

ESPACES ET SOUS-ESPACES VECTORIELS

On connaît moults \mathbb{R} -espaces vectoriels :

L'objectif : identifier une banque de théorèmes qui s'appliquent (entre autres) à tous les exemples précédents.

Dans toute la suite on fixe un sous-corps \mathbb{K} de \mathbb{C} (mais en vrai on ne regardera que $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C} – très éventuellement \mathbb{Q}).

Dans toute la suite, $(E, +, \cdot)$ désignera un \mathbb{K} -espace vectoriel (en abrégé \mathbb{K} -ev, c'est pas de moi). Rappel : cela signifie

- i/(E,+) est un groupe commutatif
- ii/ · est compatible avec $\times_{\mathbb{K}}$ et $1_{\mathbb{K}}$
- iii/ \cdot est distributive sur +

Dans ce contexte, les éléments de E sont appelés des **vecteurs** et les éléments de \mathbb{K} des **scalaires**.

À comprendre tout de suite :

- Les trois opérations structurelles d'un K-ev sont le vecteur nul, l'addition des vecteurs et la multiplication externe.
- On voit tout de suite qu'on peut combiner les deux dernières opérations avec la notion de **combinaison linéaire** de deux vecteurs. Une combinaison linéaire de deux vecteurs est une expression de la forme $\lambda u + \mu v$, où λ, μ sont des scalaires et u, v sont des vecteurs.
- Plus généralement, on voit qu'on peut combiner les trois opérations avec la notion de **combinaison linéaire**. Une combinaison linéaire est une expression de la forme $\sum_{i=1}^{r} \lambda_i u_i$ où r est un entier naturel, les λ_i des scalaires et les u_i des vecteurs.

On notera en abrégé « CL » pour « combinaison linéaire » (ce n'est pas de moi non plus).

I Sous-espaces vectoriels

I.1 Caractérisations équivalentes

Définition 1.

On appelle sous-espace vectoriel de $(E, +, \cdot)$ (en abrégé « sev », toujours pas de moi) un ensemble F inclus dans E stable pour la structure d'espace vectoriel de E, c'est-à-dire tel que :

- $0_E \in F$,
- $\forall (x,y) \in F^2, x+y \in F$,
- $\forall x \in F, \ \forall \lambda \in \mathbb{K}, \ \lambda x \in F.$

On a vu que les opérations « addition » et « multiplication externe » peuvent se synthétiser par l'opération « combinaison linéaire de deux vecteurs ». Cela donne immédiatement la caractérisation équivalente suivante.

Théorème 1 : Utile à la démonstration.

Un sous-ensemble F de E est un sous-espace vectoriel de $(E, +, \cdot)$ si et seulement s'il est non vide et stable par combinaisons linéaires de deux vecteurs, c'est-à-dire $F \neq \emptyset$ et $\forall (\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2, \ \forall (x, y) \in F^2, \ \lambda x + \mu y \in F$.

DÉMONSTRATION. Soit $F \subset E$. Raisonnons par double implication.

 \implies Supposons que F soit un sous-espace vectoriel de E.

Alors $0_E \in F$ donc F est non vide. Soient $(\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2$ et $(x, y) \in F^2$. Comme F est un sous-espace vectoriel, il est stable par multiplication externe, on a donc $\lambda x \in F$ et $\mu y \in F$. Comme F est un sous-espace vectoriel, il est stable par somme, on a donc $\lambda x + \mu y \in F$.

 \subseteq Supposons avoir F non vide et stable par CL de deux vecteurs. F étant non vide, il existe un élément $x_0 \in F$.

- Comme F est stable par CL, on a $0_E = 1x_0 + (-1)x_0 \in F$.
- Soient $x \in F$ et $y \in F$. Par stabilité par CL, on a $\forall (\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2$, $\lambda x + \mu y \in F$. Pour $\lambda = \mu = 1$, on obtient $x + y \in F$. On a donc bien la stabilité par somme de F.
- Soient $x \in F$ et $\lambda \in F$. Par stabilité par CL, on a $\forall (y,\mu) \in F \times \mathbb{K}$, $\lambda x + \mu y \in F$. Pour $y = x_0$ et $\mu = 0_E$, on obtient $\lambda x \in F$. On a donc bien la stabilité par multiplication externe de F.

On a vu que les trois opérations structurelles peuvent se synthétiser par l'opération « combinaison linéaire ». Cela donne immédiatement la caractérisation équivalente suivante.

Théorème 2: Utile à l'exploitation.

Un sous-ensemble F de E est un sous-espace vectoriel de $(E, +, \cdot)$ si et seulement s'il est stable par combinaisons linéaires quelconques, c'est-à-dire si et seulement si on a :

$$\forall r \in \mathbb{N}, \ \forall (\alpha_1, \dots, \alpha_r) \in \mathbb{K}^r, \ \forall (u_1, \dots, u_r) \in F^r, \ \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \dots + \alpha_r u_r \in F.$$

DÉMONSTRATION. Le sens réciproque est $\mathbb{T} \mathbb{R} \mathbb{I} \mathbb{V} \mathbb{I} \mathbb{A} \mathbb{L}$, le sens direct se traite par récurrence sur la longueur de la CL.

L'idée : la définition 1 ou le théorème 1 sont plutôt utiles pour **montrer** qu'une partie est un sev, alors que le théorème 2 est plutôt utile pour **utiliser** qu'une partie est un sev.

I.2 Exemples et contre-exemples

Exemple 1 On se place dans $E = \mathbb{R}^3$, muni des lois usuelles. La partie $F = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, x - 2y + z = 0 \right\}$ est-elle un sev?

