

Chapitre VI

Applications linéaires

Dans ce cours, \mathbb{K} désigne \mathbb{R} , \mathbb{C} ou un corps commutatif quelconque.

I – Généralités

1. Définition

Soient E et F deux \mathbb{K} -ev donnés.

Une application $f: \begin{matrix} E \rightarrow F \\ \vec{x} \mapsto f(\vec{x}) \end{matrix}$ est dite *linéaire* si

$$\forall \vec{x}, \vec{y} \in E, \forall \lambda \in \mathbb{K}, f(\lambda \vec{x} + \vec{y}) = \lambda f(\vec{x}) + f(\vec{y}).$$

C'est-à-dire que f respecte les opérations disponibles sur E et F .

Une application linéaire transforme un segment de droite en un segment de droite, puisque

$$f(t\vec{x} + (1-t)\vec{y}) = tf(\vec{x}) + (1-t)f(\vec{y}).$$

Exemples :

* $f: \begin{matrix} \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^3 \\ (x_1, x_2) \mapsto (12x_1 + x_2, -x_1, x_1 + x_2) \end{matrix}$ est une application linéaire.

* Plus généralement, la donnée de p combinaisons linéaires des n coordonnées de x définit une application linéaire $f: \begin{matrix} \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^p \\ (x_1, \dots, x_n) \mapsto (\dots, \dots, \dots) \end{matrix}$

(... = expressions de degré 1 dans les x_i et sans terme constant.)

* La translation $f: \begin{matrix} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \\ x \mapsto x+1 \end{matrix}$ n'est *pas* linéaire car $f(0) \neq 0$.

→ Une application linéaire vérifie toujours $f(\vec{0}) = \vec{0}$.

En effet, $f(\vec{0}) = f(-\vec{0} + \vec{0}) = -f(\vec{0}) + f(\vec{0}) = \vec{0}$.

* $D: \begin{matrix} C^1(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \rightarrow C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \\ f(x) \mapsto f'(x) \end{matrix}$ est une application linéaire.

* $I: \begin{matrix} C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \rightarrow C^1(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \\ f(x) \mapsto \int_0^x f(t) dt \end{matrix}$ est une application linéaire.

* $u: \begin{matrix} C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \rightarrow C^1(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \\ f(x) \mapsto f(x^2) \end{matrix}$ est une application linéaire.

* $v: \begin{matrix} C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \rightarrow C^1(\mathbb{R}, \mathbb{R}) \\ f(x) \mapsto (f(x))^2 \end{matrix}$ n'est pas une application linéaire.

En effet, $v(2f) = 4f^2 \neq 2v(f)$ en général.

* On verra que les transformations géométriques : les projections, les symétries, les rotations, sont des applications linéaires.

2. Construction générale d'applications linéaires en dimension finie

Théorème

Soient E et F deux \mathbb{K} -ev avec E de dimension finie, et $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E . Alors pour tout choix de n vecteurs $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n$ dans F , il existe une *unique* application linéaire $f: E \rightarrow F$ telle que $f(\vec{e}_1) = \vec{v}_1, \dots, f(\vec{e}_n) = \vec{v}_n$.

Une application linéaire f est donc déterminée par la donnée de l'image d'une base.

Démonstration : Tout \vec{x} de E s'écrit $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n$.

Analyse. Si f est linéaire alors $f(\vec{x}) = x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n)$, ce qui peut aussi s'écrire

$$f(\vec{x}) = x_1\vec{v}_1 + \dots + x_n\vec{v}_n.$$

f est donc déterminée par les données de $f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)$.

Synthèse. On vérifie que la formule proposée est une application linéaire (exercice).

Toutes les applications linéaires (en dimension finie) peuvent donc être définies par une formule de ce type !

3. Opérations générales sur les applications linéaires

Notation. On note $\mathcal{L}(E, F)$ l'espace des applications linéaires de E dans F .

Proposition : $\mathcal{L}(E, F)$ est un espace vectoriel.

→ Si $f, g \in \mathcal{L}(E, F)$, alors $\lambda f + g \in \mathcal{L}(E, F)$ (exercice).

Restriction à un sous espace vectoriel : Si $f \in \mathcal{L}(E, F)$ et G est un sous espace vectoriel de E , alors $f|_G: \begin{matrix} G \rightarrow F \\ x \mapsto f(x) \end{matrix}$ est une application linéaire.

Composition : Si $f \in \mathcal{L}(E, F)$ et $g \in \mathcal{L}(F, G)$, alors $g \circ f \in \mathcal{L}(E, G)$.

$$\begin{aligned} \text{En effet, } (g \circ f)(\lambda x + y) &= g(f(\lambda x + y)) \\ &= g(\lambda f(x) + f(y)) \\ &= \lambda g(f(x)) + g(f(y)) \\ &= \lambda(g \circ f)(x) + (g \circ f)(y). \end{aligned}$$

Définitions

- 1) Si $f \in \mathcal{L}(E, F)$ est une bijection, on dit que c'est un *isomorphisme* de E dans F .
- 2) Si $f \in \mathcal{L}(E, E)$, on dit que f est un *endomorphisme* de E . $\mathcal{L}(E, E) = \text{End}(E)$.
- 3) Si $f \in \text{End}(E)$ est une bijection, on dit que c'est un *automorphisme* de E .

Proposition : Si $f \in \mathcal{L}(E, F)$ est un isomorphisme, alors f^{-1} l'est aussi.

Démonstration : On considère $z = \lambda f^{-1}(x) + f^{-1}(y)$.

On a $f(z) = f(\lambda f^{-1}(x) + f^{-1}(y))$

$\rightarrow f(z) = \lambda f(f^{-1}(x)) + f(f^{-1}(y))$, car f est linéaire,

$\rightarrow f(z) = \lambda x + y \Rightarrow z = f^{-1}(\lambda x + y) = \lambda f^{-1}(x) + f^{-1}(y)$.

4. Exemples d'isomorphismes déjà rencontrés

a) Exemple important

Soit E est un \mathbb{K} -ev et $\mathcal{F} = (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n) \subset E$ une famille donnée.

On considère l'application « combinaison linéaire »

$$f: \mathbb{K}^n \longrightarrow E \\ (x_1, x_2, \dots, x_n) \mapsto x_1 \vec{v}_1 + x_2 \vec{v}_2 + \dots + x_n \vec{v}_n$$

Propriétés

1) f est injective si et seulement si \mathcal{F} est libre. En effet, on a en général

$$\vec{v} = f(x_1, x_2, \dots, x_n) \Leftrightarrow \vec{v} = x_1 \vec{v}_1 + x_2 \vec{v}_2 + \dots + x_n \vec{v}_n$$

Un vecteur \vec{v} possède au plus une telle décomposition ssi \mathcal{F} est libre.

