

# Espaces vectoriels

Definition: Un vecteur  $u$  à  $n$  composantes est un élément du produit cartésien  $\mathbb{R}^n = \underbrace{\mathbb{R} \times \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}}_{n \text{ fois}}$ . Autrement dit,  $u$  est une liste d'éléments dans  $\mathbb{R}$ .

On peut écrire un vecteur en colonne:  $u = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$ , ou en ligne

$u = (u_1, \dots, u_n) \in \mathbb{R}^n$ .  $u_j$  est appelé  $j$ -ème coordonnée du vecteur  $u$ .

Par définition de produit cartésien,  $u = (u_1, \dots, u_n) = v = (v_1, \dots, v_n)$  si et seulement si

$$u_j = v_j \quad \forall j = 1, \dots, n.$$

Étant donné deux vecteurs  $u = (u_1, \dots, u_n)$  et  $v = (v_1, \dots, v_n)$ , on peut définir leur somme

$$u + v = (u_1 + v_1, \dots, u_n + v_n) \in \mathbb{R}^n$$

On peut aussi multiplier un vecteur  $u \in \mathbb{R}^n$  par un scalaire  $\lambda \in \mathbb{R}$ , selon la règle

$$\lambda \cdot u = (\lambda u_1, \dots, \lambda u_n) \in \mathbb{R}^n.$$

Ces deux opérations munissent  $\mathbb{R}^n$  d'une structure d'espace vectoriel (sur  $\mathbb{R}$ ).  
~~(voir la page 1)~~ On pourrait de même définir un vecteur complexe comme un élément de  $\mathbb{C}^n$ . Un scalaire dans ce cas est un élément  $\lambda \in \mathbb{C}$ .

## Ces deux opérations

Definition: Un espace vectoriel (sur  $\mathbb{R}$ ) est un ensemble  $E$ , [dans lequel est spécifié un élément  $0_E$  (zéro)] et muni de deux opérations:

- l'addition  $+$ :  $E \times E \rightarrow E$  satisfaisant les propriétés suivantes:  
 $(x, y) \mapsto x + y$

1) commutativité:  $x + y = y + x \quad \forall x, y \in E$ .

2) associativité:  $(x + y) + z = x + (y + z) \quad \forall x, y, z \in E$  (ou note  $x + y + z$ )

3) élément neutre:  $0_E + x = x \quad \forall x \in E$ . ( $\exists 0_E \in E$  b.g. ... )  $0_E$  = élément neutre

4) Inverse:  $\forall x \in E, \exists y \in E$  b.g.  $x + y = 0_E$ .  $y$  est appelé l'inverse de  $x$  et note  $-x$ .

- la multiplication par un scalaire :  $\cdot : \mathbb{R} \times E \rightarrow E$ , satisfaisant les propriétés (C6) (C7)  
 $(\lambda, x) \mapsto \lambda \cdot x$  propriétés suivantes :

- 1) associativité :  $\lambda \cdot (\mu \cdot x) = (\lambda \mu) \cdot x \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, x \in E.$
- 2) distributivité scalaire :  $(\lambda + \mu) \cdot x = \lambda \cdot x + \mu \cdot x \quad \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, x \in E.$
- 3) " distributivité vectorielle :  $\lambda \cdot (x + y) = \lambda \cdot x + \lambda \cdot y \quad \forall \lambda \in \mathbb{R}, x, y \in E.$
- 4) élément neutre :  $1 \cdot x = x \quad \forall x \in E.$

Propriétés :

1)  $0_E$  est unique (si  $0_E'$  satisfait 3, on a  $0_E \stackrel{(3)}{=} 0_E + 0_E' \stackrel{(3)}{=} 0_E'$  (C6))

2) l'inverse  $-x$  de  $x$  est unique  $\forall x \in E$ . (si  $-x + x = y + x = 0_E$ , alors

$$\left. \begin{array}{l} x - x + y \stackrel{(4)}{=} 0_E + y \stackrel{(3)}{=} y \\ 0_E - x \stackrel{(3)}{=} -x \end{array} \right\} \Rightarrow y = -x$$

3) Si  $x + y = x$  pour  $x, y \in E$ , alors  $y = 0_E$

4) Pour tout  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $\lambda \cdot 0_E = 0_E$  (si  $\lambda \neq 0$ ,  $\forall x$ ,  $x + \lambda 0_E \stackrel{(3)}{=} \lambda \cdot (x + 0_E) = \lambda \cdot x = x + \lambda 0_E$ )

