

Déf. 6.1.16 : Soit $W \subseteq \mathbb{R}^n$ un S.E.V.

On définit l'orthogonal de W comme

$$W^\perp = \{v \in \mathbb{R}^n \mid v \cdot w = 0 \quad \underline{\underline{\forall w \in W}}\}$$

Ainsi $W^\perp$ est l'ens. des vecteurs de $\mathbb{R}^n$
qui sont orthogonaux à tous les vecteurs de W

Ortho-Théorème 6.1.17

Soit $W \subseteq \mathbb{R}^n$ est un S.E.V., alors

0) Si $W = \text{Vect}\{w_1, \dots, w_p\}$ (avec $w_i \in W$)

alors $v \in W^\perp \iff v \perp w_i \quad \forall i=1, \dots, p$

1) $W^\perp$ est un sous-esp. vect. de $\mathbb{R}^n$

2) $W \cap W^\perp = \{0\} \quad (W^\perp)^\perp = W$

3) $\dim(W) + \dim(W^\perp) = n$.

Exemple important 6.1.18 $T_A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$
 $x \mapsto Ax$

Si $A \in M_{m \times n}(\mathbb{R})$ alors

$$(\text{Lgn}(A))^\perp = \text{Ker}(A) \quad \heartsuit$$

$$\text{et } (\text{Im}(A))^\perp = \text{Ker}(A^T) \quad \spadesuit$$

⚠ Ici $\text{Lgn}(A) = \text{Col}(A^T)$ est à considérer
comme sous-espace de $\mathbb{R}^n$

explication de $\heartsuit$

$$A = \begin{pmatrix} - & - & l_1 & - & - \\ - & - & l_2 & - & - \\ - & - & \vdots & - & - \\ - & - & l_m & - & - \end{pmatrix}_{m \times n} \quad \text{où } l_i \in M_{1 \times n}(\mathbb{R})$$

sont les lignes
de A

que l'on interprète comme éléments de $\mathbb{R}^n$

càd on considère $l_i^T \in M_{n \times 1}(\mathbb{R})$

(et ce sont les colonnes de A^T)

$$\text{Ker}(A) = \left\{ x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n \mid Ax = \underset{\substack{\uparrow \\ \mathbb{R}^m}}{0} \right\}$$

Rappel :

$$Ax = \underbrace{\begin{pmatrix} \text{---} & \text{---} & \text{---} \\ \text{---} & \text{---} & \text{---} \\ \text{---} & \text{---} & \text{---} \\ \text{---} & \text{---} & \text{---} \end{pmatrix}}_A \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_x = \begin{pmatrix} l_1^T \cdot x \\ l_2^T \cdot x \\ \vdots \\ l_m^T \cdot x \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

$$\text{Donc } \text{Ker}(A) =$$

$$= \left\{ x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mid l_1^T \cdot x = l_2^T \cdot x = \dots = l_m^T \cdot x = 0 \right\}$$

$$\stackrel{\substack{\uparrow \\ \text{def}}}{=} (\text{Lgn}(A))^\perp$$

Fin de ♡ 6.1.18.

sous-exemple : $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned} \text{Lgn}(A) &= \text{Col}(A^T) = \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \\ &= \text{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \end{aligned}$$

$$\operatorname{Lgn}(A)^\perp = \left\{ x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mid \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot x = 0 \right.$$

$$\left. \text{et } \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \cdot x = 0 \right\}$$

$$= \left\{ x \in \mathbb{R}^3 \mid \begin{array}{l} x_1 + x_3 = 0 \\ x_2 + x_3 = 0 \end{array} \right\} = \operatorname{Vect} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$\left(\begin{array}{l} \text{Don } \dim(\operatorname{Ker}(A)) = 1 \\ \dim(\operatorname{Lgn}(A)) = 2 \end{array} \quad \text{et } 1+2 = 3 = \dim(\mathbb{R}^3) \right)$$

Fin 6.1.18

Exemple important 6.1.19

Soit $v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ et $W = \operatorname{Vect}\{v\} \subset \mathbb{R}^n$

la droite engendrée par v

$$W^\perp = ?$$

$$\dim(W) = 1$$

$$\text{Ortho-Thm} \Rightarrow \underbrace{\dim(W)}_1 + \dim(W^\perp) = n$$

$$\Rightarrow \dim(W^\perp) = n - 1$$

écritures $v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$ fixé avec $v \neq 0$

$$W^\perp = \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid x \cdot v = 0 \right\}$$

$$= \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid \sum_{i=1}^n x_i v_i = 0 \right\}$$

$$= \left\{ x \in \mathbb{R}^n \mid v_1 x_1 + v_2 x_2 + \dots + v_n x_n = 0 \right\}$$