2) f est surjective si et seulement si \mathcal{F} est génératrice de E .

3) f est bijective si et seulement si \mathcal{F} est une base de E , et l'application réciproque

$$f^{-1}(\vec{v}) = (x_1, x_2, \dots, x_n) = \text{les coordonnées de } \vec{v} \text{ dans } \mathcal{F}.$$

On dit alors que E et \mathbb{K}^n sont *isomorphes*.

Définition : Deux espaces vectoriels liés par un isomorphisme sont dits isomorphes.

Corollaire important.

Un espace vectoriel E de dimension finie sur \mathbb{K} est toujours isomorphe à \mathbb{K}^n avec $n = \dim E$.

En particulier, les droites réelles sont toutes isomorphes à \mathbb{R} , les plans réels sont isomorphes à \mathbb{R}^2 , etc.

Attention, cela ne signifie pas qu'il n'existe qu'une seule droite vectorielle, mais que toutes les droites « se ressemblent » !

b) Retour sur le problème d'interpolation de Lagrange

Soient P_{n-1} l'espace des fonctions polynômiales de degré inférieur ou égal à $n - 1$, x_1, x_2, \dots, x_n des réels distincts donnés et y_1, y_2, \dots, y_n des réels quelconques.

On a vu le résultat suivant :

Théorème d'interpolation de Lagrange :

Il existe un unique polynôme $P \in P_{n-1}$ tel que $P(x_1) = y_1, \dots, P(x_n) = y_n$.

Soit $L: P \mapsto (P(x_1), \dots, P(x_n))$. L est une application linéaire par rapport à P .

Théorème de Lagrange $\Leftrightarrow L$ est un isomorphisme. On a en particulier $n = \dim P_{n-1}$.

c) Suites $(u_n)_{n \in \mathbb{N}} \in \mathbb{C}$ satisfaisant une relation du type $u_{n+2} = au_{n+1} + bu_n$ ($a, b \in \mathbb{C}$)

Pour $a, b \in \mathbb{C}$ donnés, on note

$$S = \{(u_n)_{n \in \mathbb{N}} \mid \forall n \in \mathbb{N}, u_{n+2} = au_{n+1} + bu_n\}.$$

C'est un \mathbb{C} -ev et $f: (u_n)_{n \geq 2} \mapsto (u_0, u_1)$ est un isomorphisme.

\Leftrightarrow il existe une unique suite $(u_n) \in S$ de condition initiale $(u_0, u_1) \in \mathbb{C}^2$ donnée.

S est un plan (complexe) de l'espace de toutes les suites complexes. On a calculé f^{-1} avec des formules explicites, c'est-à-dire que la formule de récurrence a été résolue en fonction de la condition initiale. On a également donné une base de S :

si $\Delta = a^2 + 4b \neq 0$, les suites (r_1^n) et (r_2^n) forment une base de S , avec r_1 et r_2 racines de $r^2 - ar - b = 0$.

5. Noyau et image d'une application linéaire

Définitions : Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$. On note :

- i) $\text{Im } f = \{f(\vec{x}) = \vec{y}, \vec{x} \in E\} \subset F$. C'est l'*image* de f ,
- ii) $\text{ker } f = \{\vec{x} \in E \mid f(\vec{x}) = \vec{0}\} \subset E$. C'est le *noyau* de f .

Ces espaces sont fondamentaux dans l'étude des propriétés de l'application f .

Proposition : Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$.

- i) $\text{ker } f$ est un sous espace vectoriel de E .
- ii) $\text{Im } f$ est un sous espace vectoriel de F .
- iii) f est injective si et seulement si $\text{ker } f = \{\vec{0}\}$.
- iv) f est surjective si et seulement si $\text{Im } f = F$.

Démonstration i) et **Démonstration ii)** à faire en exercice.

Démonstration iv) : Ce point est vrai pour toute application, linéaire ou non.

Démonstration iii) :

(\Rightarrow) : Soit $\vec{x} \in \text{ker } f$. On a $f(\vec{x}) = \vec{0}_F = f(\vec{0})$. Par injectivité, on a $\vec{x} = \vec{0}$. En effet, $\vec{0}_F$ n'a qu'un seul antécédent et c'est $\vec{0}$ car f est une application linéaire.

(\Leftarrow) : On suppose que $\text{ker } f = \{\vec{0}\}$. Soient $\vec{x}_1, \vec{x}_2 \in E$.

On a $f(\vec{x}_1) = f(\vec{x}_2) \Leftrightarrow f(\vec{x}_1) - f(\vec{x}_2) = f(\vec{x}_1 - \vec{x}_2) = \vec{0}$

$\Leftrightarrow \vec{x} = \vec{x}_1 - \vec{x}_2 \in \ker f$

$\Rightarrow \vec{x}_1 = \vec{x}_2$ et f est injective.

Remarque : Ce critère d'injectivité par le noyau est élémentaire mais *très utile*. En effet, si $\dim E = n$, le problème $f(\vec{x}_1) = f(\vec{x}_2)$ a $2n$ inconnues alors que $f(\vec{x}) = \vec{0}$ n'en a que n . Notez que c'est la *linéarité* de f qui permet cette réduction.

6. Espace des solutions d'une équation linéaire

Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$ une application linéaire et \vec{y} un vecteur donné de F . Les notions de noyau et d'image permettent de décrire l'espace des solutions S_y de l'équation linéaire :

$$(E_y) : f(\vec{x}) = \vec{y}$$

Proposition

1) L'équation (E_y) possède au moins une solution \vec{x} si et seulement si $\vec{y} \in \text{Im } f$.

2) Si $\vec{y} \in \text{Im } f$ et si \vec{x}_0 est une *solution particulière* de (E_y) , alors toute autre solution est de la forme $\vec{x} = \vec{x}_0 + \vec{u}$ avec $\vec{u} \in \ker f$.

On l'exprime en disant qu'une solution de l'équation linéaire avec second membre (E_y) est la somme d'une solution particulière de cette équation et de la *solution générale* de l'équation *homogène* (ou « sans second membre ») $(E_0) : f(\vec{x}) = \vec{0}$.

Autrement dit, l'espace des solutions S_y est l'*espace affine* passant par la solution particulière \vec{x}_0 et de direction le noyau de f , ce que l'on écrit :

$$S_y = \vec{x}_0 + \ker f$$

Démonstration

1) C'est une propriété générale, valable pour toute application linéaire ou non, par définition de l'image.

