

# Checklist avant de commencer

Avant de commencer le cours, quelques notes sur les pré-requis nécessaires. Si vous ne connaissez pas, essayez de mettre le WE à profit pour vous remettre tout ça en tête...

Univers à connaître :

Espaces vectoriels

|

Applications linéaires

—

Matrices

|

Déterminant  
Réduction de matrices

Ceci n'est pas un cours mais a peu près de balayer les notions que vous devez connaître. Vous trouverez sur Anubice des notes de cours manuscrites si vous en avez besoin. Quoi qu'il en soit, regardez l'exercice 5 + son corrigé : si vous ne savez pas faire, c'est que vous devez travailler tout cela ...

## I. Espaces vectoriels, sous-espaces vectoriels, notions associées.

Espace vectoriel —  $\mathbb{K}$  espace vectoriel

↓  
ensemble  $E$  (dont les éts sont appelés vecteurs)

muni de 2 opérations :

→ une addition entre vecteurs  $\rightsquigarrow \vec{u} + \vec{v}$

→ une multiplication vecteur / "nombre"  $\rightsquigarrow \alpha \cdot \vec{u}$   
vérifiant des

on peut donc fabriquer des combinaisons linéaires de vecteurs.

propriétés de commutation

ces nombres ou scalaires sont pris ds un corps  $(\mathbb{R}, \mathbb{C}, \mathbb{Z}/p\mathbb{Z} \dots)$



ex:

•  $(\mathbb{R}^m, +, \cdot) \rightarrow \mathbb{R}$  espace vect.

↳ vecteurs à  $m$  coords  $\rightarrow \vec{u} + \vec{v}$   
 $\rightarrow \alpha \cdot \vec{u}$

• {polynômes

à coef. ds  $\mathbb{R}$  }  $\rightarrow \mathbb{R}$  esp. vect

↳  $P+Q$   
 ↳  $\alpha \cdot P$  } opérations s/ polynômes

• {fonctions de  $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  }  $\rightarrow \mathbb{R}$  esp. vect

↳  $f+g$   
 ↳  $\alpha \cdot f$

... / ...

Sous-espace vectoriel

— notion fondamentale

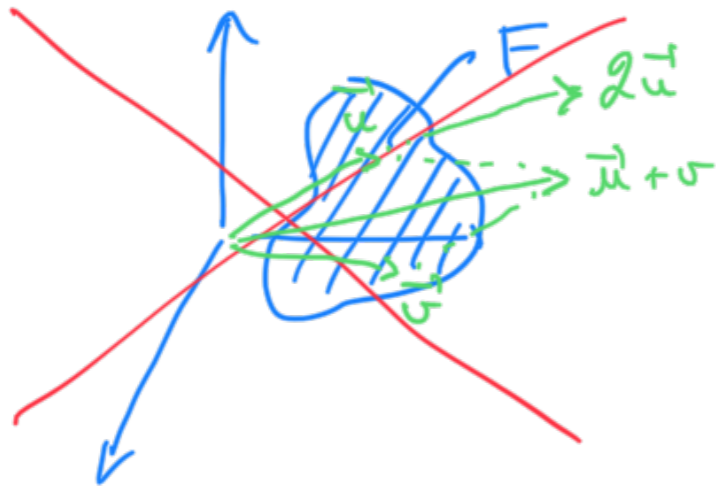


$F \subseteq E$

{ sous-ensemble non vide de  $E$   
 $F$  stable par combinaison

1 - stable par combinaison  
linéaire

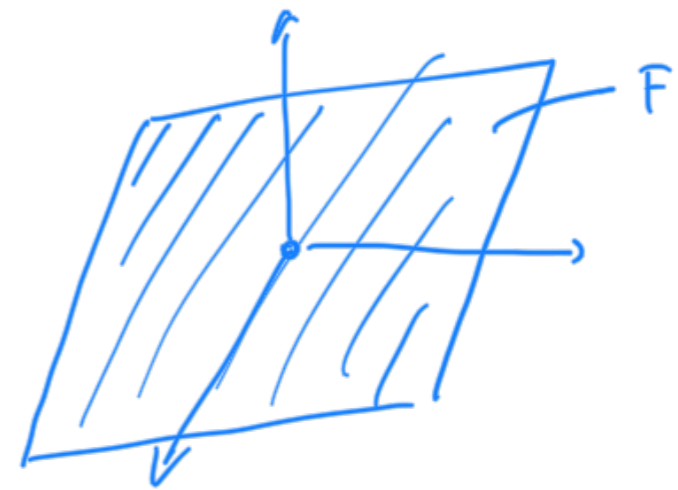
ex. dans  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$  :