Non-vide On a
$$\vec{0} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in F \iff 0 - 2 \cdot 0 + 0 = 0$$

Stabilité par combinaison linéaire Soient $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. Soient $\vec{u}, \vec{v} \in F$.

Notons
$$\begin{cases} \vec{u} = (x_1; y_1; z_1) \\ \vec{v} = (x_2; y_2; z_2) \end{cases}$$

On a
$$\begin{cases} x_1 - 2y_1 + z_1 = 0 \\ x_2 - 2y_2 + z_2 = 0 \end{cases}$$

$$\lambda \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda x_1 + \mu x_2 \\ \lambda y_1 + \mu y_2 \\ \lambda z_1 + \mu z_2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{split} \lambda x_1 + \mu x_2 - 2(\lambda y_1 + \mu y_2) + \lambda z_1 + \mu z_2 &= \lambda (x_1 - 2y_1 + z_1) + \mu (x_2 - 2y_2 + z_2) \\ &= \lambda \cdot 0 + \mu \cdot 0 \qquad \text{par hypothèse} \\ &= 0 \qquad \qquad \text{car } (\mathbb{R}, +, \times) \text{ est un anneau} \\ &\Longrightarrow \lambda \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \\ z_1 \end{pmatrix} + \mu \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \\ z_2 \end{pmatrix} \in F \\ &\Longrightarrow \boxed{\text{c'est bien un sev}}. \end{split}$$

Exemple 2 On se place dans $E = \mathbb{R}^3$, muni des lois usuelles. La partie $W = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, \ x - 2y + z = 1 \right\}$ est-elle un sev? On a $0 - 2 \cdot 0 + 0 \neq 1$ donc $0_{\mathbb{R}} \notin W$ donc c'est pas un sev.

Remarque 1

Quand un pertie F de E est définie par un système d'équations linéaires homogènes, c'est toujours un sev.

Exemple 3 On se place dans $E = \mathbb{R}^3$, muni des lois usuelles. La partie $G = \left\{ \begin{pmatrix} a+b \\ 2a-b \\ a+2b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \right\}$ est-elle un sev?

$$\textbf{Non-nullit\'e} \quad \text{On a bien} \begin{pmatrix} 0+0\\2\cdot 0-0\\0+2\cdot 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0\\0\\0 \end{pmatrix} \, \text{donc} \, \begin{pmatrix} 0\\0\\0 \end{pmatrix} \in G \, \, \text{d'où} \, G \neq \emptyset$$

Stabilité par combinaison linéaire Soient $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$. Soient $\vec{u}, \vec{v} \in F$.

Notons
$$\begin{cases} \vec{u} = (a_1 + b_1; 2a_1 - b_1; a_1 + 2b_1) \\ \vec{v} = (a_2 + b_2; 2a_2 - b_2; a_2 + 2b_2) \end{cases}$$

$$\lambda \vec{u} + \mu \vec{v} = \begin{pmatrix} \lambda a_1 + \lambda b_1 + \mu a_2 + \mu b_2 \\ 2\lambda a_1 - \lambda b_1 + 2\mu a_2 - \mu b_2 \\ \lambda a_1 + 2\lambda b_1 + \mu a_2 + 2\mu b_2 \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} (\lambda a_1 + \mu a_2) + (\lambda b_1 + \mu b_2) \\ 2(\lambda a_1 + \mu a_2) - (\lambda b_1 + \mu b_2) \\ (\lambda a_1 + \mu a_2) + 2(\lambda b_1 + \mu b_2) \end{pmatrix}$$

On a bien $\begin{pmatrix} \lambda a_1 + \mu a_2 \\ \lambda b_1 + \mu b_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$ (car $(\mathbb{R}, +, \times)$ est un anneau), d'où F stable par combinaison linéaire.

Remarque 2

Quand on a une partie F de E définie par paramétrage linéaire, c'est toujours un sev de E.

Exemple 4 On se place dans $E = \mathbb{R}^3$, muni des lois usuelles. La partie $B = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, \ x^2 + y^2 + z^2 \leqslant 1 \right\}$ est-elle un sev?

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}.$$

Or $1^2+1^2+0^2=2$ et $\neg(2\leq 1)$. Donc B n'est pas stable par +, donc B n'est pas un sev de E.

Exemple 5 On se place dans $E = \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, muni des lois usuelles.

L'ensemble des matrices triangulaires supérieures forme-t-il un sev?

- La matrice nulle est triangulaire supérieure
- Une somme de deux matrices triangulaires supérieures est triangulaire supérieure car 0+0=0
- 0 est absorbant pour $\times_{\mathbb{R}}$ donc une matrice triangulaire supérieure multipliée par un scalaire réel reste triangulaire supérieure.

Exemple 6 On se place dans $E = \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$, muni des lois usuelles. L'ensemble des matrices inversibles $GL_n(\mathbb{R})$ forme-t-il un sev?

 $(0) \not\in GL_n(\mathbb{R})$ donc $GL_n(\mathbb{R})$ n'est pas un sev.

Exemple 7 On se place dans $E = \mathcal{M}_3(\mathbb{R})$, muni des lois usuelles. L'ensemble des matrices de rang ≤ 2 forme-t-il un sev?

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \qquad \text{est de rang 2}$$

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \qquad \text{est de rang } 1 \le 2$$

Mais $A+B=I_3$ n'est pas de rang inférieur à 2.