2) Si \vec{x}_0 est une *solution particulière* de (E_y) , alors on a $f(\vec{x}_0) = \vec{y}$, d'où

$$f(\vec{x}) = \vec{y} = f(\vec{x}_0) \Leftrightarrow f(\vec{x}) - f(\vec{x}_0) = f(\vec{x} - \vec{x}_0) = \vec{0}$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} - \vec{x}_0 = \vec{u} \in \ker f \Leftrightarrow \vec{x} = \vec{x}_0 + \vec{u} \text{ avec } \vec{u} \in \ker f.$$

Remarque : Si on choisit des bases de E et F , l'équation (E_y) devient un système linéaire dans les coordonnées de \vec{x} et \vec{y} . Alors l'image de f apparaît comme équations de compatibilité d'un système échelonné équivalent, tandis que le noyau est paramétré par les inconnues non principales.

II – Résultats fondamentaux

On se place dans le cas où l'espace de départ E est de dimension finie, et $f: E \rightarrow F$ est une application linéaire. $\ker f \subset E$ est donc un sous espace vectoriel de E de dimension finie.

1. Définition et premières propriétés du rang d'une application

Proposition : Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$, et $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E .

Alors $\text{Im } f = \text{Vect}(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)) =$ le sous espace vectoriel de F engendré par l'image d'une base de E .

En particulier, $\text{Im } f$ est de dimension finie inférieure ou égale à la dimension de E .

Définition du rang d'une application linéaire.

On note $rg(f) = \dim(\text{Im } f) = rg(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n))$.

Démonstration :

On a $\vec{y} \in \text{Im } f$ si et seulement si

$\exists \vec{x} \in E$ tel que $\vec{y} = f(\vec{x})$ avec $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n$.

Par linéarité de f , on a $f(\vec{x}) = x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n) = \vec{y}$

$$\Leftrightarrow \vec{y} \in \text{Vect}(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)).$$

Bornes élémentaires sur le rang :

Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$. On a $rg(f) \leq \min(\dim E, \dim F)$.

Démonstration.

* D'après la proposition ci-dessus,

$$rg(f) = \dim(\text{Im } f) = rg(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n)) \leq n = \dim E.$$

* et comme $\text{Im } f \subset F$, on a aussi $rg(f) = \dim(\text{Im } f) \leq \dim F$.

Illustration : L'image par une application linéaire d'un espace vectoriel de dimension n est toujours un espace vectoriel de dimension inférieure ou égale à n .

Exemples :

i) L'image par f d'une droite est une droite ou un point.

ii) L'image par f d'un plan est un plan, une droite ou un point.

iii) Si $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^p$ est une application linéaire surjective alors $p \leq n$.

Théorème

Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$, et $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E . On note $f(B) = (f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n))$ l'image de la base B .

i) f injective $\Leftrightarrow f(B)$ est libre.

ii) f surjective $\Leftrightarrow f(B)$ est génératrice de F .

iii) f bijective $\Leftrightarrow f(B)$ est une base de F .

Démonstration i) :

On a vu que f injective $\Leftrightarrow \ker f = \{\vec{0}\}$.

On suppose donc que $\ker f = \{\vec{0}\}$. La famille $f(B)$ est-elle libre ?

Soient $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n \in \mathbb{K}$ tels que

$$\begin{aligned} \lambda_1 f(\vec{e}_1) + \dots + \lambda_n f(\vec{e}_n) = \vec{0} &\Leftrightarrow f(\lambda_1 \vec{e}_1 + \dots + \lambda_n \vec{e}_n) = \vec{0} \\ &\Leftrightarrow \vec{v} = \lambda_1 \vec{e}_1 + \dots + \lambda_n \vec{e}_n \in \ker f = \{\vec{0}\} \\ &\Leftrightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = 0 \text{ car } B \text{ est libre par hypothèse.} \end{aligned}$$

Inversement : On suppose $f(B)$ est libre et $\vec{v} = \lambda_1 \vec{e}_1 + \dots + \lambda_n \vec{e}_n \in \ker f$. Alors

$$\begin{aligned} f(\lambda_1 \vec{e}_1 + \dots + \lambda_n \vec{e}_n) = \vec{0} &= \lambda_1 f(\vec{e}_1) + \dots + \lambda_n f(\vec{e}_n) \\ &\Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n = 0 \text{ si } f(B) \text{ est libre.} \end{aligned}$$

Ceci donne $\ker f = \{\vec{0}\}$.

Démonstration ii) :

On a vu que f surjective $\Leftrightarrow \text{Im } f = F = \text{Vect}(f(B))$

$\Leftrightarrow f(B)$ est génératrice de F .

2. Conséquences utiles

La notion de dimension permet d'obtenir facilement des critères très pratiques d'injectivité, de surjectivité et d'isomorphisme.

Théorème

Soit $f \in \mathcal{L}(E, F)$ et $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E .

i) Si f est injective, alors $\dim E \leq \dim F$.

ii) Si f est surjective, alors $\dim E \geq \dim F$.

iii) Si f est un isomorphisme, alors $\dim E = \dim F$.

iv) f est un isomorphisme si et seulement si

$\dim E = \dim F$ et (f injective ou surjective).

Démonstration i) : f injective $\Leftrightarrow f(B)$ libre dans $F \Rightarrow \text{card}(f(B)) = \dim E \leq \dim F$

Démonstration ii) : f surjective $\Leftrightarrow f(B)$ génératrice de $F \Rightarrow \text{card}(f(B)) = \dim E \geq \dim F$

Démonstration iii) : On se sert de i) et ii).

Démonstration iv) :

f isomorphisme $\Leftrightarrow f(B)$ base de F

$\Leftrightarrow \text{card}(f(B)) = \dim E = \dim F$ avec f libre ou génératrice

$\Leftrightarrow \dim E = \dim F$ et f surjective ou injective

Exemple : Soit P_n l'espace des fonctions polynômiales de degré inférieur ou égal à n .

Soit l'application linéaire $f: P_n \rightarrow P_n$, avec $\lambda \neq 0$ fixé.

Problème : On veut montrer que f est un isomorphisme. En particulier, pour tout $Q \in P_n$ donné, l'équation différentielle $\lambda P + P' = Q$ a une unique solution.

La dimension de l'espace de départ est égale à celle de l'espace d'arrivée. Il suffit donc de vérifier que f est injective, c'est-à-dire que $\ker f = \{\vec{0}\}$.

On considère $P \in P_n$ tel que $f(P) = 0 = \lambda P + P'$.

$P = Ce^{-\lambda x}$ est une solution mais pas un polynôme. Si $P(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$ alors le degré de λP est égal au degré de P si $\lambda \neq 0$, et le degré de P' est inférieur au degré de $P - 1$.

