$\mathbf{H} = \left\{ x \in \mathbf{E} \mid \varphi(x) = 0_{\mathbf{E}} \right\} = \left\{ x_1 e_1 + \dots + x_n e_n \mid (x_i)_{1 \le i \le n} \in \mathbb{K}^n \text{ et } x_1 \underbrace{\varphi(e_1)}_{=a_1 \in \mathbb{K}} + \dots + x_n \underbrace{\varphi(e_n)}_{=a_n \in \mathbb{K}} = 0 \right\}$$

$$= \underbrace{\mathbf{G} \mid \varphi(x) = 0_{\mathbf{E}} \mid \varphi(x) = 0_{\mathbf$$

autrement dit : 
$$\exists (a_1, \dots, a_n) \in \mathbb{K}^n$$
  $x = x_1 e_1 + \dots + x_n e_n \in H \Leftrightarrow a_1 x_1 + \dots + a_n x_n = 0$ 

L'hyperplan H est ainsi repérée, dans la base  $\mathcal{B}$ , par une équation linéaire  $a_1x_1 + \cdots + a_nx_n = 0$  non triviale (l'un des scalaires  $a_i$  au moins est non nul)

Réciproquement, un sous-ensemble de E caractérisée par une équation linéaire non triviale dans une base (quelconque) de E est un hyperplan.

Remarque: Si H est un hyperplan de l'espace vectoriel E de dimension finie, alors

il n'y a pas unicité de l'équation linéaire définissant H. En fait, toutes les équations de H sont proportionnelles

EXEMPLE Nº 5 | Justifier, sans calcul, que F et G sont des espaces vectoriels et préciser la dimension lorsque:

$$F = \{(x_1, ..., x_n) \in \mathbb{K}^n \mid x_1 + x_n = 0\}$$
 et  $G = \{M \in M_n(\mathbb{K}) \mid tr(M) = 0\}$ 

EXEMPLE N° 6 Démontrer que  $H = \left\{ P \in \mathbb{R}_n[X] \mid \int_{-1}^1 P(t) dt = 0 \right\}$  est un hyperplan. Préciser une équation de H dans la base canonique de  $\mathbb{R}_n[X]$  et une base de H

# Théorème : Équations d'un sous espace vectoriel en dimension finie

Si E est un espace vectoriel de dimension  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $p \in [1, n]$ 

- l'intersection de p hyperplans de E est un espace de dimension au moins n-p
- un sev de dimension n p est une intersection de p hyperplans de E

#### Interprétation géométrique des solutions d'un système linéaire

Considérons un système linéaires (S) homogène associé à une matrice  $A = (a_{ij}) \in M_{p,n}(\mathbb{K})$ .

(S): 
$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1n}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{i1}x_1 + \dots + a_{in}x_n = 0 \\ \vdots \\ a_{p1}x_1 + \dots + a_{pn}x_n = 0 \end{cases}$$

Chacune des lignes de ce système correspond à une équation linéaire d'un hyperplan de  $\mathbb{K}^n$ .

L'ensemble des solutions du système est donc l'intersection de p hyperplans de  $\mathbb{K}^n$ : c'est donc un sev de  $\mathbb{K}^n$  de dimension au moins n-p d'après le résultat précédent. Elle sera égale exactement à n-p si les lignes de A sont linéairement indépendantes. Exemple: Sans résoudre les systèmes prévoir la dimension de l'ensemble des solutions pour

$$(S_1): \left\{ \begin{array}{l} x+2y+3z=0 \\ 2x+y+z=0 \end{array} \right., \quad (S_2): \left\{ \begin{array}{l} x+2y+3z=0 \\ 2x+y+z=0 \end{array} \right., \quad (S_3): \left\{ \begin{array}{l} x+2y+2z=0 \\ 2x+y+z=0 \end{array} \right.$$

# IV) Trace

On notera  $[M]_{ij}$  le coefficient situé à la ligne i colonne j de la matrice M lorsque  $M \in M_{np}(\mathbb{K})$  où  $(n,p) \in (\mathbb{N}^*)^2$ 

#### Définition : Trace d'une matrice carrée

Si A est une matrice carrée, on appelle trace de A qu'on note tr(A) la somme des coefficients diagonaux de A.