Exemple 8 Soit I une réunion d'intervalles non triviaux et $E = \mathbb{R}^I$, que l'on muni des lois usuelles. Soit $n \in \mathbb{N}$. L'ensemble $\mathcal{D}^n(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ est-il un sev de E?

- $-t \mapsto 0 \in F$, donc $F \neq \emptyset$
- Soient $f, g \in F = \mathcal{D}^n(I, \mathbb{R}), \lambda, \mu \in \mathbb{R}$. D'après le cours, $\lambda f + \mu g \in \mathcal{D}^n(I, \mathbb{R})$ et $(\lambda f + \mu g)^{(n)} = \lambda f^{(n)} + \mu g^{(n)}$: "F est stable par CL par théorèmes généraux".

I.3 Structure d'espace vectoriel

Théorème 3.

Si F est un sev de E, alors les lois de E induisent des lois sur F, et F, muni des lois induites, forme un \mathbb{K} -ev.

DÉMONSTRATION. • Voyons que les lois de E induisent des lois sur F.

Tout d'abord on a bien $0_E \in F$ par définition d'un sous-espace vectoriel.

Comme un sous-espace vectoriel est stable par somme, on a $\forall (x,y) \in F^2, \ x+y \in F$. Ainsi, en restreignant la loi + à $F \times F$, on obtient une application $+: F \times F \to E$ que l'on peut corestreindre en une application $+: F \times F \to F$.

Un sous-espace vectoriel est stable par multiplication externe, c'est-à-dire qu'on a

 $\forall (\lambda, x) \in \mathbb{K} \times F, \ \lambda \cdot x \in F$. Ainsi, en restreignant la loi · à $\mathbb{K} \times F$, on obtient une application · : $\mathbb{K} \times F \to E$ que l'on peut corestreindre en une application · : $\mathbb{K} \times F \to F$.

• Les axiomes d'espace vectoriel sont vérifiés pour tous les éléments de E, donc a fortiori pour les éléments de F. \square

Application 1 Ceci permet de voir, pour ne reprendre que le dernier des exemples précédents, que $(\mathcal{D}^n(I,\mathbb{R}),+,\cdot)$ (pour I une réunion d'intervalles non triviaux) est un \mathbb{R} -espace vectoriel.

II Opérations sur les sevs

II.1 Intersection de sevs

Théorème 4.

Soit $(F_i)_{i\in I}$ une famille de sevs de E. Alors $\bigcap_{i\in I} F_i$ est un sev de E.

DÉMONSTRATION. Notons $F = \bigcap_{i \in I} F_i$. Montrons que F est un sous-espace vectoriel de E.

- Pour tout indice $i \in I$, F_i est un sous-espace vectoriel et comprend donc 0_E . Le vecteur nul appartient donc à tous les F_i , ce qui équivaut à dire qu'il appartient à leur intersection.
- Soient $(u, v) \in F^2$ et $(\lambda, \mu) \in \mathbb{K}^2$. Pour tout indice i, on a $u \in F_i$ et $v \in F_i$ par définition de l'intersection. On a donc $\lambda u + \mu v \in F_i$ puisque F_i est un sous-espace vectoriel de E. Ainsi, le vecteur $\lambda u + \mu v$ appartient à tous les F_i , ce qui équivaut à dire qu'il appartient à leur intersection.

Application 2 $\mathcal{C}^{\infty}(I,\mathbb{R})$ (pour I une réunion d'intervalles non triviaux) est un sous-espace vectoriel de $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$.

En effet :
$$\mathcal{C}^{\infty}(I,\mathbb{R}) = \bigcap_{n \in \mathbb{N}^{\times}} \mathcal{D}^{n}(I,\mathbb{R})$$

Remarque 3

Ca marche pas pour \cup : Pour l'espace vectoriel ($\mathbb{R}^2, +, \cdot$):

$$\left(\left\{\begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}, y \in R\right\} \cup \left\{\begin{pmatrix} x \\ 0, x \in R \end{pmatrix}\right\}, +, \cdot\right)$$

N'est pas un sev : par exemple, il est pas stable par somme.

II.2 Sommes de sous-espaces vectoriels

Définition 2.

Pour n un entier naturel et F_1, F_2, \ldots, F_n des sous-espaces vectoriels de E, on appelle somme de F_1, F_2, \ldots, F_n l'ensemble $F_1 + F_2 + \cdots + F_n = \{u_1 + u_2 + \cdots + u_n, u_1 \in F_1, u_2 \in F_2, \ldots, u_n \in F_n\}$.

$$F + G = \{f + g, \binom{f}{g} \in F \times G\}.$$

Théorème 5.

Pour n un entier naturel et F_1, F_2, \ldots, F_n des sevs de $E, F_1 + F_2 + \cdots + F_n$ est un sev de E.

DÉMONSTRATION. Pour n=2 pour faire simple (mais la preuve est la même).

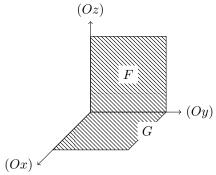
- On a $0_E \in F_1$ car F_1 est un sous-espace vectoriel de E, et $0_E \in F_2$ car F_2 est un sous-espace vectoriel de E, donc $0_E = 0_E + 0_E \in F_1 + F_2$.
- Soient u et v deux vecteurs de $F_1 + F_2$ et λ et μ deux scalaires. Par définition, il existe u_1 et v_1 dans F_1 , et u_2 et v_2 dans F_2 tels qu'on ait $u = u_1 + u_2$ et $v = v_1 + v_2$. Comme F_1 est un sous-espace vectoriel on a $\lambda u_1 + \mu v_1 \in F_1$; comme F_2 est un sous-espace vectoriel on a $\lambda u_2 + \mu v_2 \in F_2$. Finalement on a $\lambda u + \mu v = (\lambda u_1 + \mu v_1) + (\lambda u_2 + \mu v_2) \in F_1 + F_2$ par définition.