$\Rightarrow \deg(\lambda P + P') = \deg P$ si $P \neq 0$

$\Rightarrow \lambda P + P' \neq 0$ si $P \neq 0 \Rightarrow f$ est injective, et finalement bijective.

3. Le théorème du rang

Le résultat suivant est le plus important de ce chapitre. Il lie *quantitativement* la dimension de l'image à celle du noyau et de l'espace de départ pour une application linéaire quelconque.

Théorème du rang

Soit $f: E \rightarrow F$ une application linéaire avec E de dimension finie. Alors on a

$$rg(f) = \dim E - \dim(\ker f).$$

En particulier, f injective $\Rightarrow rg(f) = \dim E \leq \dim F$,

f surjective $\Rightarrow rg(f) = \dim F = \dim E - \dim(\ker f) \Rightarrow \dim E \geq \dim F$,

f bijective $\Rightarrow rg(f) = \dim E = \dim F$.

Démonstration 1 : méthode par système linéaire.

- Soit $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E . On sait en utilisant la technique du pivot que

$$rg(f) = \dim(\text{Im } f) = rg(f(\vec{e}_1), \dots, f(\vec{e}_n))$$

= nombre d'inconnues principales du système (S)

$$\text{défini par } x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n) = \vec{0}.$$

- D'autre part,

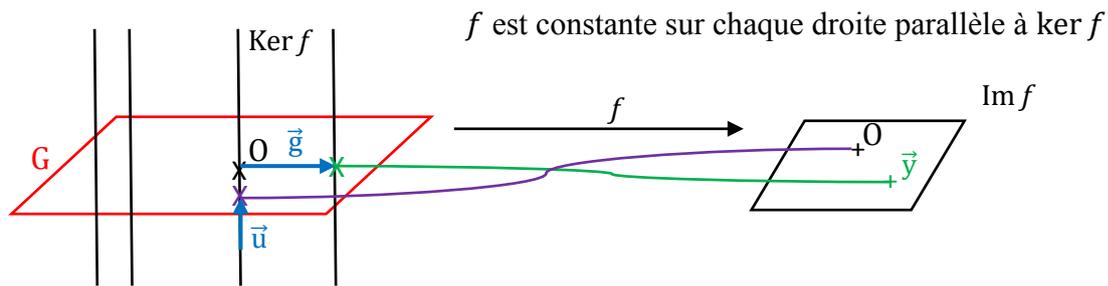
$$\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n \in \ker f \Leftrightarrow f(\vec{x}) = \vec{0} = x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n)$$

$\Rightarrow \ker f = \text{Sol}(S)$ et $\dim(\ker f) =$ nombre d'inconnues non principales de (S).

On a donc $\dim E =$ nombre d'inconnues principales + non principales de (S)

$$\Leftrightarrow \dim E = rg(f) + \dim(\ker f).$$

Démonstration 2 : méthode géométrique.



Soit G le supplémentaire de $\ker f$ dans l'espace vectoriel de départ E .

On a $E = G \oplus \ker f$. On restreint f à G .

On montre que $f|_G: \begin{matrix} G \rightarrow \text{Im } f \\ \vec{x} \mapsto f(\vec{x}) \end{matrix}$ est un isomorphisme.

* $f|_G$ est-elle injective ? Soit $\vec{x} \in G$ tel que $f|_G(\vec{x}) = \vec{0} = f(\vec{x})$

$\Leftrightarrow \vec{x} \in \ker f \cap G = \{\vec{0}\} \Rightarrow \vec{x} = \vec{0}$ et $f|_G$ est injective.

* $f|_G$ est-elle surjective ? Soit $\vec{y} \in \text{Im } f \Rightarrow \exists \vec{x} \in E \mid f(\vec{x}) = \vec{y}$

On décompose $\vec{x} = \vec{g} + \vec{u}$ avec $\vec{g} \in G$ et $\vec{u} \in \ker f$.

On a donc $\vec{y} = f(\vec{x}) = f(\vec{g}) + f(\vec{u}) = f(\vec{g}) = f|_G(\vec{g})$

$\Rightarrow f|_G$ est donc un isomorphisme de G dans $\text{Im } f$.

$\Rightarrow \dim G = \dim(\text{Im } f) = \text{rg}(f)$ avec $E = G \oplus \ker f$

$\Rightarrow \dim E = \dim G + \dim(\ker f) = \text{rg}(f) + \dim(\ker f)$.

Attention : Dans le cas des endomorphismes, $\ker f$ et $\text{Im } f$ sont deux sous-espaces vectoriels de E avec $\dim E = \dim(\ker f) + \dim(\text{Im } f)$ (théorème du rang), *mais on a pas en général*

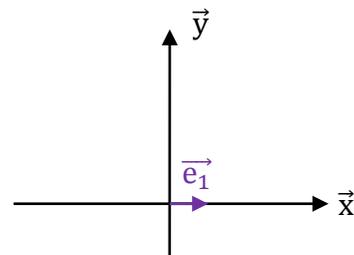
$$\ker f \cap \text{Im } f = \{\vec{0}\} \text{ ni } E = \ker f \oplus \text{Im } f.$$

En effet, le théorème du rang ne donne pas *les positions respectives* de $\ker f$ et $\text{Im } f$.

Par exemple : $f: \begin{matrix} \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 \\ (\vec{x}, \vec{y}) \mapsto (\vec{y}, \vec{0}) \end{matrix}$.

On a $\ker f = \{(\vec{x}, \vec{0}), \vec{x} \in \mathbb{R}^2\} = \mathbb{R} \vec{e}_1$

et $\text{Im } f = \mathbb{R} \vec{e}_2 = \ker f$, d'où $f \circ f = \vec{0}$.

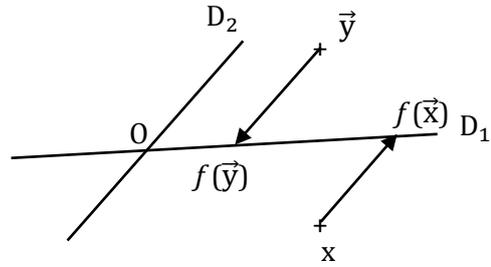


Remarque i) : f est semblable à la dérivation des fonctions affines.

Remarque ii) : Il existe aussi des cas où $E = \ker f \oplus \text{Im } f$.

