Chapitre 6 : Orthogonalité et moindres carrés

But

Rappelons le résultat suivant : Si $\underline{A \in M_{n \times n}(\mathbb{R})}$, on a les équivalences suivantes :

1) Azis ost compatible 4 b c R

2) Jm (A) = R

3) A est inversible

Mais : si la matrice \underline{A} est singulière, on peut trouver des vecteurs $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$ tels que $A\vec{x} = |\vec{b}|$

soit incompatible.

Plus généralement, si $\underline{A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})}$, il peut exister des vecteurs $\vec{b} \in \mathbb{R}^m$ pour lesquels

$$A\vec{x} = \vec{b}$$

soit incompatible.

Dans ces cas, on va essayer d'approximer \vec{b} en cherchant $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ avec

Pour cela, on doit définir une notion de distance entre vecteurs.

6.1 Produit scalaire

Définition 58 (produit scalaire usuel dans \mathbb{R}^n).

Soient $\vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{R}^n$. On définit le produit scalaire usuel $\underline{\vec{u} \cdot \vec{v}}$ (parfois aussi noté $\langle \vec{u}, \vec{v} \rangle$) par

$$\vec{L} \cdot \vec{V} = u_1 V_1 + u_2 V_2 + \dots u_n V_n = \sum_{i=1}^n u_i V_i \quad \text{où}$$

On rive R, d'où le nom de produit "scalaire".

Remarque

$$\vec{u} \cdot \vec{v} = (u_1 \dots u_n) \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n u_i v_i$$

donc

 $\vec{u} \cdot \vec{v} = \vec{u}^T \vec{v} \quad (\text{muct. matricialle})$

Théorème 56. Soient $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^n$ et soit $\alpha \in \mathbb{R}$. Alors

Preuve 1 à 3 en exercice

4. Soit
$$\vec{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{pmatrix}$$
. Alors $\vec{u} \cdot \vec{u} = \sum_{i=1}^{n} u_i^2 \ge 0$.

Cette somme est nulle $\iff u_i^2 = 0 + 1 \le i \le n$
 $\iff u_i = 0 + 1 \le i \le n$
 $\iff \vec{u} = \vec{0}$.

Généralisation

Dans un EV quel conque, il n'est pas forcément possible de définir une notion de produit scalaire généralisé.

Définition 59 (produit scalaire).

Soient V un espace vectoriel et $u, v \in V$. On dira qu'une application

$$\langle , \rangle : V \times V \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$(\mu, \nu) \longmapsto \langle \mu, \nu \rangle$$

est un produit scalaire si les conditions suivantes sont satisfaites :

- 2. $\langle u + v, w \rangle = \langle u, w \rangle + \langle v, w \rangle$ 3. $\langle \alpha u, v \rangle = \alpha \langle u, v \rangle$ pour tout $\alpha \in \mathbb{R}$ 4. $\langle u, u \rangle \geq 0$ avec $\langle u, u \rangle = 0$ si et seulement si $u = 0_V$.

Si Vadnet un telproduit scalaire, on parle d'espace préluibelier, ou d'espace euclidien dans le cas où V est de dimension finie. Beaucoup de notions et résultats lies au produit scalaire usuel dans 12° perevent alors c'he genéralisées.

Norme d'un vecteur et distance dans \mathbb{R}^n

Définition 60 (norme).

Soit $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ La norme de \vec{v} est le scalaire donné par

$$\|\vec{v}\| = \sqrt{v_1^2 + ... + v_0^2} \in \mathbb{R}_+$$

$$\|\vec{v}\| \ge 0$$

La norme coıncide avec la notion de Remarque longueur resuelle.

$$(-1)^{2} = 1 \qquad \sqrt{1} = 1$$

$$(+1)^{2} = 1$$

Propriétés

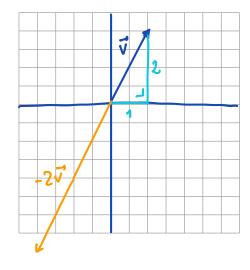
$$\begin{array}{ccc} \text{Oprietes} \\ \text{A)} & \|\vec{v}\| = \sqrt{\vec{v} \cdot \vec{v}} \end{array}$$

Exemples

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \qquad ||\vec{v}|| = \sqrt{4^2 + 2^2} = \sqrt{5}$$

$$-2\vec{v} = \begin{pmatrix} -2 \\ -4 \end{pmatrix} \qquad ||-2\vec{v}|| = \sqrt{(-2)^2 + (-4)^2} = \sqrt{20} = \sqrt{4.5}$$

$$= 2 \cdot \sqrt{5} = |-2| \cdot ||\vec{v}||$$



Pytheagore =>
$$||\vec{v}|| = \sqrt{4^2 + 2^2}$$
 $||\vec{v}||^2 = 4^2 + 2^2$

Définition 61 (unitaire).