Les seuls sous-espaces  
vectoriels sont

- $\{\vec{0}\}$
- droites
- plans
- $\mathbb{R}^3$

pas un seul car  $\vec{u}, \vec{v} \in F$   
mais  $2 \cdot \vec{u} \notin F$   
et  $\vec{u} + \vec{v} \notin F$  ) ces 2 comb. linéaires  
devraient être ds F



Un seul est stable par combinaisons  
linéaires



reciproquement, on voit que cette opération  
permet de générer tous les vecteurs de

$E$  a chacun de quelques vecteurs



sous-espace  
vectoriel  
engendré  
par des vecteurs

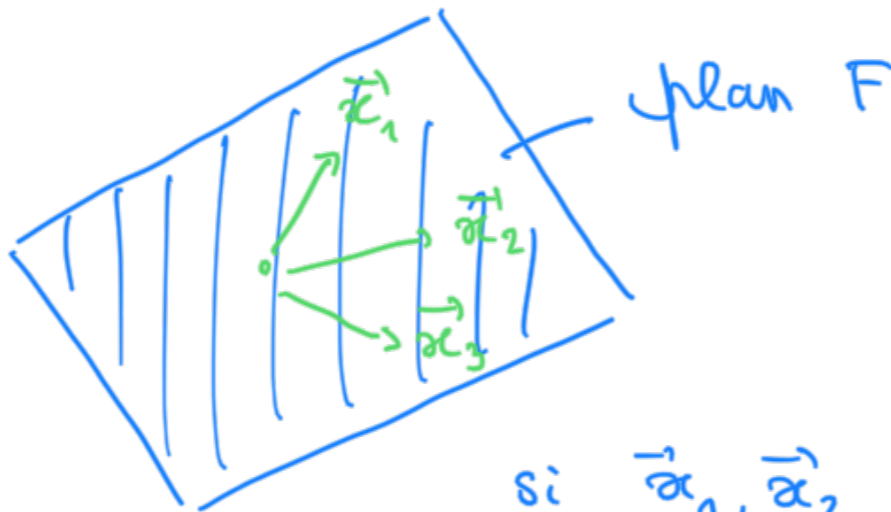
$\text{Vect} \{ \vec{x}_1, \dots, \vec{x}_n \}$

ens. des comb.  
linéaires des  
vecteurs

"

$\{ d_1 \cdot \vec{x}_1 + \dots + d_n \cdot \vec{x}_n ; d_i \in K \}$

ex:



si  $\vec{x}_1, \vec{x}_2$  non colinéaires :

$$F = \text{Vect} \{ \vec{x}_1, \vec{x}_2 \}$$

mais aussi, qui peut être plus peut être  
moins :

$$F = \text{Vect} \{ \vec{x}_1, \vec{x}_2, \vec{x}_3 \} \dots$$

$F$  sur de  $E$

$\{ \vec{x}_1, \dots, \vec{x}_n \}$

Famille g en eratrice

de  $F$

si:  $F = \text{Vect} \{ \vec{x}_1, \dots, \vec{x}_m \}$

Famille libre

si aucun  $\vec{x}_i$  ne peut  
s' crire comme comb.  
lin aire des autres

$\Leftrightarrow$

$\forall d_1, \dots, d_m \in \mathbb{K}$

$d_1 \cdot \vec{x}_1 + \dots + d_m \cdot \vec{x}_m = \vec{0} \Rightarrow$

$d_1 = \dots = d_m = 0$

Base

si libre + g en eratrice

$\Leftrightarrow$

$\forall \vec{x} \in F \quad \exists d_1, \dots, d_m$  uniques  
ta  $\vec{x} = d_1 \cdot \vec{x}_1 + \dots + d_m \cdot \vec{x}_m$

Pour notre  
exemple de  $F$ : plan

Base: 2 vecteurs  
non

Résultat central :  
théorème de la base incomplète

1) On dit d'un espace vectoriel qu'il est de dimension finie s'il admet une base finie

ex:

$(\mathbb{R}^n, +, \cdot)$   $\rightarrow$  ex de base:  
 $e_1 = (1, 0, \dots, 0)$   
 $e_2 = (0, 1, \dots, 0)$   
 $e_3 = (0, 0, 1, \dots, 0)$   
 $\vdots$   
 $e_n = (0, 0, \dots, 0, 1)$   
 { vect. quelconque  
 $(x_1, \dots, x_n)$   
 " "  
 $x_1 \cdot e_1 + \dots + x_n \cdot e_n$  }  $\rightarrow$  dim. finie

note  $\widehat{\mathbb{R}[x]}$   
 $\uparrow$   
 $\{\text{polynômes}, +, \cdot\} \rightarrow$  pas de base finie  $\rightarrow$  dim. infinie  
 $\downarrow$   
 degrés non finis