Remarque 4 La somme des sevs est :

- Idempotente : pour tout sev F de E, on a F + F = F;
- Commutative : pour tous sevs F et G de E, on a F+G=G+F;
- Associative: pour tous sevs F, G et H de E, on a (F+G)+H=F+(G+H)=F+G+H;
- Admet pour élément neutre le sous-espace nul : pour tout sev F de E, on a $F + \{0_E\} = \{0_E\} + F = F$.

DÉMONSTRATION. Tout est $\mathbb{T} \mathbb{R} \mathbb{I} \mathbb{V} \mathbb{I} \mathbb{A} \mathbb{L}$. Exercice, si tu y tiens.

Exemple 9



Montrons que $F + G = \mathbb{R}^3$.

$$F + G = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix}, (x, y) \in \mathbb{R}^2 \right\} + \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ y' \\ z' \end{pmatrix}, (y', z') \in \mathbb{R}^2 \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y + y' \\ z' \end{pmatrix}, (x, y, y', z') \in \mathbb{R}^4 \right\}$$
$$\supset \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \right\} \quad \text{cas particulier } y' = 0$$
$$= \mathbb{R}^3$$

Par ailleurs, $F+G\subset\mathbb{R}^3$ est toujours vrai. (car c'est un sev de \mathbb{R}^3) Par double inclusion, $F+G=R^3$.

Remarque 5

$$(Ox) + (Oy) = F$$

II.3 Sommes directes

Définition 3

Une somme $F = F_1 + F_2 + \cdots + F_n$ est dite <u>directe</u> lorsque tout vecteur u de F s'écrit **de façon unique** sous la forme $u = u_1 + u_2 + \cdots + u_n$ où l'on a $\forall i \in \{1, \dots, n\}, \ u_i \in F_i$. On note alors $F = F_1 \oplus F_2 \oplus \cdots \oplus F_n$.

Ainsi, lorsqu'on écrit une expression de la forme $F_1 \oplus F_2 \oplus \cdots \oplus F_n$, on décrit un objet (la somme des sous-espaces vectoriels F_i), **et**, simultanément, on donne une information sur cet objet (le fait que cette somme est directe). On a rencontré une situation totalement analogue avec l'exemple des réunions disjointes, entre autres.

Exemples 10 Reprenons l'exemple de somme vue précédemment.

 $F + G = \mathbb{R}^3$ n'est pas une somme directe.

En effet,
$$\begin{pmatrix} 1\\1\\1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1\\1\\0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0\\0\\1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1\\0\\0 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 0\\1\\1 \end{pmatrix}$$
.

Remarque 6

Une somme de 2 sevs (et pas plus) et directe ssi leur intersection est le sev nul.

Un autre exemple:

Exemple 11

(Ox) + (Oy) = F est directe : Soit $\begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix} \in F$. Considérons une décomposition de $\begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix}$ dans la somme :

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} a \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}}_{\in (Ox)} + \underbrace{\begin{pmatrix} 0 \\ b \\ 0 \end{pmatrix}}_{\in (Oy)}$$
$$\Leftrightarrow \left(\begin{pmatrix} x \\ y \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a \\ b \\ 0 \end{pmatrix} \Leftrightarrow \begin{cases} x = a \\ y = b \end{cases} \right).$$

D'où l'unicité du couple (a, b)

 $(Ox) + (Oy) + (Oz) = \mathbb{R}^3$ est directe, par raisonnement analogue.

$$\mathbb{R}_n[x] = \mathbb{R} \cdot 1 \oplus \mathbb{R} \cdot X \oplus \ldots \oplus \mathbb{R} \cdot X^n$$

$$\mathbb{R}[X] = \mathbb{R}_n[X] \oplus X^{n+1}\mathbb{R}[X]$$

$$P(X) = \underbrace{a_0 + a_1 X + a_2 X^2 + \dots + a_n X^n}_{\mathbb{R}_n[X]} + \underbrace{a_{n+1} X^{n+1} + \dots + a_d X^d}_{X^{n+1} \mathbb{R}[X]}$$

Théorème 6.

Une somme $F = F_1 + F_2 + \cdots + F_n$ est dite directe si et seulement si l'unique décomposition du vecteur nul dans la somme est $0_E = 0_{F_1} + \cdots + 0_{F_n}$.

DÉMONSTRATION. \Longrightarrow Supposons que la somme $F_1+F_2+\cdots+F_n$ soit directe. On a évidemment $0_E=0_E+0_E+\cdots+0_E$ et donc, par unicité d'une décomposition, si on a $0_E=u_1+u_2+\cdots+u_n$ on a $u_1=u_2=\cdots=0_E$.

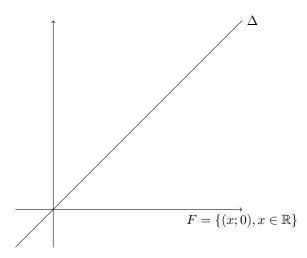
II.4 Supplémentaires

Définition 4.

Deux sous-espaces vectoriels F et G de E sont dit supplémentaires lorsqu'on a $F \oplus G = E$.

Confonds « supplémentaires » et « complémentaires » et je te mort-subite : y'a pas le neutre dans le complémentaire, c'est pas un sev.