Exemple : Projections sur D_1 le long de D_2 :

$$\begin{cases} \text{Im } P = D_1 \\ \text{ker } P = D_2 \end{cases} \text{ et } D_1 \oplus D_2 = \mathbb{R}^2.$$



III – Quelques familles classiques d’applications linéaires

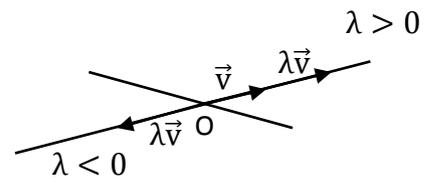
1. Exemples génériques dans \mathbb{R}^2 et \mathbb{R}^3

Soient E un espace vectoriel quelconque, $\lambda \in \mathbb{R}$ un scalaire donné.

i) Homothétie de rapport λ

$h_\lambda: \vec{v} \mapsto \lambda \vec{v}$ est l’application linéaire « homothétie de rapport λ ».

Si $\lambda \neq 0$, h_λ est un isomorphisme avec $(h_\lambda)^{-1} = h_{\frac{1}{\lambda}}$.



ii) Rotation d’angle θ dans \mathbb{R}^2

$$R_\theta(\vec{e}_1) = (\cos \theta, \sin \theta) = \cos \theta \vec{e}_1 + \sin \theta \vec{e}_2$$

$$R_\theta(\vec{e}_2) = (-\sin \theta, \cos \theta) = -\sin \theta \vec{e}_1 + \cos \theta \vec{e}_2$$

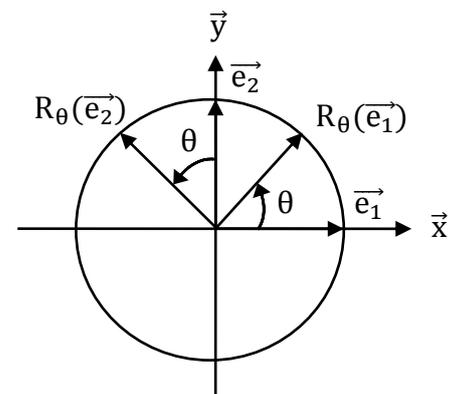
Soit $\vec{v} \in \mathbb{R}^2$ de coordonnées $\vec{v} = (x, y) = x\vec{e}_1 + y\vec{e}_2$.

$$R_\theta(\vec{v}) = xR_\theta(\vec{e}_1) + yR_\theta(\vec{e}_2)$$

$$= x(\cos \theta \vec{e}_1 + \sin \theta \vec{e}_2) + y(-\sin \theta \vec{e}_1 + \cos \theta \vec{e}_2)$$

$$\rightarrow R_\theta(\vec{v}) = (x \cos \theta - y \sin \theta)\vec{e}_1 + (x \sin \theta + y \cos \theta)\vec{e}_2$$

$$\rightarrow R_\theta(x, y) = (x(\cos \theta) - y(\sin \theta), x(\sin \theta) + y(\cos \theta))$$



On peut donc décrire l’application linéaire « rotation d’angle θ » avec la formule :

$$R_\theta: \vec{v} = x\vec{e}_1 + y\vec{e}_2 \mapsto R_\theta(\vec{v}) = (x \cos \theta - y \sin \theta)\vec{e}_1 + (x \sin \theta + y \cos \theta)\vec{e}_2$$

Autre méthode : Se servir du fait que $\mathbb{R}^2 \approx \mathbb{C}$.

$$\vec{v} = (x, y) \leftrightarrow z = x + iy$$

$$R_\theta(\vec{v}) \leftrightarrow e^{i\theta} z = (\cos \theta + i \sin \theta)(x + iy) = (x \cos \theta - y \sin \theta) + i(x \sin \theta + y \cos \theta)$$

Remarque : Rotation dans $\mathbb{R}^2 =$ Homothétie de rapport $e^{i\theta}$ dans \mathbb{C} .

iii) Rotation d’angle θ et d’axe Oz dans \mathbb{R}^3

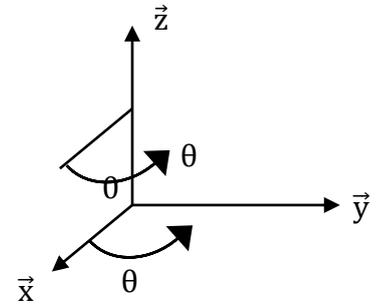
$$R_\theta^{\text{Oz}}(\vec{e}_1) = (\cos \theta, \sin \theta, 0) = \cos \theta \vec{e}_1 + \sin \theta \vec{e}_2$$

$$R_{\theta}^{Oz}(\vec{e}_2) = (-\sin \theta, \cos \theta, 0) = -\sin \theta \vec{e}_1 + \cos \theta \vec{e}_2$$

$$R_{\theta}^{Oz}(\vec{e}_3) = \vec{e}_3$$

$$\rightarrow R_{\theta}^{Oz}(\vec{v}) = (x \cos \theta - y \sin \theta) \vec{e}_1 + (x \sin \theta + y \cos \theta) \vec{e}_2 + z \vec{e}_3$$

$$\rightarrow R_{\theta}^{Oz}(x, y) = (x(\cos \theta) - y(\sin \theta), x(\sin \theta) + y(\cos \theta), z)$$



On peut donc décrire l'application linéaire « rotation d'angle θ et d'axe Oz » avec la formule :

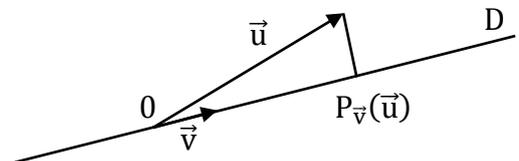
$$R_{\theta}^{Oz}: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$$

$$\vec{v} = x\vec{e}_1 + y\vec{e}_2 + z\vec{e}_3 \mapsto R_{\theta}(\vec{v}) = (x \cos \theta - y \sin \theta) \vec{e}_1 + (x \sin \theta + y \cos \theta) \vec{e}_2 + z \vec{e}_3$$

iv) Projections orthogonales

Soit $\vec{v} \neq \vec{0}$ et $D = \mathbb{R}\vec{v} =$ droite engendrée par \vec{v} .

$P_{\vec{v}}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$
 $\vec{u} \mapsto \frac{\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle}{\|\vec{v}\|^2} \vec{v}$ est la projection orthogonale sur D .



$P_{\vec{v}}$ est une application linéaire telle que :

$$P_{\vec{v}}(\vec{v}) = \vec{v} \text{ et } P_{\vec{v}}(\vec{u}) = \vec{0} \text{ si } \vec{u} \perp D.$$

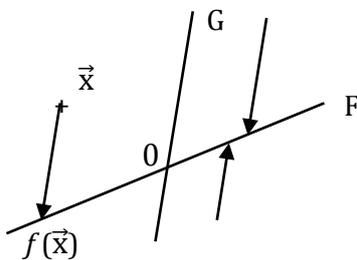
Il s'agit de la projection sur la droite D le long du plan $P \perp D$.