$\text{mod } \mathbb{R}_m[X]$   
 $\uparrow$   
 $\{ \text{polynômes de degré } \leq m, +, \cdot \} \rightarrow$  ex de base:  $\{1, X, X^2, \dots, X^m\}$   
 $\left. \begin{array}{l} P = a_0 + a_1 X + \dots + a_m X^m \\ \text{se décompose bien sur cette base} \end{array} \right\} \rightarrow$  dim. finie

2) Th. de la base incomplète

Si  $E$  est un  $\mathbb{K}$ -es de dim. finie, il admet des bases finies et elles ont toutes même cardinal

↓  
dimension de  $E$

ex:  $(\mathbb{R}^m, +, \cdot) \rightarrow$  dim  $m$   
 $(\mathbb{R}_m[X], +, \cdot) \rightarrow$  dim  $m+1$  (car une base est  $1, X, \dots, X^m$ )

$\{ \text{matrices } m \times m, +, \cdot \}$   
 $M_{m,m}(\mathbb{R})$

$\leadsto$  ex de base :

$\begin{pmatrix} \textcircled{1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix} \quad \begin{pmatrix} 0 & \textcircled{1} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix} \dots \begin{pmatrix} 0 & \dots & 0 & \dots & \textcircled{1} \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \\ \vdots & \dots & \dots & \dots & \vdots \\ 0 & \dots & \dots & \dots & 0 \end{pmatrix}$   
 $A_{11} \quad A_{12} \quad A_{1m}$





$m \times m$  matrices

↓  
dim.  $m \times m$

**Rang**

d'une famille  
de vecteurs

$\{\vec{x}_1 \dots \vec{x}_m\}$

—  $\text{rang}\{\vec{x}_1 \dots \vec{x}_m\}$

taille de la  
plus grande  
sous-famille  
libre

~ "nombre de vects  
non cont. lin. les  
un des autres"

se calcule  
par pivot  
de Gauss  
sur les vects  
(cf. §1 de  
mon cours)



$\{\vec{x}_1 \dots \vec{x}_m\}$

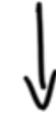
Vect  $\{\vec{x}_1 \dots \vec{x}_m\}$

ensemble de vecteurs



$\text{rang} \{ \vec{x}_1 \dots \vec{x}_m \}$   
 $\in \mathbb{N}$

(ou) espace vectoriel



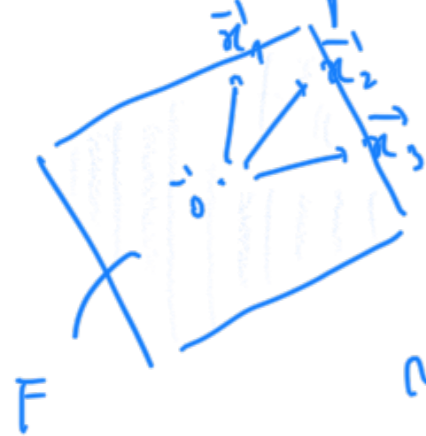
$\dim (\text{Vect} \{ \vec{x}_1 \dots \vec{x}_m \})$

=

ex ds  $\mathbb{R}^3$ :

$\vec{x}_1, \vec{x}_2, \vec{x}_3$  3

vectrs coplanaires



$\text{rang} = 2$



$F = \text{Vect} \{ \vec{x}_1, \vec{x}_2, \vec{x}_3 \}$   
plan

$\dim = 2$



seuls 2 vect. sur 3  
sont "nécessaires"

Notions liées :

$F_1, F_2$  sous-espaces de  $E$

- somme de sous-espaces vect
  - somme directe
- ↓

$\rightarrow \boxed{F_1 + F_2}$

"  
 $\vec{x}_1 + \vec{x}_2 ; \vec{x}_1 \in F_1$

quand  $F_1 \cap F_2 = \{0\}$   
 $\Leftrightarrow$

les décompositions

sont uniques :  $\vec{\alpha} \in F_1 + F_2$

$$\downarrow$$

$$\vec{\alpha} = \underbrace{\vec{\alpha}_1 + \vec{\alpha}_2}_{\text{unique}}$$

noté  $F_1 \oplus F_2$

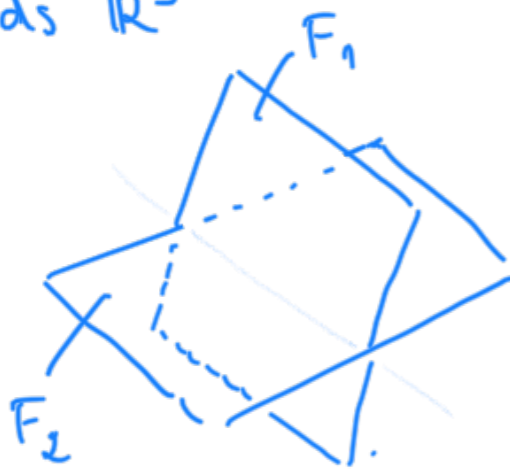
décomposition  
 de l'espace

une base est  
 l'union des bases  
 etc ...