Exemple 12 On admet (exercice bonus) que $F = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix}, x \in \mathbb{R} \right\}$ est un sev de $E = \mathbb{R}^2$, muni de ses lois usuelles. Déterminons un supplémentaire de F.



Montrons $F \oplus \Delta = \mathbb{R}^2$ On veut montrer :

$$\forall (x,y) \in \mathbb{R}^2, \exists ! (u,v) \in F \times \Delta, \binom{x}{y} = u + v.$$

L'existance correspond au fait que la somme fait \mathbb{R}^2 , l'unicité correspond au fait que la somme est directe.

Soit $(x, y) \in \mathbb{R}^2$

Montrons que $\binom{x}{y}$ peut s'écrire de façon unique sous la forme

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} a \\ 0 \end{pmatrix}}_{\in F} + \underbrace{\begin{pmatrix} b \\ b \end{pmatrix}}_{\in \Delta}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a+b & = x \\ 0+b & = y \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a & = x-y \\ b & = y \end{cases}$$

Donc $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ a bien une unique décomposition qui est $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} x - y \\ 0 \end{pmatrix}}_{CE} + \underbrace{\begin{pmatrix} y \\ y \end{pmatrix}}_{CA}$.

Un autre supplémentaire est $\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}, y \in \mathbb{R} \right\}$

/!\ En général, un supplémentaire n'est pas unique!

La méthode naturelle pour montrer que deux sous-espaces vectoriels F et G d'un espace vectoriel E sont supplémentaires consiste à procéder par analyse-synthèse. Il s'agit en effet de montrer que tout vecteur $x \in E$ peut se décomposer de façon unique comme somme d'un vecteur $y \in F$ et d'un vecteur $z \in G$. Dans la partie analyse, on montre qu'on a un unique candidat pour le couple (y, z). Dans la partie synthèse, on vérifie que ce couple convient bien.

Exemple 13 Dans $E = \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$, muni de ses lois usuelles, les ensembles $P = \{f \in E, \forall x \in \mathbb{R}, f(-x) = f(x)\}$ et $I = \{f \in E, \forall x \in \mathbb{R}, f(-x) = -f(x)\}$ sont des sevs, et ils sont supplémentaires.

On a déjà essentiellement montré ce résultat! Recommençons. Soit $f \in \mathbb{R}^2$.

Analyse Considérons un couple $(f_p, f_i) \in P \times I$ convenable, ie tel que $f = f_p + f_i$ ie tq $\forall x \in \mathbb{R}, f(x) = f_p(x) + f_i(x)$ Soit $x \in \mathbb{R}$, on a

$$\begin{cases} f(x) &= f_p(x) + f_i(x) = f_p(x) + f_i(x) \\ f(-x) &= f_p(-x) + f_i(x) = f_p(x) - f_i(x) \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} f(x) + f(-x) &= 2f_p(x) \\ f(x) - f(-x) &= 2f_i(x) \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} f_p(x) &= \frac{f(x) + f(-x)}{2} \\ f_i(x) &= \frac{f(x) - f(-x)}{2} \end{cases}$$

Synthèse On veut montrer:

- $-f = f_p + f_i : OK!$
- $-f_p \in P$
- $-f_i \in I$

$$f_p(-x) = \frac{f(-x) + f(-x)}{2}$$

$$= \frac{f(x) + f(-x)}{2}$$

$$= f_p(x)$$

$$\implies f_p \in P$$

$$f_i(-x) = \frac{f(-x) - f(-x)}{2}$$

$$= -\frac{f(x) - f(-x)}{2}$$

$$= -f_i(x)$$

$$\implies f_i \in I.$$

Conclusion Tout $f \in \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ peut s'écrire de façon unique sous la forme $f = f_p + f_i$ avec $\begin{cases} f_p \in P \\ f_i \in I \end{cases}$ donc $P \oplus I = \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ ie P et I sont supplémentaires .

Exemple 14 On se place dans $E = \mathcal{C}([0,1],\mathbb{R})$ muni des lois usuelles. Montrons que $F = \{f \in E, \int_0^1 f = 0\}$ et $G = \{x \mapsto K, K \in \mathbb{R}\}$ sont des sous-espaces vectoriels, et qu'ils sont supplémentaires.

F est un sev

$$--\int_0^1 f = \int_0^1 0 = 0 \implies 0 \in F \implies F \neq \emptyset$$

— Soient
$$\lambda, \mu \in \mathbb{R}$$
. $\int_0^1 \lambda f + \mu g = \lambda \int_0^1 f + \mu \int_0^1 g = \lambda 0 + \mu 0 = 0 \in F$

G est un sev

$$-x\mapsto 0\in G\implies G\neq\emptyset$$

— Soient
$$\lambda, \mu \in \mathbb{R}$$
. $\lambda(x \mapsto K_2) + \mu(x \mapsto K_2) = x \mapsto \lambda K_2 + \mu K_2 \in G$

Montrer F et G supplémentaires Par analyse-synthèse. Soit $h \in E$.