$\stackrel{(3)}{\Rightarrow} \lambda \cdot (\lambda^{-1} x) \stackrel{(4)}{=} x \Rightarrow \lambda 0_E = 0_E$  (unicité de  $0_E$ ). Si  $\lambda = 0$ ,  $0 \cdot 0_E = (1-1) \cdot 0_E = 1 \cdot 0_E + (-1) \cdot 0_E = 0_E + 0_E = 0_E$ )

5)  $\forall x \in E$ , on a  $0 \cdot x = 0_E$  (si  $x \neq 0$ ,  $\left. \begin{array}{l} (x \neq 0) x = x + 0 \cdot x = x + 0 \cdot x \\ " x = x \end{array} \right\} \Rightarrow 0 \cdot x = 0_E$ .)

6) Si  $\lambda \in \mathbb{R}, x \in E$  ont tel  $\lambda \cdot x = 0_E$ , alors on a  $\lambda = 0$  ou  $x = 0_E$

(Si  $\lambda \neq 0$ , alors  $x = \left(\frac{1}{\lambda} \cdot \lambda\right) x = \frac{1}{\lambda} \cdot (\lambda x) = \frac{1}{\lambda} \cdot 0_E = 0_E$  ou).

7) On a  $(-1) \cdot x = -x$ .  $\forall x \in E$  ( $0_E = 0 \cdot x = (1-1) \cdot x = x + (-1) \cdot x \Rightarrow (-1) \cdot x = -x$ .)

Exemple fondamental :  $\mathbb{R}^n$ ,  $0_{\mathbb{R}^n} = \underbrace{(0, \dots, 0)}_{n \text{ fois}}$ , parfois noté  $0_n$ , ou simplement  $0$ .

### Combinaisons linéaires.

Def: ~~Soit  $u, v \in E$~~  Soit  $E$  un espace vectoriel.

Une combinaison linéaire de deux vecteurs  $u, v \in E$  est une expression de la forme  $\lambda u + \mu v$ , avec  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ .

Plus généralement, une combinaison linéaire de  $m$  vecteurs  $u_1, \dots, u_m \in E$  est une expression de la forme:

$$\lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_m u_m = \sum_{j=1}^m \lambda_j u_j, \quad \lambda_j \in \mathbb{R}.$$

### Sous-espaces vectoriels.

Definition: Soit  $F$  un sous-ensemble (non vide) d'un espace vectoriel  $E$ .  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$  si les restrictions des opérations  $+$  et  $\cdot$  sur  $F$  munissent  $F$  de la structure d'un espace vectoriel.

Remarque:  $0_E = 0_F \in F$ , donc  $F \neq \emptyset$  toujours.

Theorème:  ~~$F$  est un sous-espace~~ Soit  $E$  un espace vectoriel.  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$  si et seulement si:

- i)  $F \neq \emptyset$
- ii)  $\forall x, y \in F, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, \lambda \cdot x + \mu \cdot y \in F$ .

Preuve:  $(\Rightarrow)$  si  $F$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ , alors  $0_F = 0_E \in F$  donc  $F \neq \emptyset$ .

Si  $F$  est un espace vectoriel, alors  $+$  et  $\cdot$  sur  $F$  sont des applications  $+$  et  $\cdot$  de  $F \times F$  vers  $F$ .  $\therefore \mathbb{R} \times F \rightarrow F$  peut être notée comme opérations  $+$  et  $\cdot$  sur  $F$ ,  $\therefore \mathbb{R} \times F \rightarrow F$ , la (ii) est vérifiée.

$(\Leftarrow)$  Il faut montrer que si (i, ii) sont vérifiés, alors la restriction de  $+$  et  $\cdot$  de  $E$  munissent  $F$  d'une structure d'espace vectoriel.

-  $0_E \in F$ : étant  $F \neq \emptyset$ ,  $\exists x \in F$ . par ii,  ~~$0_E = x + (-1)x$~~   $x - x = x + (-1)x \in F$ .

Par ii,  $+$  et  $\cdot$  sur  $F$  sont des applications  $+$  et  $\cdot$  de  $F \times F$  vers  $F$ .

enfin, si  $x \in F$ , l'opposé  $-x \in E$ , il appartient à  $F$ .

On a vu que  $-x = (-1) \cdot x$ . si  $x \in F$ , par (ii)  $-x$  appartient à  $F$ .  
 Propriété de fermeture (iii), on peut mettre: (iii')  $\forall x \in F, \forall \lambda \in \mathbb{R}, \lambda x \in F$ , (iii'')  $\forall x, y \in F, x+y \in F$ .