Théorème:

$$\begin{cases} \dim F_1 + \dim F_2 = \\ \dim F_1 + F_2 + \dim (F_1 \cap F_2) \end{cases}$$

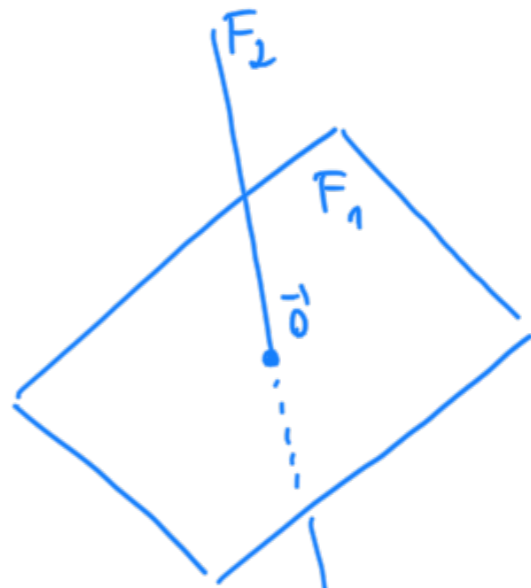
ex: ds  $\mathbb{R}^3$



$F_1 \cap F_2$ : droite

2 plans  $\rightarrow$  somme  
 non directe

$$\mathbb{R}^3 = F_1 + F_2$$



droite, plan  $\rightarrow$  somme  
 directe

$$\mathbb{R}^3 = F \oplus F$$

## II. Applications linéaires

Application  
linéaire

ou  
morphisme  
d'espaces vectoriels

— fonction entre 2  $\mathbb{K}$ -esp. vectoriels

$$f: E \rightarrow F$$

tg  $f$  commute aux comb. linéaires

ic:  $\forall$  comb. linéaire de  $E$ :  $d_1, d_2 \in \mathbb{K}$   
 $\vec{x}_1, \vec{x}_2 \in E$

$$f(d_1 \cdot \vec{x}_1 + d_2 \cdot \vec{x}_2) = d_1 \cdot f(\vec{x}_1) + d_2 \cdot f(\vec{x}_2)$$

opérations  
de  $F$

Beaucoup d'applications  
"standard" géométriques  
sont linéaires

→ homothéties

→ projections

→ rotations ...

ces applications ont  
beaucoup de  
propriétés très utiles ...

Seules les translations  
ne sont pas linéaires

$f: E \rightarrow F$   
linéaire

noyau de  $f$

sous-esp. vect.  
de  $E$

$\text{Ker } f$

$\{ \vec{x} \in E \mid f(\vec{x}) = \vec{0}_F \}$

Th:  
 $f$  injective ssi  $\text{Ker } f = \{ \vec{0} \}$

Image de  $f$

$\text{Im } f$

sous-esp.  
vect de  $F$

$\{ f(\vec{x}) ; \vec{x} \in E \} \subseteq F$

Théorème du rang (\*\*)  
 $\dim E = \dim \text{Im } f + \dim \text{Ker } f$

Vecteurs / valeurs propres

$$f: E \rightarrow E \text{ (endomorphisme)}$$

on s'intéresse aux vecteurs  $\vec{x} \in E$  tq  $f(\vec{x})$  colinéaire à  $\vec{x}$