Analyse Considérons une décomposition de
$$h$$
 sous la forme $h=f+g$ avec
$$\begin{cases} f\in F\\g\in G \end{cases}$$
 ie
$$\begin{cases} \int_0^1 f &=0\\ \text{il existe } K\in\mathbb{R},\ g=x\mapsto K \end{cases}$$

$$h = f + g = f + K$$

$$\implies \int_0^1 h = \int_0^1 f + \int_0^1 K$$

$$= K$$

$$\Leftrightarrow g = x \mapsto \int_0^1 h$$

$$\implies f = h - g$$

$$= x \mapsto h(x) - \int_0^1 h$$

Synthèse Testons notre candidat $\begin{cases} f &= x \mapsto h(x) - \int_0^1 h \\ g &= x \mapsto \int_0^1 h \end{cases}$. On devrait montrer

- --f+g=h
- $g \in G$ ie g constante
- $f \in F$ ie $\int_0^1 f = 0$

$$f + g = x \mapsto h(x) - \int_0^1 h + \int_0^1 h$$
$$= x \mapsto h(x)$$
$$= h$$

.

$$g = x \mapsto \int_0^1 h$$
 c'est une constante.

$$\int_0^1 f = \int_0^1 \left(h(x) - \int_0^1 h \right) dx$$

$$= \int_0^1 h(x) dx - \int_0^1 \left(\int_0^1 h \right) dx$$

$$= \int_0^1 h - \int_0^1 h$$

$$= 0$$

.

Conclusion $F \oplus G = E$

On peut aussi faire ça:

Proposition 1: Caractérisation de supplémentarité.

Deux sevs F et G de E sont supplémentaires si et seulement si $\left\{ \begin{array}{l} F+G=E\\ F\cap G=\{0_E\} \end{array} \right.$

Exemple 15 Reprenons l'exemple 12. On prend $G = \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}, y \in \mathbb{R} \right\}$.

$$F + G = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix}, x \in R \right\} + \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ y \end{pmatrix}, y \in \mathbb{R} \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}, (x, y) \in \mathbb{R}^2 \right\}$$

De plus,

$$F \cap G = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2, \begin{cases} (x, y) \in F \\ (x, y) \in G \end{cases} \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2, \begin{cases} x = 0 \\ y = 0 \end{cases} \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

III D'autres méthodes pour obtenir des K-evs

La notion de sous-espace vectoriel et les opérations sur les sous-espaces vectoriels permettent d'obtenir des espaces vectoriels « plus petits » à partir d'espaces vectoriels déjà connus. Voyons maintenant comment obtenir des espaces vectoriels « plus gros ».

III.1 Produits de K-espaces vectoriels

Théorème 7: Produit de K-ev.

Soient $n \in \mathbb{N}$ et E_1, E_2, \ldots, E_n des K-espaces vectoriels. L'ensemble $E_1 \times E_2 \times \cdots \times E_n$ est naturellement muni d'une structure d'espace vectoriel donnée par les opérations composante par composante :

- $0_{E_1 \times \cdots \times E_n} = (0_{E_1}, \dots, 0_{E_n});$
- $\forall (u_1, \dots, u_n), (v_1, \dots, v_n) \in E_1 \times E_2 \times \dots \times E_n, (u_1, \dots, u_n) + (v_1, \dots, v_n) = (u_1 + v_1, \dots, u_n + v_n);$
- $\forall \lambda \in \mathbb{K}, \ \forall (u_1, \dots, u_n) \in E_1 \times E_2 \times \dots \times E_n, \ \lambda \cdot (u_1, \dots, u_n) = (\lambda u_1, \dots, \lambda u_n).$

DÉMONSTRATION. $\mathbb{T} \mathbb{R} \mathbb{I} \mathbb{V} \mathbb{I} \mathbb{A} \mathbb{L}$.

Exemple 16

$$\mathbb{K}^n = \mathbb{K} \times \ldots \times \mathbb{K}.$$

III.2 Espaces vectoriels engendrés

Lemme 1: CL de CL.

Soit $(E, +, \cdot)$ un \mathbb{K} -ev et $P \subset E$. Si un vecteur u de E peut s'obtenir comme CL de vecteurs pouvant eux-même s'obtenir comme CL de vecteurs de P, alors u est lui-même une CL de vecteurs de P.

En abrégé : « une CL de CL est une CL ».

DÉMONSTRATION. Soient $v_1, ..., v_r$ des vecteurs obtenus comme CL des vecteurs de P et u un vecteur obtenu comme CL des v_j (qu'on a supposé en nombre fini puisqu'une CL est toujours une somme finie).

Comme une CL est toujours une somme finie, chaque v_j est lui-même obtenu en ne considérant qu'un nombre fini de vecteurs de P, et comme il n'y a qu'un nombre fini de vecteurs v_j , seulement un nombre fini de vecteurs de P interviennent dans toutes les CL considérées. Notons-les u_1, \ldots, u_n .

L'hypothèse exprime que pour tout $j \in \{1, ..., m\}$, il existe des scalaires $\alpha_{i,1}, ..., \alpha_{i,n}$ tels que $v_i = \alpha_{i,1}u_1 + \cdots + \alpha_{i,n}u_n$.

De même, il existe un r-uplet de scalaires $(\lambda_1, \dots, \lambda_r)$ tel que $u = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_r v_r$. On a donc :

$$u = \lambda_1(\alpha_{1,1}u_1 + \dots + \alpha_{1,n}u_n) + \dots + \lambda_r(\alpha_{r,1}u_1 + \dots + \alpha_{r,n}u_n)$$

= $(\lambda_1\alpha_{1,1} + \dots + \lambda_r\alpha_{r,1})u_1 + \dots + (\lambda_1\alpha_{1,n} + \dots + \lambda_r\alpha_{r,n})u_n$
= $\gamma_1u_1 + \dots + \gamma_nu_n$,

en notant, pour tout $i \in \{1, ..., n\}$, $\gamma_i = (\lambda_1 \alpha_{1,i} + \cdots + \lambda_r \alpha_{r,i})$.

Si bien que w est une CL des vecteurs de \mathcal{F} .