Exemple dans \mathbb{R}^3 : $\vec{v} = (a, b, c)$ non nul et $\vec{u} = (x, y, z)$

$$P_{\vec{v}}(\vec{u}) = \langle (x, y, z), (a, b, c) \rangle \frac{\vec{v}}{\|\vec{v}\|^2} = \frac{ax+by+cz}{a^2+b^2+c^2} (a, b, c).$$

Par exemple $P_{\vec{e}_1}(x, y, z) = (x, 0, 0)$ pour $\vec{e}_1 = (1, 0, 0)$.

2. Les projections générales



Soit E un espace vectoriel général.

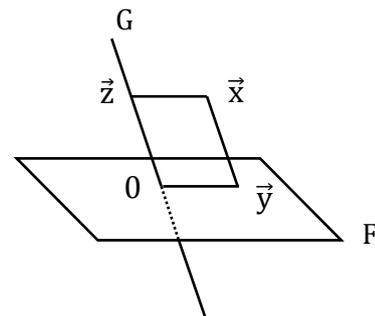
Si $E = F \oplus G$ alors tout $\vec{x} \in E$ se décompose en

$$\vec{x} = \vec{y} + \vec{z} \text{ avec } \vec{y} \in F \text{ et } \vec{z} \in G.$$

Définition : La projection de E sur F le long de G est

$$\text{l'application } p: \vec{x} = \vec{y} + \vec{z} \mapsto p(\vec{x}) = \vec{y}$$

Cas particulier : Projection orthogonale si $G = F^\perp$



Propriétés

- i) p est une application linéaire,
- ii) $\text{Im } p = F = \{\vec{x} \in E \mid p(\vec{x}) = \vec{x}\}$,
- iii) $\ker p = G$,
- iv) $p \circ p = p$.

Exemples dans \mathbb{R}^3 : Projection sur un plan P de \mathbb{R}^3 le long d'une droite D .

$P = \{\vec{v} = (x, y, z) \mid ax + by + cz = l(\vec{v}) = 0\}$ avec a, b ou $c \neq 0$.

$D = \mathbb{R} \vec{V}$ où $\vec{V} = (x_0, y_0, z_0) \neq \vec{0}$

Soit $l(\vec{X}) = ax + by + cz$. $l: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ est linéaire.

$P = \ker l$ et $\dim P = \dim \mathbb{R}^3 - \text{rg}(l)$ avec $\text{Im } l \neq \{\vec{0}\}$ car $l \neq 0$.

$\rightarrow \text{Im } l = \mathbb{R}$ et donc $\dim P = 2$.

On veut décomposer \vec{X} sous la forme $\vec{X} = \vec{Y} + \vec{Z}$ avec $\vec{Y} \in P$ et $\vec{Z} \in D$.

Par définition, la projection de \vec{X} sur P est le vecteur \vec{Y} . On sait que $\vec{Z} \in D = \mathbb{R}\vec{V}$.

$\rightarrow \vec{Z} = \lambda \vec{V}$

On a $l(\vec{X}) = l(\vec{Y}) + l(\vec{Z}) = l(\vec{Z}) = \lambda l(\vec{V}) \Rightarrow \lambda = \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{V})}$ avec $l(\vec{V}) \neq 0$ car $\vec{V} \in P$.

Finalement, la projection de \vec{X} sur P est l'application $\pi: \vec{X} \rightarrow \vec{X} - \vec{Z} = \vec{X} - \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{V})} \vec{V}$

Formule explicite : $\pi(\vec{X}) = \vec{X} - \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{V})} \vec{V}$.

Exemple : Calcul d'ombre

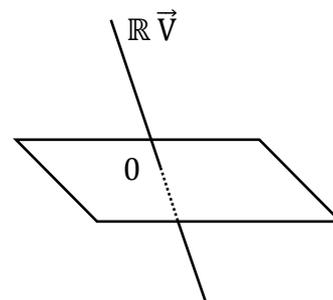
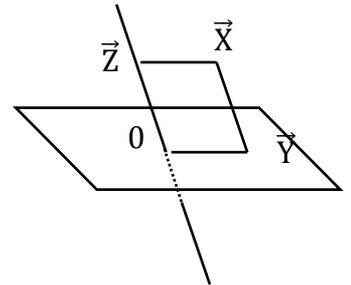
$P = \{\vec{v} = (x, y, z) \mid z = 0\} = \{\text{sol}\}$

$\vec{V} = (1, 1, 1) = \text{Direction du Soleil}$

$l(\vec{X}) = ax + by + cz = z$ et $l(\vec{V}) = 1$

$\pi(\vec{X}) = \pi(x, y, z) = (x, y, z) - z\vec{V}$

Soit $\pi(\vec{X}) = (x - z, y - z, 0)$



Théorème de la caractérisation des projections.

Soit E un espace vectoriel et p un endomorphisme de E .

Alors p est une projection si et seulement si $p \circ p = p$ auquel cas p est la projection sur $\text{Im } p$ le long de $\ker p$.

Démonstration :

(\Rightarrow) : Par définition d'une projection, on a pour $E = F \oplus G$

$$p : \vec{x} = \vec{y} + \vec{z} \rightarrow p(\vec{x}) = \vec{y} \in F.$$

En particulier, on a $p(\vec{x}) = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{y} = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{x} = \vec{z} \in G$,

et de plus $p(\vec{y}) = \vec{y}$ pour $\vec{y} \in F \Leftrightarrow \text{Im } p = F$.

Enfin, $(p \circ p)(\vec{x}) = p(\vec{y}) = \vec{y}$. Ce qui montre que $p \circ p = p$.

(\Leftarrow) : On suppose que $p \circ p = p$.

On pose $F = \ker(\text{Id} - p) = \{\vec{x} \in E \mid (\text{Id} - p)(\vec{x}) = \vec{0}\} = \{\vec{x} \in E \mid p(\vec{x}) = \vec{x}\}$: c'est l'ensemble des *vecteurs invariants* de p .

F est un sous espace vectoriel de E car c'est un noyau. On pose aussi $G = \ker p$.

- On montre d'abord que $E = F \oplus G$.

Analyse : Si $\vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$ avec $\vec{y} \in F$ et $\vec{z} \in G$, alors $p(\vec{x}) = p(\vec{y}) + p(\vec{z}) = \vec{y} + \vec{0} = \vec{y}$.