$$f(\vec{x}) = \lambda \cdot \vec{x}$$

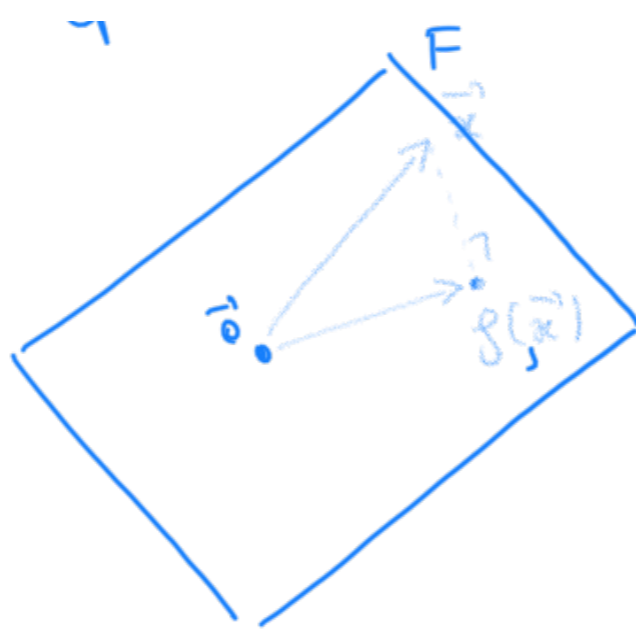
le ratio est également caractéristique

$$\lambda \text{ — valeur propre}$$

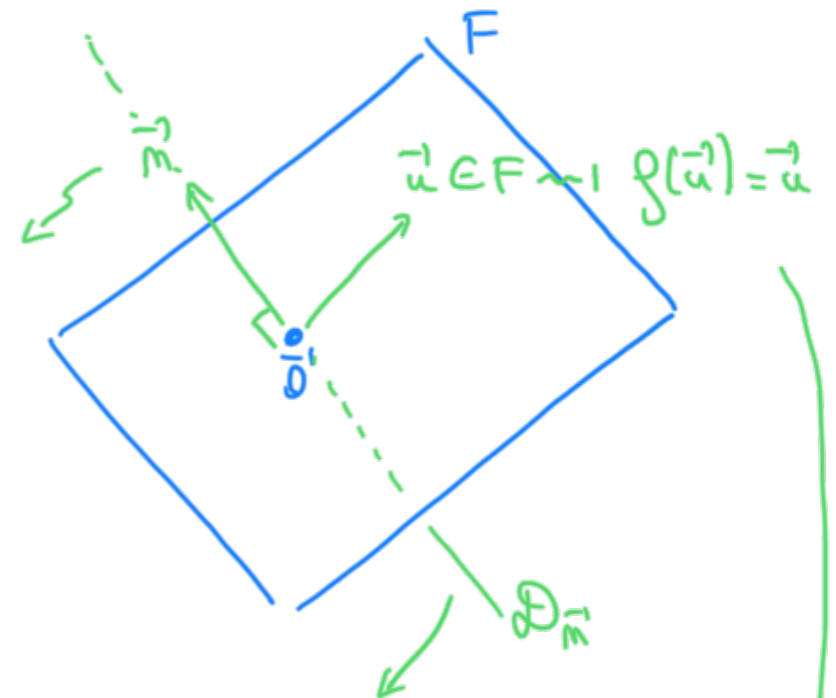
directions caractéristiques de  $f$

$$\text{vecteur propre — } \vec{x}$$

ex: ds  $\mathbb{R}^3$  : projection orthogonale sur un plan  $F$



manak  
an  
plan  
proyeksi  
dari  $\vec{0}$



$$\left( \begin{array}{l} \forall \vec{x} \in D_{u=1} \\ f(\vec{x}) = \vec{0} = 0 \cdot \vec{x} \end{array} \right)$$

vektors  
propus  
pou  $d=0$

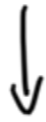
$$\left( \begin{array}{l} \forall \vec{x} \in F \\ f(\vec{x}) = \vec{x} = 1 \cdot \vec{x} \end{array} \right)$$

vektors  
propus pou  $d=1 : F$

•  $d \in \mathbb{K}$  value propre de  $f$   
 si  $\exists \vec{x} \neq \vec{0}$  tq  
 $f(\vec{x}) = d \cdot \vec{x}$

vektors propre

associé



l'ensemble des  
vecteurs propres  
associé à  $\lambda$  val. propre  
est un sous-esp. vect

noté  $\downarrow$   $\boxed{G_\lambda} = \text{Ker}(f - \lambda \cdot \text{Id})$

|

sous-espace  
propre associé  
à  $\lambda$

### III. Matrices et applications linéaires

Soit  $E, F$  des esp. vect de dim. finie

dim  $n$       dim  $m$

et  $f: E \rightarrow F$  linéaire

ex:

$\mathbb{R}^4$

$\mathbb{R}^3$



Observation :

on sait qu'il existe  
des base

$$f: \mathbb{K} \rightarrow \mathbb{K}$$
$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x+y+z \\ y+z+t \\ x-t \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow$  soit  $\mathcal{B} = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m\}$  base de  $E$   
 $\mathcal{C} = \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m\}$  base de  $F$

$\Rightarrow \forall \vec{x} \in E$   $\vec{x}$  se décompose de manière unique:  
 $\vec{x} = d_1 \cdot \vec{u}_1 + \dots + d_m \cdot \vec{u}_m$

$\Rightarrow f(\vec{x}) = f(d_1 \cdot \vec{u}_1 + \dots + d_m \cdot \vec{u}_m)$   
"  $f$  linéaire !

$$d_1 \cdot \underbrace{f(\vec{u}_1)} + \dots + d_m \cdot \underbrace{f(\vec{u}_m)}$$

ces  $m$  valeurs  
déterminent donc  
toute  $f$

elles sont ds  $F$

images des  
vecteurs d'une  
base



chaque a m  
coords ds  $\mathcal{E}$

Puisqu'elles déterminent  $\mathcal{F}$ , il suffit de les stocker ...

matrice de  $\mathcal{F}$

Matrice de  $\mathcal{F}$   
dans les bases  $\mathcal{B}, \mathcal{E}$

$M_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}(\mathcal{F}) =$   
stockage  
par colonnes