Théorème-définition 8: Sous-espace vectoriel engendré.

Soit $P \subset E$ et F un sous-espace vectoriel de E. Les trois propriétés suivantes sont équivalentes :

- F est le plus petit sous-espace vectoriel (pour l'inclusion) contenant P.
- F est l'intersection de tous les sous-espaces vectoriels contenant P.
- F est l'ensemble des CL des vecteurs de P.

Lorsqu'elles sont vérifiées, on dit que F est le sous-espace vectoriel engendré par P et on note F = Vect(P).

La première caractérisation est une caractérisation « par le haut ». On voit F à l'aide d'objets « plus gros » que F. La seconde caractérisation est aussi une caractérisation « par le haut », mais plus explicite : F y est construit. La troisième caractérisation est aussi une caractérisation explicite, mais « par le bas » : on construit F à l'aide d'objets « plus petits » que F.

DÉMONSTRATION. Commençons par noter G l'ensemble des CL des vecteurs de P. On va montrer que G est simultanément l'intersection de tous les sous-espaces vectoriels contenant P et le plus petit sous-espace vectoriel contenant P, ce qui établira les équivalences proposées.

Montrons tout d'abord que G est bien un sous-espace vectoriel : il suffit pour cela d'établir que G est stable par CL quelconque de vecteurs de G. Or, une CL de vecteurs de G est une CL de CL de vecteurs de G, c'est donc une CL de vecteurs de G d'après le lemme sur les CL de CL (lemme 1), c'est-à-dire un élément de G. Ainsi G est bien stable par CL quelconques, c'est donc bien un sous-espace vectoriel de G. Remarquons également que G contient G0 (il suffit de considérer des CL de la forme G1 vectoriel de G2.

Montrons maintenant que G est le plus petit sous-espace vectoriel contenant P. Comme on a déjà vu que G est un sous-espace vectoriel contenant P, il ne reste qu'à montrer que G est inclus dans tout sous-espace vectoriel contenant P. Tout sous-espace vectoriel contenant P étant stable par CL quelconque, un tel sous-espace vectoriel contient toute CL des vecteurs de P. Autrement dit, un tel sous-espace vectoriel contient G, c'est-à-dire que G est bien inclus dans tout sous-espace vectoriel contenant P.

Montrons enfin que G est l'intersection des sous-espaces vectoriels contenant P. On a déjà vu que G est inclus dans tout sous-espace vectoriel contenant P, il est donc inclus dans l'intersection de tous ces sous-espaces vectoriels. Comme G est lui-même un sous-espace vectoriel de E contenant P, l'intersection de tous les sous-espaces vectoriels contenant P est incluse dans G. Finalement, par double inclusion, G est égal à l'intersection de tous les sous-espaces vectoriels de E contenant P.

Exemples 17

- 1. On a admis plus haut que $F = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix}, \ x \in \mathbb{R} \right\}$ est un sev de $(\mathbb{R}^2, +, \cdot)$. C'est maintenant évident. En effet, F est $\left\{ \begin{pmatrix} x \\ 0 \end{pmatrix}, x \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, x \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ x e_1, x \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ \text{CL des vecteurs de } \left\{ e_1 \right\} \right\} = \left\{ \left\{ e_1 \right\} \right\}$.
- 2. On a admis plus haut que $G = \{x \mapsto K, K \in \mathbb{R}\}$ est un sev de $\mathcal{C}([0,1],\mathbb{R}),+,\cdot)$. C'est maintenant évident. En effet, G est $\{x \mapsto K, K \in \mathbb{R}\} = (\{x \mapsto 1\})$.
- 3. On a vu plus haut la partie $B = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, \ x^2 + y^2 + z^2 \leqslant 1 \right\}$ de $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$. Quel est le sev engendré par B?

$$\operatorname{Vect}\left(B\right)=\operatorname{Vect}\left(\left\{\begin{pmatrix} x\\y\\z\end{pmatrix},x^2+y^2+z^2\leq 1\right\}\right)=\mathbb{R}^3.$$

— Vect $(B) \subset \mathbb{R}^3$ par définition

— Soit
$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$
. On a

$$\begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} = x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + z \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$
$$\in \{\text{CL de Vecteurs de } B\}$$
$$= \text{Vect}(B)$$

D'où $\mathbb{R}^3 \subset \text{Vect}(B)$

4. Vect $(\{x \mapsto 1, id\}) = \{\text{fonctions affines}\}\$

Proposition 2: Propriétés fondamentales de Vect.

- 1. Vect est extensive, c'est-à-dire : $\forall P \subset E, \text{ Vect } (P) \supset P$
- 2. Vect est croissante pour l'inclusion, c'est-à-dire $\forall P,Q\subset E,\ Q\subset E,P\subset Q\implies \mathrm{Vect}\,(P)\subset \mathrm{Vect}\,(Q)$
- 3. Vect est idempotente, c'est-à-dire : Vect \circ Vect = Vect

DÉMONSTRATION. 1. Supposons $P \subset P'$. Tout vecteur de P est un vecteur de P', donc toute CL des vecteurs de P est une CL des vecteurs de P', c'est-à-dire que tout vecteur de Vect P' est un vecteur de Vect P'

- 2. L'ensemble Vect(P) est un sous-espace vectoriel. L'ensemble Vect(Vect(P)) est le plus petit sous-espace vectoriel de E contenant Vect(P), c'est donc Vect(P).
- 3. L'ensemble Vect(P) est un sous-espace vectoriel, il est donc le plus petit sous-espace vectoriel de E se contenant lui-même. Donc Vect(Vect(P)) = Vect(P).