Conclusion: l'intersection d'une famille de sous-espaces vectoriels est un sous-espace vectoriel.

Preuve: Soit  $(F_\alpha)_{\alpha \in A}$  une famille de sous-espaces de  $E$ .

Par le théorème précédent, il faut montrer que  $\bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha$  vérifie les conditions (i), (ii).

$\forall \alpha \in A, 0_E \in F_\alpha \Rightarrow 0_E \in \bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha \neq \emptyset$ . et (i) est vérifié.

Si  $x, y \in \bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha, \lambda, \mu \in \mathbb{R} \Rightarrow \lambda x + \mu y \in F_\alpha \forall \alpha$

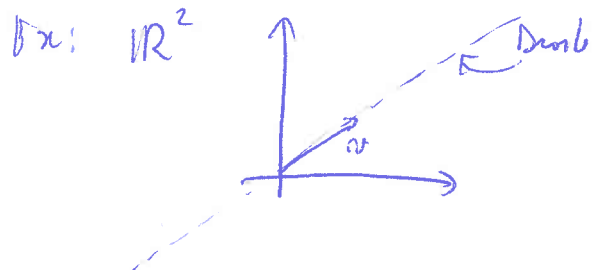
Comme  $F_\alpha$  est un sous-espace vectoriel,  $\lambda x + \mu y \in F_\alpha \forall \alpha$ .  
 $\Rightarrow \lambda x + \mu y \in \bigcap_{\alpha \in A} F_\alpha$ , et (ii) est vérifié. □

Exemples: 1)  $\{0_E\}$  est le sous-espace vectoriel trivial de l'espace vectoriel  $E$ .

2)  $E$  est un sous-espace vectoriel de l'espace vectoriel  $E$ .

~~2) Dans le plan  $\mathbb{R}^2$ , les droites vectorielles.~~

Définition: Une droite vectorielle dans  $\mathbb{R}^n$  est un ensemble de la forme  $\{\lambda \cdot v \mid \lambda \in \mathbb{R}\}$ , avec  $v \in \mathbb{R}^n, v \neq 0_n$ .



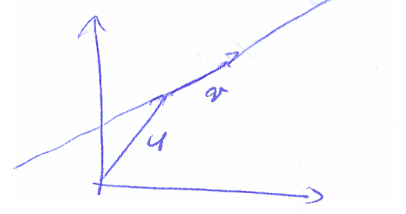
\* Déf: Soit  $v \in \mathbb{R}^n, v \neq 0_n, w \in \mathbb{R}^n$ .  
 $w$  est colinéaire à  $v$  si  $\exists \lambda \in \mathbb{R}$  tq  $w = \lambda v$ .  
 $\Leftrightarrow w \in \text{Vect}(v)$   
 Prop: Si  $w \neq 0, w \in \text{Vect}(v) \Leftrightarrow v \in \text{Vect}(w)$ .

3) Les plans vectoriels dans  $\mathbb{R}^3$ , ~~de la forme~~ de la forme  $\{\lambda v + \mu w, \lambda, \mu \in \mathbb{R}\}$  avec  $v, w \in \mathbb{R}^3, v, w$  non colinéaires.

( $v, w$  sont colinéaires  $\Leftrightarrow \exists (\lambda, \mu) \in \mathbb{R}^2$  tq  $\lambda v = \mu w \Leftrightarrow \text{Vect}(v) = \text{Vect}(w)$ )  
 $\neq (0,0)$

4) Le droit affine est l'ensemble de la forme

$$\{\lambda v + u \mid \lambda \in \mathbb{R}\}, \quad v \neq 0_2.$$



Le droit affine est un espace vectoriel  $\Leftrightarrow$

~~u et v sont colinéaires~~ est colinéaire à v.

$\Leftrightarrow$  Si u est colinéaire à v,  $\exists \lambda' \in \mathbb{R}$  tq.  $u = \lambda' v$ , ob.

$$\{\lambda v + u \mid \lambda \in \mathbb{R}\} = \{\mu v \mid \mu \in \mathbb{R}\} \text{ est un sous-espace vectoriel.}$$

$(\lambda + \lambda')v$

$\Rightarrow$  Par ailleurs,  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{R}, \lambda v + \mu v \in V \Rightarrow (\lambda + \mu)v = v + \mu v \Rightarrow v = (\mu - \lambda)v \Rightarrow v$  colinéaire à v.

$$(\lambda v + u) + (\mu v + u) \in V \Rightarrow (\lambda + \mu)v + 2u = u + \mu v \Rightarrow u = (\mu - \lambda - 1)v \Rightarrow u \text{ colinéaire à } v.$$