$\Rightarrow \vec{y} = p(\vec{x})$ et $\vec{z} = \vec{x} - p(\vec{x})$ sont les seuls choix possibles.

On a bien $\vec{x} = p(\vec{x}) + (\vec{x} - p(\vec{x}))$.

Synthèse : On vérifie que $p(\vec{x}) \in F$ et que $\vec{x} - p(\vec{x}) \in G$.

* $p(\vec{x}) \in F \Leftrightarrow p(p(\vec{x})) = p(\vec{x})$. Or $(p \circ p)(\vec{x}) = p(\vec{x})$, donc OK par hypothèse.

* $(\vec{x} - p(\vec{x})) \in G \Leftrightarrow p(\vec{x} - p(\vec{x})) = \vec{0} \Leftrightarrow p(\vec{x}) - (p \circ p)(\vec{x}) = \vec{0}$, OK par hypothèse.

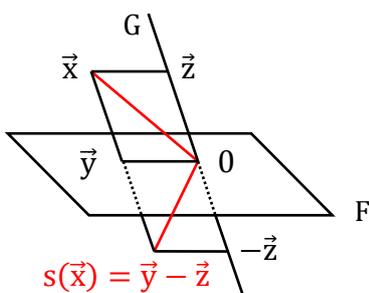
Conclusion : On a bien $E = F \oplus G$.

- On vérifie maintenant que p est la projection de E le long de G :

$\vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$ avec $\vec{y} \in F = \{\vec{y} \in E \mid p(\vec{y}) = \vec{y}\}$ et $\vec{z} \in G = \ker p$

Donc $p(\vec{x}) = p(\vec{y}) + p(\vec{z}) = p(\vec{y})$.

3. Les symétries



$E = F \oplus G$. La symétrie à F parallèlement à G est l'application $s: \vec{x} = \vec{y} + \vec{z} \mapsto s(\vec{x}) = \vec{y} - \vec{z}$

Proposition : On a $s \circ s = \text{Id}_E$, avec $s \in \text{End}(E)$.

s est une bijection avec $s^{-1} = s$.

$F = \{\vec{x} \in E \mid s(\vec{x}) = \vec{x}\} = \ker(\text{Id} - s)$

$G = \{\vec{x} \in E \mid s(\vec{x}) = -\vec{x}\} = \ker(\text{Id} + s)$

Exemples : $E = \mathbb{R}^3$, $F = \text{plan } P$, $G = \text{droite orthogonale à } P$.

→ s est une symétrie orthogonale, dite « symétrie miroir ».

$$P = \{(x, y, 0), x, y \text{ quelconques}\}; D = \{(0, 0, z), z \text{ quelconque}\}.$$

Si $\vec{v} = (x, y, z) = (x, y, 0) + (0, 0, z)$, alors $s(\vec{v}) = (x, y, 0) - (0, 0, z) = (x, y, -z)$.

Cas plus général dans \mathbb{R}^3

$$P = \ker l = \{\vec{X} = (x, y, z) \mid ax + by + cz = 0\} \text{ et } D = \mathbb{R}\vec{v} \text{ avec } \vec{v} = (x_0, y_0, z_0)$$

On a vu que \vec{X} se décompose sous la forme $\vec{X} = \left(\vec{X} - \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{v})}\vec{v}\right) + \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{v})}\vec{v}$,

avec $\vec{X} - \frac{l(\vec{X})}{l(\vec{v})}\vec{v} = \vec{Y} \in P$ et $\frac{l(\vec{X})}{l(\vec{v})}\vec{v} = \vec{Z} \in D$. On a donc en général :

$$s(\vec{X}) = \vec{Y} - \vec{Z} = \vec{X} - 2\frac{l(\vec{X})}{l(\vec{v})}\vec{v} \rightarrow \text{Symétrie par rapport à } P \text{ le long de } D.$$

Théorème de la caractérisation des symétries.

Soit E un espace vectoriel et s un endomorphisme de E .

Alors s est une symétrie si et seulement si $s \circ s = Id_E$ auquel cas s est la symétrie par rapport à $F = \{\vec{x} \in E \mid s(\vec{x}) = \vec{x}\}$ le long de $G = \{\vec{x} \in E \mid s(\vec{x}) = -\vec{x}\}$.

Démonstration :

$$\underline{(\Rightarrow)} : \vec{x} = \vec{y} + \vec{z} \Rightarrow s(\vec{x}) = \vec{y} - \vec{z} \Rightarrow s(s(\vec{x})) = \vec{y} + \vec{z} = \vec{x}$$

$$\Rightarrow s \circ s = Id_E.$$

(⇐) : On suppose que $s \circ s = Id_E$. On veut montrer que $E = F \oplus G$.

Analyse : Si $\vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$ avec $\vec{y} \in F$ et $\vec{z} \in G$, alors $s(\vec{x}) = s(\vec{y}) + s(\vec{z}) = \vec{y} - \vec{z}$.

$$\Rightarrow \vec{y} = \frac{\vec{x} + s(\vec{x})}{2} \text{ et } \vec{z} = \frac{\vec{x} - s(\vec{x})}{2} \text{ sont les seuls choix possibles.}$$

$$\text{On a bien } \vec{x} = \frac{\vec{x} + s(\vec{x})}{2} + \frac{\vec{x} - s(\vec{x})}{2}.$$

Synthèse : On vérifie que $\frac{\vec{x} + s(\vec{x})}{2} \in F$ et que $\frac{\vec{x} - s(\vec{x})}{2} \in G$.

$$\cdot s(\vec{y}) = \frac{s(\vec{x}) + s(s(\vec{x}))}{2} = \frac{\vec{x} + s(\vec{x})}{2} = \vec{y} \text{ car } s \circ s = Id_E.$$

$$\cdot s(\vec{z}) = \frac{s(\vec{x}) - s(s(\vec{x}))}{2} = \frac{s(\vec{x}) - \vec{x}}{2} = -\vec{z}.$$

Conclusion : On a bien $E = F \oplus G$.

D'autre part, si $\vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$ avec $\vec{y} \in F$ et $\vec{z} \in G$, alors $s(\vec{x}) = \vec{y} - \vec{z}$.

→ s est la symétrie par rapport à F le long de G .

Un exemple abstrait, les fonctions paires et impaires.

$E = \mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$. Si $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, alors $f \in E$.

On pose $s(f): \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $x \mapsto f(-x)$. On a $(s \circ s)(f) = f$. $\rightarrow s$ est une symétrie de E .