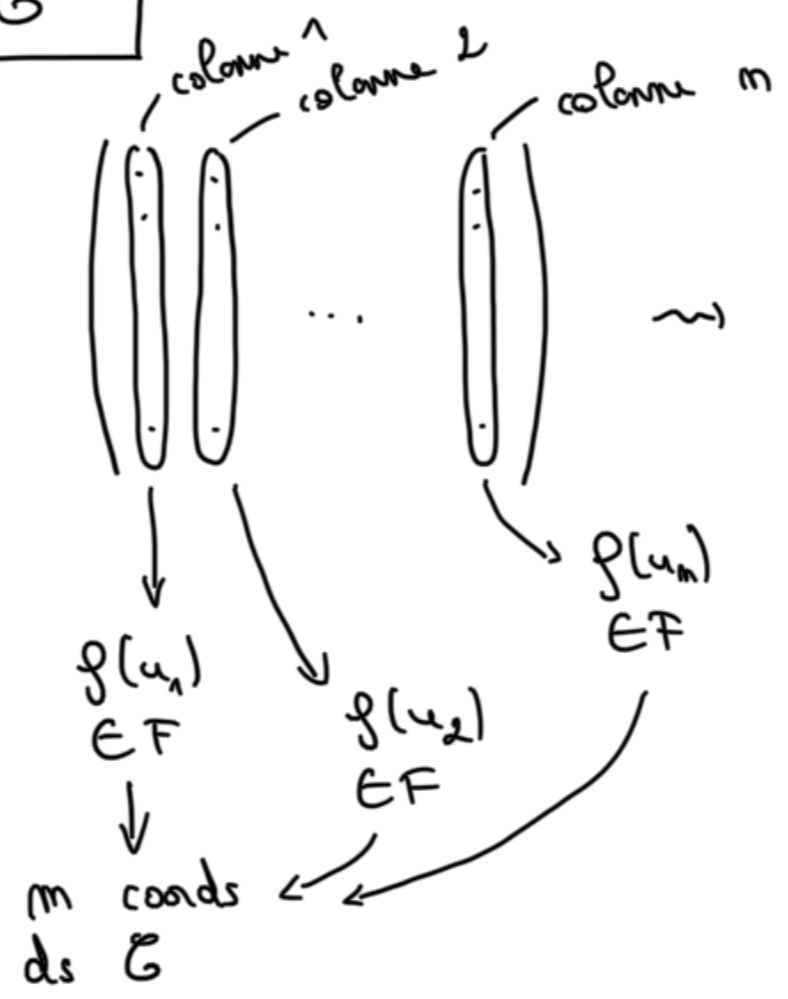


tableau m lignes  
m colonnes  

---

m x m

sur motu ex:

• Si on prend  $\mathcal{B}$  : base canonique de  $\mathbb{R}^4$  :  $\vec{u}_1, \vec{u}_2, \dots, \vec{u}_4$   
 $(1,0,0,0), (0,1,0,0) \dots (0,0,0,1)$

$\mathcal{E} : \text{---} \mathbb{R}^3 : \vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3$   
 $(1,0,0), (0,1,0), (0,0,1)$

$$f \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x+y+z \\ y+z+t \\ x-t \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} f(1,0,0,0) &= (1,0,1) \\ f(0,1,0,0) &= (1,1,0) \\ f(0,0,1,0) &= (1,1,0) \\ f(0,0,0,1) &= (0,1,-1) \end{aligned}$$

$$M_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}(f) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

• Si on prend comme bases :

$$\begin{aligned} \mathcal{B}' : u'_1 &= (1,0,0,0) \\ u'_2 &= (0,1,0,0) \\ u'_3 &= (1,0,-1,1) \\ u'_4 &= (0,1,-1,0) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathcal{E}' : v'_1 &= (1,0,1) \\ v'_2 &= (1,1,0) \\ v'_3 &= (0,0,1) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} f(u'_1) &= (1,0,1) = v'_1 \\ f(u'_2) &= (1,1,0) = v'_2 \\ f(u'_3) &= (0,0,1) = v'_3 \\ f(u'_4) &= (0,0,1) = v'_3 \end{aligned}$$

$(1,0,0,0) \rightarrow$  coords

$$\begin{aligned}
 f(u'_1) &= (1, 1, 0) = \sigma_1^2 \\
 f(u'_3) &= (0, 0, 0) = 0 \\
 f(u'_4) &= (0, 0, 0) = 0
 \end{aligned}$$

$$\rightsquigarrow M_{\mathcal{B}', \mathcal{B}'}(f) = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \} \text{dr } \mathcal{B}'$$

$$\begin{aligned}
 &\downarrow f(u'_1) \\
 &= \sigma_1^2 \\
 &= 1 \cdot \sigma_1^2 \\
 &+ 0 \cdot \sigma_2^2 \\
 &+ 0 \cdot \sigma_3^2
 \end{aligned}$$