5) Solution d'un système linéaire homogène:

exemple:

$$\mathbb{R}^2 \quad (*) \begin{cases} ax_1 + bx_2 = 0 \\ cx_1 + dx_2 = 0 \end{cases}$$

Par le théorème, il faut montrer que  $\forall (x_1, x_2)$  et  $(y_1, y_2)$  vérifiant (\*), on a que  $\lambda(x_1, x_2) + \mu(y_1, y_2)$  vérifie (\*) de même façon,  $\lambda(x_1, x_2)$  et  $(y_1 + y_2, x_2 + y_2)$  vérifiant (\*).

$$\text{mais } \{a(\lambda x_1 + \mu y_1) + b(\lambda x_2 + \mu y_2) = \lambda(ax_1 + bx_2) + \mu(ay_1 + by_2) = 0\}$$

de même pour la deuxième équation.

(on)

Sous-espace engendré par une partie.

Prop: Soit E une partie d'un espace vectoriel V. L'espace

$$\text{Vect}(E) := \bigcap_{V \supseteq E} V, \text{ ou } V \text{ est pris pour les sous-espaces vectoriels de } E \text{ contenant } E,$$

$\langle E \rangle$  est le plus petit sous-espace vectoriel contenant E.

On dit que Vect(E) est le sous-espace engendré par E.

Preuve: Soit W le plus petit sous-espace <sup>vect.</sup> contenant E.

Il faut montrer que  $\text{Vect}(E) = W$ .

$$W \text{ est un sous-espace } \Rightarrow W \subseteq \bigcap_{V \supseteq E} V = \text{Vect}(E)$$

Propriété corollaire Vect(E) est un espace vectoriel.  
 De plus Vect(E) contient E par construction.

Par le corollaire, Vect(E) est un espace vectoriel.

Par construction, Vect(E) contient (E).

Si W est un autre espace vectoriel contenant E, alors  $W \supseteq \text{Vect}(E) = \bigcap_{V \supseteq E} V$ .  $\square$

Exemple 1 - Soit  $v \in \mathbb{R}^3$ , Vect(v) est la droite vectorielle engendrée par v.

- Si V est un sous-espace vectoriel de B, alors  $\text{Vect}(V) = V$ .

- Soit (\*) le système 
$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ x_2 + x_3 = 0 \end{cases}$$

$(x_1, x_2, x_3)$  est solution du système  $\Leftrightarrow x_2 = -x_3$  et  $x_1 = -2x_3$  ( $\Leftrightarrow$ )

$(x_1, x_2, x_3)$  est un multiple de  $\begin{pmatrix} -2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ . Donc l'espace vectoriel V engendré par les solutions de (\*) est égal à  $\text{Vect}\left\{\begin{pmatrix} -2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}\right\}$ ,  $E \neq \emptyset$ .

Prop: Vect(E) est l'ensemble des combinaisons linéaires (finies) de la forme  $\sum_{i=1}^n \lambda_i v_i$ , où  $\lambda_i \in \mathbb{R}$ ,  $v_i \in E$ .

Preuve: Soit  $W = \left\{ \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i, \lambda_i \in \mathbb{R}, v_i \in E \right\}$ ;

Évidemment,  $W \subseteq E$ . Montrons que W est un <sup>non-</sup>espace vectoriel de B.

$0 \in W$  (il suffit prendre  $n=0$ , ou  $\lambda_i = 0 \forall v_i$ ). donc  $W \neq \emptyset$ .

Soit  $v = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i$ ,  $w = \sum_{j=1}^m \mu_j w_j$ ,  $v_i, w_j \in E$ ,  $\lambda_i, \mu_j \in \mathbb{R}$ , alors

$$\lambda v = \sum_{i=1}^n (\lambda \lambda_i) v_i \in W, \text{ et } v+w = \sum_{i=1}^n \lambda_i v_i + \sum_{j=1}^m \mu_j w_j \in W.$$

Comme Vect(E) est le plus petit non-espace vectoriel par rapport à E  $\Rightarrow W \supseteq \text{Vect}(E)$ .

Réciproquement,  $\forall V \supseteq E$  est un sous-espace vectoriel, alors V contient toutes les combinaisons linéaires (finies) d'éléments de E, donc  $W \subseteq V$   $\forall V \supseteq E \Rightarrow W \subseteq \text{Vect}(E) = \bigcap_{V \supseteq E} V$ .  $\square$

Produit - sommes - sommes directes,

Produit.