Un vecteur $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ est dit *unitaire* si \vec{v} est de norme 1.

Remarque

Soit VER?. Si V + 0, alors 1101>0 et on peut considérer le vecleur

$$\vec{u} = \frac{\vec{V}}{\|\vec{V}\|} = \frac{1}{\|\vec{V}\|} \cdot \vec{V}$$
. Alors \vec{u} est unitaire et colinéaire à \vec{U} :

$$\|\vec{x}\| = \|\frac{1}{\sqrt{3}} \cdot \vec{y}\| = \frac{151}{\sqrt{3}} \cdot \|\vec{y}\| = \frac{1}{\sqrt{3}} \cdot \|\vec{y}\| = \frac{1}{\sqrt{3}$$

Exemple
$$\vec{V} = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 2 \end{pmatrix}$$
 $||\vec{V}|| = \sqrt{\frac{2}{1+(-3)^2+2^2}} = \sqrt{1+\frac{2}{1+(-3)^2+2^2}}$

V n'est pas unitaire, mais

$$\vec{L} = \frac{1}{\sqrt{14}} \vec{v}$$
 e'est.

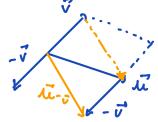
Définition 62 (distance).

Soient $\vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{R}^n$. La distance entre \vec{u} et \vec{v} est définie par la norme du vecteur $\vec{u} - \vec{v}$. On la note

Remarque dist
$$(\vec{x}, \vec{v}) = 0 \iff |\vec{x} - \vec{v}| = 0$$

$$\iff \vec{x} - \vec{v} = \vec{0}$$

$$\iff \vec{x} = \vec{v}$$



Exemples

4)
$$\vec{u}: \begin{bmatrix} \frac{1}{7} \\ 1 \end{bmatrix}$$
, $\vec{v}: \begin{bmatrix} \frac{8}{2} \\ 2 \end{bmatrix}$

diot $(\vec{u}, \vec{v}) : \|\vec{u} \cdot \vec{v}\| = \| \begin{pmatrix} \frac{4}{7} \end{pmatrix}\| = \sqrt{4^2 + (-4)^2} = \sqrt{47}$

2) Si $\vec{u}: \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}$ et $\vec{v}: \begin{pmatrix} v_1 \\ v_3 \\ v_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$, alors

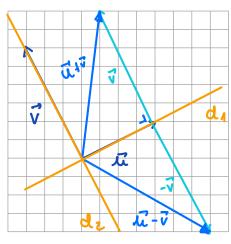
diot $(\vec{u}, \vec{v}) = \sqrt{(u_1 - v_1)^2 + (u_2 - v_2)^2 + (u_3 - v_3)^2}$

Pow $\vec{u}: \begin{pmatrix} \frac{1}{9} \\ \frac{9}{7} \end{pmatrix}$ et $\vec{v}: \begin{pmatrix} \frac{9}{9} \\ \frac{1}{7} \end{pmatrix}$, diot $(\vec{u}, \vec{v}) = \sqrt{4^2 + 4^2} = \sqrt{2}$.

6.2 Orthogonalité

Dans \mathbb{R}^2 , considérons les vecteurs \vec{u} et \vec{v} , ainsi que $d_1 = \operatorname{span}\{\vec{u}\}$ et $d_2 = \operatorname{span}\{\vec{v}\}$ les deux droites vectorielles associées.

 $\mathbf{But}:$ Trouver une condition sur \vec{u} et \vec{v} pour que les deux droites vectorielles soient orthogonales.



on peut construire en Δ isocèle si et seulement si $d_1 \perp d_2$.

$$d_{A} \perp d_{Z} \triangleq \| \vec{u} + \vec{v} \| = \| \vec{u} - \vec{v} \|^{2}$$

$$\Rightarrow \| \vec{u} + \vec{v} \|^{2} = \| \vec{u} - \vec{v} \|^{2}$$

$$(=) \vec{u} \cdot \vec{u} + \vec{u} \cdot \vec{v} + \vec{v} \cdot \vec{u} + \vec{v} \cdot \vec{v} = \vec{u} \cdot \vec{u} - \vec{u} \cdot \vec{v} - \vec{v} \cdot \vec{u} + \vec{v} \cdot \vec{v}$$

Définition 63 (vecteurs orthogonaux).

Soient $\vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{R}^n$. Les vecteurs \vec{u} et \vec{v} sont orthogonaux si et seulement si

$$\vec{u} \cdot \vec{v} = 0$$

o est orthugoral à tous les vecteurs de T?