On voit bien que cette matrice est beaucoup plus simple

trouver ces bonnes bases

réduction / diagonalisation  
pour les matrices carrées

décomp. en valeurs singulières ou SVD  
pour les matrices

quelconques  
(c.f. §2 TINI)

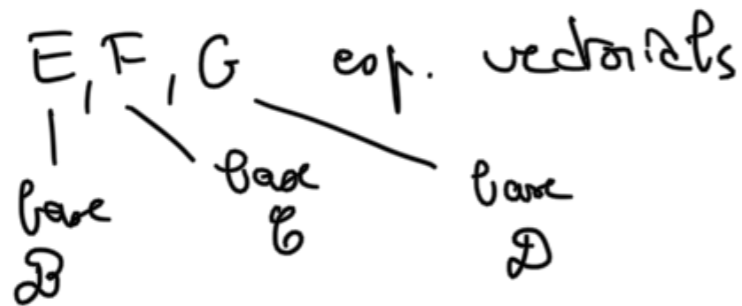
**Calcul matriciel** c.f. cours Polytech si besoin

①

calcul sur les matrices

↕ codage de

calcul sur les applications linéaires



**Somme**

$f, g: E \rightarrow F$

$f+g$

$$A = M_{B', B}(f)$$

$$B = M_{B', B}(g)$$

$$A+B = M_{B', B}(f+g)$$

②

changement de base

$$M_{B', B}(f) = M_{B'', B'}(f)$$

Ingredient 1: matrice de passage

⚠ matrices spéciales codant le changement de bases

Si:  $B = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m\}$  bases de E

$B' = \{\vec{u}'_1, \dots, \vec{u}'_m\}$

Matrice de passage de B à B':

$$P_{B'}^B = \left( \begin{array}{c} | \\ | \\ \dots \\ | \end{array} \right) \rightarrow \text{nouvelle}$$

produit par un scalaire

$$f: E \rightarrow F$$

$$A = M_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}(f)$$

$$\lambda \cdot f$$

$$\lambda \cdot A = M_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}(\lambda \cdot f)$$

composition / quad. matrices

$$f: E \rightarrow F$$

$$A = M_{\mathcal{B}, \mathcal{E}}(f)$$

$$g: F \rightarrow G$$

$$B = M_{\mathcal{G}, \mathcal{F}}(g)$$

$$g \circ f$$

$$B \times A = M_{\mathcal{G}, \mathcal{E}}(g \circ f)$$

⚠ produit non commutatif  
( $B \times A \neq A \times B$ )



coords de  $u'_1$  ds  $\mathcal{B}$

coords de  $u'_m$  ds  $\mathcal{B}$

base écrite ds l'ancienne

$$P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'} = (P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'})^{-1}$$

Ingredient 2:

Changement de base pour les vecteurs

si  $X$  : coords de  $\vec{x} \in E$  ds  $\mathcal{B}$   
 $X'$  :  $\mathcal{B}'$

et  $P = P_{\mathcal{B}}^{\mathcal{B}'}$

alors:

$$X = P X'$$

Ingredient 3:

Changement de base pour les matrices

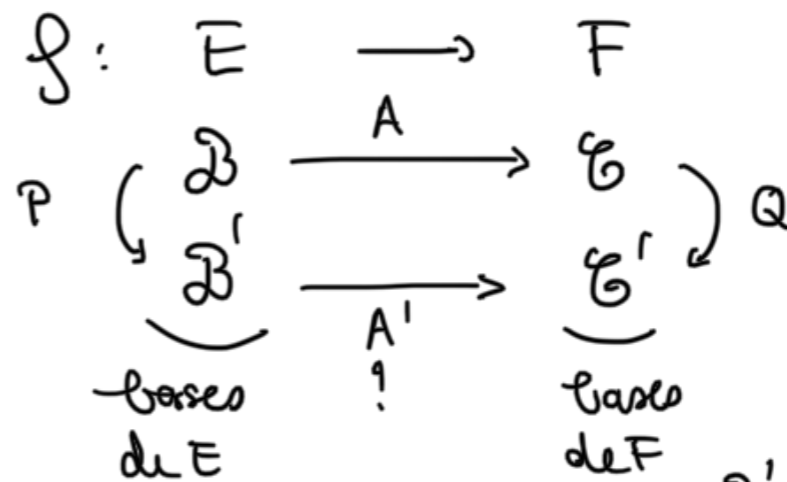
si  $A$  carrée  $\leftrightarrow f: E \rightarrow E$