D'après l'énoncé précédent, on a $E = F \oplus G$:

$F = \{f \in E \mid s(f) = f\} = \{f \in E \mid \forall x \in \mathbb{R}, f(-x) = f(x)\} =$ Fonctions paires.

$G = \{f \in E \mid s(f) = -f\} = \{f \in E \mid \forall x \in \mathbb{R}, f(-x) = -f(x)\} =$ Fonctions impaires.

Toute fonction de $\mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ est somme d'une fonction paire et d'une fonction impaire de manière unique : en pratique, on a $f = \frac{f+s(f)}{2} + \frac{f-s(f)}{2}$, c'est-à-dire

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

Exemple : $e^x = \cosh x + \sinh x$; $e^{ix} = \cos x + i \sin x$.

4. Formes linéaires

Définition : Soit E un \mathbb{K} -ev. Une forme linéaire sur E est une application linéaire $l: E \rightarrow \mathbb{K}$. On note $E' = \mathcal{L}(E, \mathbb{K})$. E' est l'espace dual de E .

Si E est un espace vectoriel de dimension finie, et $B = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n)$ une base de E , alors tout \vec{x} de E s'écrit $x_1 \vec{e}_1 + x_2 \vec{e}_2 + \dots + x_n \vec{e}_n$.

$$\rightarrow l(\vec{x}) = x_1 l(\vec{e}_1) + x_2 l(\vec{e}_2) + \dots + x_n l(\vec{e}_n) = \sum_{i=1}^n x_i l(\vec{e}_i)$$

l est donc déterminée par la donnée des n nombres $l(\vec{e}_1), l(\vec{e}_2), \dots, l(\vec{e}_n)$.

Proposition : $l: \begin{matrix} E' = \mathcal{L}(E, \mathbb{K}) \rightarrow \mathbb{K}^n \\ l \mapsto (l(\vec{e}_1), l(\vec{e}_2), \dots, l(\vec{e}_n)) \end{matrix}$ est un isomorphisme et $\dim E' = \dim E = n$.

Une base de E' est donnée par les n applications coordonnées

$$e_1^*: \vec{x} \mapsto x_1, e_2^*: \vec{x} \mapsto x_2, \dots, e_n^*: \vec{x} \mapsto x_n.$$

Cette base $B' = (e_1^*, e_2^*, \dots, e_n^*)$ de E' est appelée la *base duale* de B . Pour tout $l \in E'$, on a

$$l = l(e_1)e_1^* + l(e_2)e_2^* + \dots + l(e_n)e_n^*$$

Noyau d'une forme linéaire

Si $l \in E'$ est une forme linéaire, alors $l = 0 \Leftrightarrow \ker l = E$ et $l \neq 0 \Leftrightarrow \text{Im } l = \mathbb{K}$ et $\text{rg}(l) = 1$.

$\rightarrow H = \ker l$ est un espace de dimension $n - 1$ soit $\dim H = \dim E - 1$ (Théorème du rang).

L'espace H est appelé un *hyperplan* de E .

Exemples :

- Une droite est un hyperplan de \mathbb{R}^2 , un plan de \mathbb{R}^3 est un hyperplan de \mathbb{R}^3 , etc...
- $E = \mathcal{F}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$, $x \in \mathbb{R}$ donné. L'application « valeur en x », $l_x: \begin{matrix} E \rightarrow \mathbb{R} \\ f \mapsto f(x) \end{matrix}$ est une forme linéaire.
- $E = C^0(\mathbb{R}, \mathbb{R})$, l'intégrale $I: \begin{matrix} E \rightarrow \mathbb{R} \\ f \mapsto \int_a^b f(x) dx \end{matrix}$
- Si $E =$ fonction polynomiales de degré inférieur ou égal à n
 $= \{P \mid P(X) = a_0 + a_1X + \dots + a_nX^n\}$
 $= \mathbb{R}_n[X]$

Alors $\dim E = n + 1$ donc $\dim E' = n + 1$.

On considère $n + 1$ points donnés x_1, x_2, \dots, x_n de $[a, b]$ avec $b > a$, deux à deux différents.

Il y a donc $n + 1$ formes linéaires $l_{x_1}, l_{x_2}, \dots, l_{x_n}$.

Proposition : $(l_{x_1}, l_{x_2}, \dots, l_{x_n})$ est une base de E' .

Démonstration : On a $\text{card}(l_{x_1}, l_{x_2}, \dots, l_{x_n}) = \dim E' = n + 1$. Il suffit donc de montrer que la famille est libre.

Si $\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i l_{x_i} = 0$, alors pour tout $P \in E$, $\sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i P(x_i) = 0$.

$\rightarrow \exists P \mid P(x_1) = 1, P(x_2) = \dots = P(x_n) = 0$.

On retrouve le polynôme de Lagrange $\rightarrow \lambda_i = 0$.

Conséquence : formule d'intégration

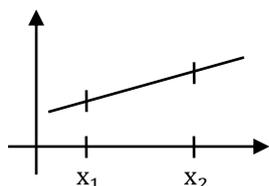
La forme linéaire $I(P) = \int_a^b P(x) dx$ est une combinaison linéaire fixe des l_{x_i} .

Il existe des nombres fixes $\lambda_1, \dots, \lambda_{n+1}$ tels que pour tout P de degré inférieur ou égal à n , on ait :

$$I(P) = \int_a^b P(x) dx = \sum_{i=1}^{n+1} \lambda_i P(x_i)$$

En testant avec $P = P_i = i^{\text{ème}}$ polynôme de Lagrange, on trouve : $\lambda_i = I(P_i)$.

Exemple : Si $n = 1$, la formule utilise deux points :



Prenons $x_1 = a$ et $x_2 = b$,

$$\int_a^b P(x) dx = (b - a) \left(\frac{P(a) + P(b)}{2} \right)$$

C'est la formule des trapèzes !

Cette formule est exacte pour les fonctions affines par morceaux, et approchée pour les fonctions quelconques. Voir cours d'analyse pour estimation de l'erreur faite.

- Dans le cas $n = 2$, avec trois points $x_1 = a$, $x_2 = b$ et $x_3 = \frac{a+b}{2}$, on obtient

$$\int_a^b P(x)dx = \frac{b-a}{6} \left(P(a) + 4P\left(\frac{a+b}{2}\right) + P(b) \right)$$

Cette formule est exacte sur tous les polynômes de degré ≤ 2 , et beaucoup plus précise que la précédente pour une fonction régulière quelconque.

Cette technique d'intégration approchée s'appelle la *méthode de Simpson* : voir http://fr.wikipedia.org/wiki/M%C3%A9thode_de_Simpson. Elle est très utilisée pour estimer les intégrales, par exemple dans les calculatrices.