

Analyse Hilbertienne

1 Rappels sur les espaces de Hilbert

1.1 Espace de Hilbert

Définition - Produit scalaire

Soit E un espace vectoriel ($\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ou \mathbb{C}).

On appelle un *produit scalaire* sur E , toute application $E \times E \rightarrow \mathbb{K}$, notée $(x, y) \mapsto \langle x, y \rangle$, vérifiant les propriétés suivantes :

- $\forall x, y \in E, x \mapsto \langle x, y \rangle$ et $y \mapsto \langle x, y \rangle$ sont linéaires
- $\forall x, y \in E, \langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$ (symétrie conjuguée)
- $\forall x \in E, \langle x, x \rangle \geq 0$
- $\forall x \in E, \langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0$

Définition - Norme

Soit E un espace vectoriel muni d'un produit scalaire $\langle \cdot, \cdot \rangle$.

On appelle *norme* associée à ce produit scalaire, l'application $E \rightarrow \mathbb{R}^+$, notée $x \mapsto \|x\|$, définie par $\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle}$.

Exemple :

- $E = \mathbb{C}^d$ muni du produit scalaire $\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^d x_i \overline{y_i}$
- $E = \mathbb{R}^d$ muni du produit scalaire $\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^d x_i y_i$
- $E = \mathcal{C}([0, 1], \mathbb{C})$ muni du produit scalaire $\langle f, g \rangle = \int_0^1 f(t) \overline{g(t)} dt$

Remarque : $(E, \|\cdot\|)$ est appelé un *espace préhilbertien*.

Propriété - Inégalité de Cauchy-Schwarz

Soit $(E, \|\cdot\|)$ un espace préhilbertien.

Alors $\forall x, y \in E, |\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \cdot \|y\|$.

► *Texte Manquant*

Propriété

- $2\operatorname{Re}(\langle x, y \rangle) = \|x + y\|^2 - \|x\|^2 - \|y\|^2$ (identité de polarisation)
- $\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2\|x\|^2 + 2\|y\|^2$ (identité de Parallelogramme)

1.2 Orthogonalité

Définition - Orthogonalité

- Soit $(x, y) \in E^2$.
On dit que x et y sont *orthogonaux* si $\langle x, y \rangle = 0$.
- Soit $A \subset E$.
L'orthogonal de A est l'ensemble $A^\perp = \{x \in E \mid \forall y \in A, \langle x, y \rangle = 0\}$.
- Une famille $(x_i)_{i=1, \dots, n}$ est dite *orthogonale* si $\forall i \neq j, \langle x_i, x_j \rangle = 0$.

Remarque :

- A^\perp est un sous-espace vectoriel de E .
- Si $A = E$, alors $A^\perp = \{0\}$.
- $A^\perp = \text{Vect}(A)^\perp$.

Remarque : Une famille orthogonale sans vecteur nul est libre.

Théorème - Théorème de Pythagore

Soit $(E, \|\cdot\|)$ un espace préhilbertien, et $(x_i)_{i \in \llbracket 1, n \rrbracket}$ une famille orthogonale.
Alors $\|\sum_{i=1}^n x_i\|^2 = \sum_{i=1}^n \|x_i\|^2$.

Procédé d'orthogonalisation de Gram-Schmidt :

Soit (x_1, \dots, x_n) une famille libre d'un espace préhilbertien $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$.
Il existe une famille orthogonale (v_1, \dots, v_n) telle que :
 $\text{Vect}(x_1, \dots, x_n) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_n)$.

Construction :

$$\begin{aligned} v_1 &= x_1 \\ v_2 &= x_2 - \frac{\langle x_2, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1 \\ v_3 &= x_3 - \frac{\langle x_3, v_1 \rangle}{\|v_1\|^2} v_1 - \frac{\langle x_3, v_2 \rangle}{\|v_2\|^2} v_2 \\ &\dots \\ v_n &= x_n - \sum_{i=1}^{n-1} \frac{\langle x_n, v_i \rangle}{\|v_i\|^2} v_i \end{aligned}$$

1.3 Espace de Hilbert

Définition

Un espace de Hilbert (réel ou hermitien dans le cas complexe) est un espace préhilbertien complet pour la norme associée au produit scalaire :

$$\|\cdot\| : x \mapsto \sqrt{\langle x, x \rangle}.$$

Remarque : Cela signifie :

$\forall (x_n) \subset H$, si $\forall \varepsilon > 0, \exists N \in \mathbb{N}, \forall n \geq N, \forall p \in \mathbb{N}, \|x_n - x_p\| \leq \varepsilon$, alors (x_n) converge dans H .