Remarque 7

Pour $P \subset E$, $P = \text{Vect}(P) \Leftrightarrow P \text{ est un sev}$

Exercice 1. Montrons qu'on a, pour tous sevs F_1 et F_2 de E, $F_1 + F_2 = \text{Vect}(F_1 \cup F_2)$.

Par définition u est de la forme

$$u = \underbrace{u_1}_{\in F_1} + \underbrace{u_2}_{\in F_2} \qquad \text{avec} \begin{cases} v_1 \in F_1 \\ v_2 \in F_2 \end{cases}$$

En particulier $\begin{cases} u_1 \in F_1 \cup F_2 \\ u_2 \in F_1 \cup F_2 \end{cases}.$ Donc $u = \underbrace{1}_{\in \mathbb{K}} \cdot \underbrace{u_1}_{\in F_1 \cup F_2} + \underbrace{1}_{\in \mathbb{K}} \cdot \underbrace{u_2}_{\in F_1 \cup F_2}$ est une CL de vecteurs de $F_1 \cup F_2$, donc $u \in \operatorname{Vect}(F_1 \cup F_2)$.

 \supset

Soit $u \in \text{Vect}(F_1 \cup F_2)$

Ainsi $u = \alpha_1 u_1 + \alpha_2 u_2 + \ldots + \alpha_n u_n$

À renommage près, $u_1, \ldots, u_r \in F_1$ et $u_{r+1}, \ldots, u_n \in F_2$ On a alors $u = v_1 + v_2$ avec $\begin{cases} v_1 &= \alpha_1 u_1 + \ldots + \alpha_r u_r \in F_1 & \text{car } F_1 \text{ est un sev donc stable par CL} \\ v_2 &= \alpha_{r+1} u_{r+1} + \ldots + \alpha_n u_n \in F_2 & \text{de même} \end{cases}$

III.3 K-evs et sevs remarquables

Définition 5.

- 1. On appelle droite (vectorielle) un sev de E de la forme Vect(u) avec $u \neq 0_E$.
- 2. On appelle plan (vectoriel) un sev de E de la forme Vect(u, v) avec u et v non colinéaires, c'est-à-dire tel qu'aucun des deux n'est un multiple de l'autre.

Exemples 18

- $--(Ox) = \text{Vect}(e_1)$
- $-(Oy) = Vect(e_2)$
- $-\Delta = \operatorname{Vect}\left(\begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix}\right)$
- $-\{t \mapsto K, K \in \mathbb{R}\} = \text{Vect}(x \mapsto 1)$
- $--\text{ Vect}\left(\begin{pmatrix}1&0\\0&0\end{pmatrix},\begin{pmatrix}0&0\\0&1\end{pmatrix}\right) = \left\{\begin{pmatrix}a&0\\0&b\end{pmatrix},(a,d) \in \mathbb{K}\right\} = \{\text{matrices } 2 \times 2 \text{ diagonales}\} \text{ est un plan (vectoriel)}$

$$G = \left\{ \begin{pmatrix} a+b \\ 2a-b \\ a+2b \end{pmatrix}, (a,b) \in \mathbb{R}^2 \right\}$$

$$= \left\{ a \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + b \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}, (a,b) \in \mathbb{R}^2 \right\}$$

$$= \operatorname{Vect} \left(\underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}}_{\text{non colinéaires}} \right) \quad \text{c'est un plan vectoriel}$$

14

$$F = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, x - 2y + z = 0 \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix}, z = -x + 2y \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \\ -x + 2y \end{pmatrix}, (x, y) \in \mathbb{R}^2 \right\}$$

$$= \left\{ x \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} + y \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, (x, y) \in \mathbb{R}^2 \right\}$$

$$= \operatorname{Vect} \left(\underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}}_{\text{non } //} \right) \quad \text{c'est un plan vectoriel}$$

Définition 6.

On appelle hyperplan de E un sev de E dont un supplémentaire est une droite.

Exemples 19 Dans $E = \mathbb{R}_2[X]$, $\underbrace{\operatorname{Vect}(1,X)}_{\mathbb{R}_1[X]}$ est un hyperplan car un supplémentaire de ce sev est $\operatorname{Vect}(X^2)$

Montrons-le avec la Proposition 1.

$$\operatorname{Vect}(1, X) + \operatorname{Vect}(X^{2}) = \left\{a + bX, (a, b) \in \mathbb{R}^{2}\right\} + \left\{cX^{2}, c \in \mathbb{R}\right\}$$
$$= \left\{cX^{2} + bX + a, \begin{pmatrix} a \\ b \\ c \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{3}\right\}$$
$$= \mathbb{R}_{2}[X]$$

$$\operatorname{Vect}(1,X) \cap \operatorname{Vect}(X^2) = ?$$

Soit $P \in \text{Vect}(1, X) \cap \text{Vect}(X^2)$

On a $P \in \text{Vect}(1, X)$ donc il existe $a, b \in \mathbb{R}$ tel que P = aX + b On a $P \in \text{Vect}(X^2)$ donc il existe $c \in \mathbb{R}$ tel que $P = cX^2$

Donc

$$cX^{2} = aX + b$$

$$\Leftrightarrow cX^{2} + aX + b = 0$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} c &= 0 \\ -a &= 0 \\ -b &= 0 \end{cases}$$

$$\implies P = 0$$

.

Donc Vect $(1, X) \cap \text{Vect} (X^2) = \{0_{\mathbb{R}_2[X]}\}$