Théorème 57 (de Pythagore). Soient $\vec{u}, \vec{v} \in \mathbb{R}^n$ alors エエマ (=> リエ+ヹゖ²= ||エロ²+ ||ヹゖ²

Preuve

$$\|\vec{u} + \vec{v}\|^{2} = (\vec{u} + \vec{v}) \cdot (\vec{u} + \vec{v})$$

$$= \vec{u} \cdot \vec{u} + \vec{u} \cdot \vec{v} + \vec{v} \cdot \vec{u} + \vec{v} \cdot \vec{v}$$

$$= \|\vec{u}\|^{2} + \|\vec{v}\|^{2} + 2\vec{u} \cdot \vec{v}$$

Orthogonal à un sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n

Soct W: span 1 (3) y ∈ R2. On cherche e'ens. de tous les vecteurs orthogonaux à W: Soit II = (41) ∈ R?

$$\vec{x} \perp W = \vec{x} \cdot \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix} = 0 = 3 \mu_{A} + 2 \mu_{Z} = 0$$

(a) $\mu_{A} = -\frac{2}{3} \mu_{Z} = 0 \quad \vec{x} = t \begin{pmatrix} -2/3 \\ 1 \end{pmatrix}$

(b) $\vec{x} = s \begin{pmatrix} -2 \\ 3 \end{pmatrix}$

Ain: $span + \begin{pmatrix} -2 \\ 3 \end{pmatrix} + W$

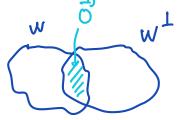
Définition 64 (ensemble orthogonal).

Soit W un sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n .

- 1. Un vecteur $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ est dit orthogonal à W s'il est orthogonal à tous V. W: O pour tout weW les vecteurs du sous-espace W.
- 2. On définit l'orthogonal de W par

Théorème 58. Soit W un sous-espace vectoriel de \mathbb{R}^n . Alors

- 1. W est un SEV de IR.



<u>Pappel:</u> Si E et F sont deux ensembles.

En F = 4 PI PEF et peFg (infusection)

Preuve

1. en exercice

- 2. Jewet Jew (car ce sont des ser)
 - · Soit VEWNW . Acors VEW et VEW .

⇒ V·w=0 ∀w∈W

En particulier $\vec{v} \cdot \vec{v} = 0$, donc $\vec{v} = \vec{0}$

Donc 184 c Wn W¹
eb Wn W¹ c 154

d'oci WNW = 189

Remarque On a le résultat suivant:

Si West un SEV de R, alors

dim W + dim W = n

(voir seire à venir)

Théorème 59. Soit <u>A une matrice $m \times n$ </u> donnée par $\underline{A = (\vec{a}_1 \cdots \vec{a}_n)}$ où $\vec{a}_i \in \mathbb{R}^m$. Soient

$$\operatorname{Ker}(A) = \int \operatorname{re} \mathbb{R}^n | A \operatorname{re} \tilde{O} \int \mathcal{L}^n$$

$$\operatorname{Im}(A) = \operatorname{span} \{ a_1, ..., a_n \} \subseteq \mathbb{R}^m$$

$$\operatorname{Lgn}(A) = \operatorname{span} \{ \operatorname{Lgn}_1(A)^T, ..., \operatorname{Lgn}_m(A)^T \} \subseteq \mathbb{R}^n$$

Alors
1. Lgn (A) = Ker (A)

2. Ym (A) = Ker (A^T)

Preuve

A) $Lgn_{\tilde{c}}(A)^{T} = \begin{pmatrix} \alpha_{\tilde{c}1} \\ \vdots \\ \alpha_{\tilde{c}n} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2}$ par def. $\tilde{z}^{2} \in Lgn(A)^{T} \stackrel{!}{ } \stackrel{$

 $(a) \quad Q_{i_1} Z_{i_1} + \dots + Q_{i_n} Q_{i_n} = 0 \quad \forall l \leq i \leq m$ $(a) \quad (a) \quad (b) \quad (b) \quad (b) \quad (b) \quad (b) \quad (c) \quad$

Donc $\tilde{z} \in \text{Kec}(A) \iff \text{Lgn}_{\tilde{z}}(A)^{T}. \tilde{z} = 0 \quad \text{if } 1 \geq i \leq m$ $\iff 2 \perp \text{Span } 1 \text{ lgn}_{A}(A)^{T}, \dots, \text{ lgn}_{m}(A)^{T} \text{ if } 1 \leq i \leq m$ $\iff 2 \leq \text{Lgn}(A)^{T}.$

2) on applique 1) à A^Tau lieu de A. Ker (A^T) = Lgr(A^T) ^L. Or on sait que Lgr(A^T) = Jm(A).

Exemple