$$\forall A \in M_n(\mathbb{K}), \quad tr(A) = \sum_{i=1}^n [A]_{ii}$$

## Proposition : Linéarité de la trace

La trace est une application linéaire :  $\begin{bmatrix} \operatorname{tr} \colon \operatorname{M}_n(\mathbb{K}) & \to & \mathbb{K} \\ \operatorname{A} & \mapsto & \operatorname{tr}(\operatorname{A}) \end{bmatrix} \in \mathscr{L}(\operatorname{M}_n(\mathbb{K}),\mathbb{K})$  Autrement dit :  $\forall (\operatorname{A},\operatorname{B}) \in \operatorname{M}_n(\mathbb{K})^2, \forall \alpha \in \mathbb{K}, \quad \operatorname{tr}(\alpha \operatorname{A} + \operatorname{B}) = \alpha \operatorname{tr}(\operatorname{A}) + \operatorname{tr}(\operatorname{B})$ 

EXEMPLE N° 7 On donne 
$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 5 & 7 \end{pmatrix}$$
,  $B = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 4 & 6 \end{pmatrix}$ . Calculer tr(A), tr(B), tr(AB) et tr(BA)

## Proposition: Commutativité de la trace

La trace est commutative c'est à dire que  $\forall (A, B) \in M_n(\mathbb{K})^2$ , tr(AB) = tr(BA)

#### **Proposition : Trace et transposition**

Si  $A \in M_n(\mathbb{K})$ ,  $tr(A^T) = tr(A)$ 

EXEMPLE N° 8 Si  $n \in \mathbb{N}^*$ , déterminer les matrices A, B, C, D de  $M_n(\mathbb{K})$  telles que  $\begin{cases} AC + DB = I_n \\ CA + BD = 0 \end{cases}$ ?

#### V) Déterminant d'une matrice carrée

#### V-1) Définition du déterminant

#### Théorème (admis) et définition: Déterminant d'une matrice carrée

Il existe une unique application de  $M_n(\mathbb{K})$  dans  $\mathbb{K}$  qu'on appelle le déterminant telle que :

- le déterminant est linéaire par rapport à chacune des colonnes; i)
- l'échange de 2 colonnes a pour effet de multiplier le déterminant par −1 (antisymétrique par rapport aux colonnes); ii)
- le déterminant de la matrice  $I_n$  vaut 1 iii)

On notera det A le déterminant de la matrice A

Dans le cas 
$$n=2$$
, on a :  $\det A = \det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} = ad - bc$   
On rappelle qu'on peut interpréter géométriquement ce déterminant dans le plan :

Dans le cas n = 3, le déterminant coïncide avec la notion de produit-mixte de géométrie dans l'espace :

$$\det A = \det \begin{pmatrix} a & a' & a'' \\ b & b' & b'' \\ c & c' & c'' \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} a & a' & a'' \\ b & b' & b'' \\ c & c' & c'' \end{vmatrix}$$

On rappelle qu'on peut interpréter géométriquement ce déterminant dans l'espace :

On généralise la notation précédente : Si  $A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n} \in M_n(\mathbb{K})$  alors  $\det A = \begin{bmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{bmatrix}$ 

#### V-2) Propriétés du déterminant

## Propositions: Opérations sur les déterminants

Si on note  $C_i$  la colonne j de la matrice A:

- Pour  $1 \le i < j \le n$ , alors  $\det(C_1, ..., C_i, ..., C_j, ..., C_n) = -\det(C_1, ..., C_j, ..., C_n)$ autrement dit le déterminant est multiplié par -1 si on réalise l'opération  $C_i \leftrightarrow C_j$
- Pour tout scalaire  $\alpha$ ,  $\det(C_1, \dots, C_i, \dots, C_n) = \det(C_1, \dots, C_i + \alpha C_j, \dots, C_n$  à cause de i) autrement dit le déterminant est invariant par les opérations  $C_i \leftarrow C_i + \alpha C_j$
- Si  $C_i = kC_i$  avec  $k \in \mathbb{K}$ ,  $\det(C_1, \dots, C_i, \dots, C_j, \dots, C_n) = \det(C_1, \dots, C_i, \dots, C_j - kC_i, \dots, C_n)$  en utilisant  $C_i \leftarrow C_i - kC_i$  $= \det(C_1, ..., C_i, ..., C_{n,1}, ..., C_n) = 0$  par linéarité selon la colonne jautrement dit le déterminant est nul s'il possède deux colonnes colinéaires

en particulier : le déterminant est nul s'il l'une des colonnes est nulles ou s'il y a deux colonnes identiques. et même : le déterminant est nul si les colonnes de A sont liées