Def: Soient  $E, F$  deux espaces vectoriels. Le produit  $\forall E \times F$  admet une structure d'espace vectoriel, par les lois

~~Def~~ +: so  $(v_1, w_1), (v_2, w_2) \in E \times F$ ,  $(v_1, w_1) + (v_2, w_2) := (v_1 + v_2, w_1 + w_2) \in E \times F$

• Si  $\lambda \in \mathbb{R}$ ,  $(v, w) \in E \times F \Rightarrow \lambda \cdot (v, w) = (\lambda \cdot v, \lambda \cdot w) \in E \times F$ .

Exemple:  $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^m$  s'identifie à  $\mathbb{R}^{n+m}$

$((x_1, \dots, x_n), (y_1, \dots, y_m)) \xrightarrow{\cong} (x_1, \dots, x_n, y_1, \dots, y_m)$ .

En particulier  $\mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n = \mathbb{R}^{2n}$

Somme: Def: Soit  $E$  un espace vectoriel,  $V_1, V_2$  sous-espaces vect. de  $E$ . L'ensemble  $\{v_1 + v_2 \mid v_1 \in V_1, v_2 \in V_2\}$  est un sous-espace vectoriel de  $E$ .

La Somme de  $V_1$  et  $V_2$ , abrév.  $V_1 + V_2$ .

Proposition:  $V_1 + V_2 = \text{Vect}(V_1 \cup V_2)$ .

Preuve:  $V_1 + V_2$  est un sous-espace vectoriel qui contient  $V_1 \cup V_2$ , donc  $V_1 + V_2 \supseteq \text{Vect}(V_1 \cup V_2)$ .

$V_1 + V_2 \neq \emptyset$ ,  $\forall v_1 + v_2 \in V_1 + V_2 \Rightarrow \lambda(v_1 + v_2) = \lambda v_1 + \lambda v_2 \in V_1 + V_2$   
 Si  $v_1 + v_2, w_1 + w_2 \in V_1 + V_2$   
 $\Rightarrow (v_1 + v_2) + (w_1 + w_2) = (v_1 + w_1) + (v_2 + w_2) \in V_1 + V_2$

Réciproquement,  $\text{Vect}(V_1 \cup V_2)$  contient tous les éléments de la forme  $v_1 + v_2$  (Prop<sup>1</sup>).  
 donc  $V_1 + V_2 \subseteq \text{Vect}(V_1 \cup V_2)$ . □

Somme directe:

Proposition: Soient  $V_1, V_2$  deux sous-espaces vectoriels de  $E$ . Les conditions suivantes sont équivalentes:

- (a)  $E = V_1 + V_2, V_1 \cap V_2 = \{0\}$ .
- (b)  $\forall v \in E$  n'écrit de façon unique comme  $v = v_1 + v_2, v_1 \in V_1, v_2 \in V_2$ .

Preuve (a  $\Rightarrow$  b) Comme  $E = V_1 + V_2$ ,  $\forall v \in E \exists v_1, v_2, v = v_1 + v_2$

Suppose que  $v_1, v_2$  ont la même propriété :  $v = w_1 + w_2$

$\Rightarrow v_1 + v_2 = w_1 + w_2 \Leftrightarrow \underbrace{v_1 - w_1}_{\in V_1} = \underbrace{w_2 - v_2}_{\in V_2} \Rightarrow v_1 - w_1 \in V_1 \cap V_2 = \{0\}$

$\Rightarrow v_1 = w_1, v_2 = w_2$

(b  $\Rightarrow$  a)  $\forall v \in E \exists ! v_1, v_2 \mid v = v_1 + v_2$

$\Rightarrow V_1 + V_2 \supseteq E$ , mais  $V_1 + V_2 \subseteq E \Rightarrow V_1 + V_2 = E$ .

$\forall v \in V_1 \cap V_2 \Rightarrow v = \underbrace{v}_{\in V_1} + \underbrace{0}_{\in V_2} = \underbrace{0}_{\in V_1} + \underbrace{v}_{\in V_2}$ . Par unicité,  $v = 0$ . □

Définition: Si  $V_1, V_2$  satisfient (a) ou (b), on dit que  $E$  est la somme directe de  $V_1$  et  $V_2$  :  $E = V_1 \oplus V_2$

On dit aussi que  $V_1$  et  $V_2$  sont des espaces supplémentaires

Exemple:  $\mathbb{R}^3$  est la somme directe des plan  $P = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid z = 0\}$  et

la droite  $\text{Vect}\left(\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}\right) = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x = y = 0\}$

Plus généralement,  $E = P \oplus \text{Vect}(v)$ ,  $\forall v \notin P$ .