$\downarrow$   
 $A$  inversible  $\leftrightarrow f$  bijective  
si  $\exists B$  tq inversible

$$AB = BA = I$$

mat. identité

$\downarrow$   
on note  $f^{-1}$  inverse  $(A^{-1})$



$$A = M_{\mathcal{B}, \mathcal{C}}(f) \quad \left| \quad \begin{array}{l} P = P_{\mathcal{B}, \mathcal{B}'} \\ Q = P_{\mathcal{C}, \mathcal{C}'} \end{array} \right.$$

$$A' = M_{\mathcal{B}', \mathcal{C}'}(f) ?$$

on a:

$$A' = Q^{-1} \times A \times P$$

Calculer  $f(\vec{x}) \leftrightarrow A \times X$

Determinant — d'une matrice carrée

(e.g. cours Polytech pour def / calcul)

si  $A: m \times m$   $\det(A) \in \mathbb{K}$  (nombre)

Th  $A$  inversible sssi  $\det(A) \neq 0$

#### IV. Réduction, vect. et val propres

$f: E \rightarrow E$  (endomorphisme)

Observation soit  $f: E \rightarrow E$

$A$  matrice canon

Imaginons que  $\mathcal{B}$  soit une base de laquelle

$M_{\mathcal{B}, \mathcal{B}}(f)$

noté  $M_{\mathcal{B}}(f)$

$\mathcal{B} = \{\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_m\}$

soit

diagonale

$M_{\mathcal{B}}(f) =$

$$\begin{pmatrix} d_1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & \ddots & \\ 0 & & & d_m \end{pmatrix}$$

ou  $\text{diag}$ .



$$\forall i \quad f(\vec{u}_i) = d_i \cdot \vec{u}_i \quad !$$



( $\vec{u}_i$  est un vecteur propre  
associé à la val. propre  $d_i$ )

Base où  
 $f$  est diagonale



Base formée  
de vecteurs propres

Important

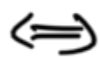
Comment les  
calculer  $\rightsquigarrow$  réduction ...

Pour les calculer :  
soit  $d$  valeur propre



$$\exists \vec{x} \neq \vec{0} \text{ tq}$$

$$f(\vec{x}) = d \cdot \vec{x}$$



$$f(\vec{x}) - \underbrace{d \cdot \vec{x}}_{d \cdot \text{Id}(\vec{x})} = \vec{0}$$

$$\overbrace{\quad}^{\parallel}$$
$$(\mathcal{P} - \lambda \text{Id}) \vec{\alpha}$$

$$\Leftrightarrow (\mathcal{P} - \lambda \cdot \text{Id})(\vec{\alpha}) = \vec{0}$$

$$\Leftrightarrow \vec{\alpha} \neq \vec{0} \in \text{Ker}(\mathcal{P} - \lambda \text{Id}) (= \mathcal{G}_\lambda)$$

$\mathcal{P} - \lambda \text{Id}$  non injective

↓  
donc non bijective

$$\downarrow$$
$$\underline{\det(\mathcal{P} - \lambda \text{Id}) = 0}$$

polynôme en  $\lambda$

↓  
trouver les racines

"  
trouver les valeurs propres



Polynôme caractéristique

de  $A$  carré  
 $m \times m$

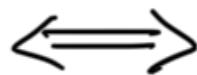


$\lambda$  valeur propre  
de  $A$

$$\chi_A(\lambda) = \det(A - \lambda I)$$

polynôme en  $\lambda$  de degré  $m$

ensemble des val. propres : spectre de  $A$  -  $\text{Sp}(A)$



$\lambda$  racine de  
 $\chi_A(\lambda)$

Puis pour trouver les vecteurs propres :

$$\mathcal{E}_\lambda = \text{Ker}(A - \lambda \cdot I) \quad (\text{ie résoudre } (A - \lambda I)X = 0)$$

Prop

$\dim(\mathcal{E}_\lambda) \leq$  multiplicité de la  
racine  $\lambda$  de  $\chi_A(\lambda)$

mult( $\lambda$ )

ex: 1 est  
racine doublée de  
 $(x-1)^2$

Prop

1.  $A$  est diagonalisable

et triable de

$$(x-1)^3 \times (x-2)$$

si  
 $\exists$  base base formée de  
vecteurs propres

$$\Leftrightarrow \forall \lambda \in Sp(A) \quad \underbrace{\dim(\mathcal{E}_\lambda) = \text{mult}(\mathcal{E}_\lambda)}$$



pour toutes les  
racines multiples, il faut  
calculer  $\mathcal{E}_\lambda$  pour  
vérifier sa dimension ...

$$A \text{ diagonalisable} \iff \left( \begin{array}{l} \exists \text{ matrice de passage } P \\ \text{et } D \text{ diagonale (valeurs propres)} \\ \text{sur la diag} \\ \text{tq} \\ D = P^{-1} \times A \times P \end{array} \right)$$

plus de détails ...