• Pour tout scalaire  $\alpha$ ,  $\det(\alpha A) = \det(\alpha C_1, ..., \alpha C_i, ..., \alpha C_n) = \alpha^n \det(C_1, ..., C_i, ..., C_n) = \alpha^n \det(A)$ par linéarité selon les n colonnes autrement dit  $\forall \alpha \in \mathbb{K}$ ,  $\det(\alpha A) = \alpha^n \det A$ 

#### CHAPITRE II

## Proposition (admis): Déterminant d'une transposée

Si  $A \in M_n(\mathbb{K})$  alors  $det(A^T) = det A$ 

COROLLAIRE : Le déterminant vérifie les mêmes propriétés vis-à-vis des lignes que des colonnes

# Proposition (admis) : Déterminant d'un produit

Si  $(A, B) \in M_n(\mathbb{K})^2$  alors:  $\det(AB) = \det A \det B = \det(BA)$ 

## Proposition: Déterminant et matrice inversible

Soit  $A \in M_n(\mathbb{K})$  alors

A est inversible notée  $A \in GL_n(\mathbb{K}) \Leftrightarrow \det(A) \neq 0$  et, dans ce cas :  $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det A}$ 

#### V-3) Calcul du déterminant par développement

## Méthode (admis): calcul du déterminant par développement

Si  $A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n} \in M_n(\mathbb{K})$ , on appelle mineur associée au coefficient  $a_{ij}$  de A le déterminant  $\Delta_{ij}$  d'ordre n-1 obtenu en supprimant la ligne i et la colonne j de A On dit

- qu'on calcule le déterminant en développant selon la colonne j de A avec :  $\det A = \sum_{i=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ij} \Delta_{ij}$
- qu'on calcule le déterminant en développant selon la ligne i de A avec :  $\det A = \sum_{j=1}^{n} (-1)^{i+j} a_{ij} \Delta_{ij}$

EXEMPLE N° 9 Calculer 
$$\det \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & -3 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & -3 & 4 \\ 0 & 0 & -6 & 2 \end{pmatrix}$$

# Proposition : déterminant d'une matrice triangulaire

Si  $A \in M_n(\mathbb{K})$  est triangulaire supérieure, alors son déterminant est le produit de ses coefficients diagonaux.

Remarque 1 : C'est donc aussi le cas pour une matrice diagonale!

Remarque 2 : Attention au signe pour des matrices triangulaires par rapport à l'anti-diagonale...

EXEMPLE Nº 10 Calcul d'un déterminant tri-bandes d'ordre n

Calculer, pour tout entier naturel n non nul, la valeur du déterminant d'ordre n:  $D_n = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ -3 & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \ddots & \ddots & \ddots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & \dots & 0 & -3 & 2 \end{bmatrix}$ 

#### V-4) Déterminant d'une famille de vecteurs

#### Définition : Déterminant d'une famille de n vecteurs dans un espace de dimension n

Si E est un  $\mathbb{K}$  espace vectoriel avec  $\underline{\dim E = n \in \mathbb{N}^*}$  rapporté à une base  $\mathscr{B}$ 

pour une famille  $(x_1,...,x_n)$  de <u>*n* vecteurs</u> de E, on définit le déterminant de cette famille relativement à la base  $\mathscr{B}$ , qu'on note  $\det_{\mathscr{B}}(x_1,...,x_n)$  comme le déterminant de la matrice  $\det_{\mathscr{B}}(x_1,...,x_n) \in M_n(\mathbb{K})$ 

$$\det_{\mathscr{B}}(x_1,\ldots,x_n) = \det \operatorname{Mat}_{\mathscr{B}}(x_1,\ldots,x_n)$$

Ce déterminant hérite donc des propriétés du déterminant des matrices carrées

#### Caractérisation des bases par le déterminant :

Si E est un espace de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $(x_1, ..., x_n)$  une famille de n vecteurs de E

$$(x_1,...,x_n)$$
 est une base de E  $\Leftrightarrow$   $(x_1,...,x_n)$  est libre