Exemple :

Texte Manquant

Propriété - Sommabilité

Soit H un espace de Hilbert, et (u_n) une suite d'éléments de H .

Si la suite (u_n) est composée d'éléments deux à deux orthogonaux et si $\sum \|u_n\|^2$ converge, alors la série $\sum u_n$ converge dans H .

De plus, si $\sum \|u_n\|$ converge, alors $\sum u_n$ converge dans H .

► $\sum \|u_n\|$ converge $\Leftrightarrow (T_n) = \sum_{k=0}^n \|u_k\|$ converge.

$\sum u_n$ converge $\Leftrightarrow (S_n) = \sum_{k=0}^n u_k$ converge.

Si E complet, alors $\|S_n - S_m\| = \|\sum_{k=m+1}^n u_k\| \leq \sum_{k=m+1}^n \|u_k\| \leq T_n - T_m$.

Donc (T_n) converge $\Rightarrow (T_n)$ de Cauchy $\Rightarrow (S_n)$ de Cauchy dans un complet $\Rightarrow (S_n)$ converge.

2 Théorème de projection sur un convexe et applications

2.1 Théorème de projection, projection orthogonale

Théorème

Soit H un espace de Hilbert, et C un convexe fermé non-vide de H .

Pour tout $f \in H$, il existe un unique point $g \in C$, appelé *projection de f sur C* , tel que la distance entre f et g soit minimale.

Ce point est caractérisé par : $\forall h \in C, \operatorname{Re}(\langle f - g, h - g \rangle) \leq 0$.

Remarque : $d(f, C) = \inf_{h \in C} \|f - h\| = \|f - \Pi_C(f)\|$.

► Unicité : Soient $g_1, g_2 \in C$ tels que $\|f - g_1\| = \|f - g_2\| = d(f, C)$.

Texte Manquant

Corollaire :

Tout élément $f \in H$ admet une unique décomposition $f = g + h$ avec $g \in C$ et $h \in C^\perp$.

On a donc : $H = C \oplus C^\perp$; $(C^\perp)^\perp = C$; $H^\perp = \{0\}$.

Si $A \in H$ alors $(A^\perp)^\perp = \overline{\operatorname{Vect}(A)}$ (adhérence).

► *Texte Manquant*

Remarque : $A \subset H$ est total $\Leftrightarrow \overline{\operatorname{Vect}(A)} = H \Leftrightarrow A^\perp = \{0\}$.

2.2 Théorème de représentation de Riesz

Théorème

Pour tout $f \in H$, l'application $h \mapsto \langle f, h \rangle$ est une forme linéaire continue sur H .

Réciproquement, si \tilde{f} est une forme linéaire continue sur H , alors il existe un unique $f \in H$ tel que $\forall h \in H, \tilde{f}(h) = \langle f, h \rangle$.

► *Texte Manquant*

Remarque : Convolution :

Soit $T : \mathcal{L}^2(\mathbb{R}^n) \rightarrow \mathcal{C}_0^0(\mathbb{R}^n)$ un opérateur linéaire, continu, invariant par transformation.

Il existe $g \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R}^n)$ tel que $T(f) = f * g$.

Rappel :

$\mathcal{C}_0^0(\mathbb{R}^n) = \{\text{fonctions continues, limites nulles à l'infini}\}$

L'application $f \mapsto T(f)(0)$ est une forme linéaire continue sur $\mathcal{L}^2(\mathbb{R}^n)$ donc il existe $g_0 \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R}^n)$ tel que $T(f)(0) = \int_{\mathbb{R}^n} f(x) \overline{g_0(x)} dx$.

De plus, $\tau_x(T(f)) = T(\tau_x(f))$ ($\tau_x : f \mapsto f(x)$).

$$\begin{aligned} T(f)(x) &= \tau_x(T(f))(0) = T(\tau_x(f))(0) \\ &= \int_{\mathbb{R}^n} f(x+y) \overline{g_0(y)} dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^n} f(y) \overline{g_0(y-x)} dy \\ &= \int_{\mathbb{R}^n} f(y) \overline{g(x-y)} dy \end{aligned}$$