- $\Leftrightarrow$  Pour toute base  $\mathscr{B}$  de E,  $\det_{\mathscr{B}}(x_1,...,x_n) \neq 0$
- $\Leftrightarrow$  Il existe une base  $\mathscr{B}$  de E avec  $\det_{\mathscr{B}}(x_1,...,x_n) \neq 0$

## Méthode: Application pour la recherche de l'équation d'un hyperplan

Si E est un espace de dimension finie  $n \in \mathbb{N}^*$  et  $(x_1, ..., x_{n-1})$  une base de l'hyperplan H de E  $x \in H \Leftrightarrow \text{Pour toute base } \mathcal{B} \text{ de E, } \det_{\mathcal{B}}(x_1, ..., x_{n-1}, x) = 0$ 

EXEMPLE Nº 11 Diverses utilisations des déterminants

- 1. Dans un repère orthonormal  $(O, \overrightarrow{i}, \overrightarrow{j}, \overrightarrow{k})$ , on donne les points A(-3,1,1), B(3,3,1) et C(9,0,3). Déterminer le volume du tétraèdre OABC en admettant que c'est le sixième du volume du parallélépipède construit sur les vecteurs  $\overrightarrow{OA}$ .  $\overrightarrow{OB}$  et  $\overrightarrow{OC}$
- **2.** Donner une équation dans la base canonique de l'hyperplan  $H = Vect(1 + X, 1 + X + X^2)$  de  $\mathbb{R}_2[X]$
- **3.** Prouver que les vecteurs  $\vec{u} = (a, -a, 1, 0)$ ,  $\vec{v} = (1, a, 0, 1)$ ,  $\vec{w} = (0, 1, 0, a)$  et  $\vec{t} = (1, 1, 1, 1)$  sont linéairement indépendants si et seulement si  $a \neq 0$
- **4.** Donner une CNS sur les paramètres a et b pour que  $A = \begin{pmatrix} a & a & a & b \\ a & a & b & a \\ a & b & a & a \\ b & a & a & a \end{pmatrix}$  soit inversible.

## VI) Matrices semblables

#### VI-1) Définition et caractérisation

#### **Définition : Matrice semblable**

Soient A et B deux matrices de  $M_n(\mathbb{K})$ , on dit que les matrices A et B sont semblables lorsqu'il existe une matrice P inversible (càd  $P \in GL_n(\mathbb{K})$ ) telle que :  $B = P^{-1}AP$ 

C'est une relation d'équivalence sur  $M_n(\mathbb{K})$  puisque :

- c'est une relation
- c'est une relation
- c'est une relation

#### Théorème: Caractérisation des matrices semblables

Deux matrices sont semblables si elles représentent le même endomorphisme dans des bases différentes d'un espace E de dimension n.

#### Proposition: Des invariants par similitude

Deux matrices semblables ont le même rang, la même trace et le même déterminant.

#### Attention! Il s'agit seulement de condition nécessaires...

EXEMPLE N° 12 Soit A = 
$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 3 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & -3 \end{pmatrix}$$
, les matrices suivantes sont-elles semblables à A? 
$$A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \qquad A_2 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix} \qquad A_3 = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 0 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & -1 \end{pmatrix} \quad \textit{On pourra calculer rg}(A_3 - I_3)$$

#### VI-2) Trace et déterminant d'un endomorphisme

#### Définitions: trace et déterminant d'un endomorphisme

Si  $f \in \mathcal{L}(E)$  où E est un espace de dimension finie alors on définit la trace de f notée  $\mathrm{tr}(f)$  et le déterminant de f noté  $\mathrm{det}(f)$  comme la trace et le déterminant de la matrice de f dans une base  $\mathscr{B}$  quelconque de E

## **Propositions:**

Soient E un espace vectoriel de dimension finie et f et g des endomorphismes de E,

- Si  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  est une base de E, det f =
- Si  $\alpha \in \mathbb{K}$ , det $(\alpha f) =$
- $\det(f \circ g) =$
- f est un automorphisme  $\Leftrightarrow$

EXEMPLE N° 13 On définit f sur  $\mathbb{R}_n[X]$  par:  $\forall P \in \mathbb{R}_n[X]$ , f(P) = XP' + P(2).

Justifier que f est un endomorphisme de  $\mathbb{R}_n[X]$  et calculer sa trace et son déterminant.