↑ système linéaire

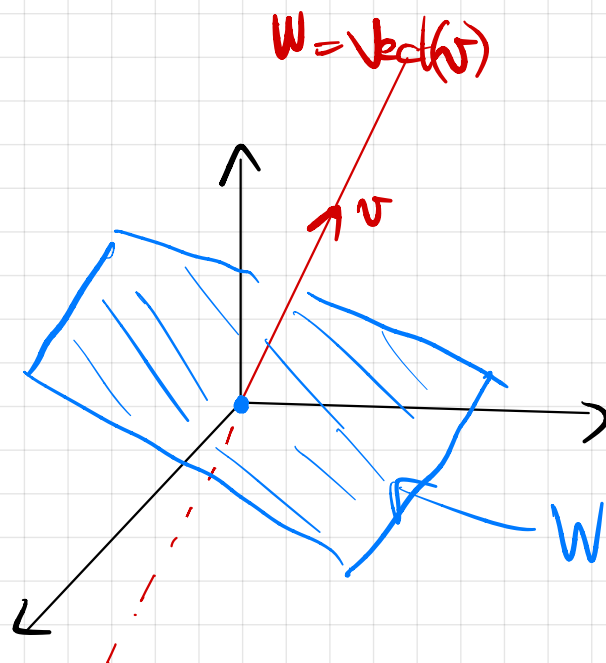
1 équation

à n inconnues

$W^\perp$ est appelé l'hyperplan orthogonal à v

$$\dim(W^\perp) = n-1 \quad \text{et} \quad (W^\perp)^\perp = W = \text{Vect}(v)$$

Dans $\mathbb{R}^3$:



$W^\perp$ = plan orthogonal
à $\text{vect}(v)$
passant par $(0,0,0)$

Dans $\mathbb{R}^4$ p.ex : $v = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^4$

$$H = \text{Vect}(v)^\perp = \left\{ x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} \mid x \cdot v = 0 \right\}$$
$$= \left\{ \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} \mid 1 \cdot x_1 + 1 \cdot x_2 + 1 \cdot x_3 + 1 \cdot x_4 = 0 \right\}$$

de dim 3 dans $\mathbb{R}^4$

fin 6.2.19

§ 6.2 Famille orthogonales

avec $p \geq 1$

Déf 6.2.1 : Une famille, partie $\{u_1, \dots, u_p\}$ de $\mathbb{R}^n$ est dite orthogonale si

$$\begin{cases} u_i \perp u_j & (\text{càd } u_i \cdot u_j = 0) & \forall i \neq j \\ u_i \cdot u_i \neq 0 & \forall i & (\text{càd } u_i \neq 0_{\mathbb{R}^n}) \end{cases}$$

exemples 6.2.2

1) Dans $\mathbb{R}^n$, la base canonique $\{e_1, \dots, e_n\}$ est une famille orthogonale (de plus $\|e_i\|=1$)

$$2) u_1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \quad u_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \quad u_3 = \begin{pmatrix} 1/2 \\ -2 \\ 7/2 \end{pmatrix}$$

famille orthog. de $\mathbb{R}^3$

Def 6.2.3 : Soit $W \subseteq \mathbb{R}^n$ un sev.

On appelle base orthogonale de W

toute partie orthogonale $\{w_1, \dots, w_p\}$

telle que $\text{Vect}\{w_1, \dots, w_p\} = W$.

Théorème 6.2.4 : Soit $W \subseteq \mathbb{R}^n$

$$W = \text{Vect}\{w_1, \dots, w_p\}$$

avec $w_i \neq 0$.

1) Si $\{w_1, \dots, w_p\}$ est orthogonale

alors elle est lin. indépendante

c'est donc une base orthogonale de W .

2) Si $\{w_1, \dots, w_p\}$ est orthogonale

alors $\forall w \in W$ on a

$$w = \lambda_1 w_1 + \lambda_2 w_2 + \dots + \lambda_p w_p$$

avec

$$\lambda_i = \frac{w \cdot w_i}{w_i \cdot w_i}$$

$$\forall i=1, \dots, p.$$

démo de 2: soit $w \in W$
écrivons $w = \lambda_1 w_1 + \dots + \lambda_p w_p$
avec $\lambda_i \in \mathbb{R}$.

Calculons, de part et d'autre de $*$, le produit scalaire avec w_i

$$w \cdot w_i = (\lambda_1 w_1 + \dots + \lambda_p w_p) \cdot w_i$$

$$= \lambda_1 w_1 \cdot w_i + \dots + \lambda_p w_p \cdot w_i$$

$$w \cdot w_i = \lambda_i \underbrace{w_i \cdot w_i}_{\neq 0}$$

$\uparrow$
car $\{w_1, \dots, w_p\}$ orthogonale

$$\Rightarrow \lambda_i = \frac{w \cdot w_i}{w_i \cdot w_i}$$

qed 2)

Fin 6.2.4.

ex 6.2.5:

$$v = \begin{pmatrix} 6 \\ 1 \\ -8 \end{pmatrix}$$

écrire v comme c.l. de

$$\begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1/2 \\ -2 \\ 7/2 \end{pmatrix}$$

base orthog. de $\mathbb{R}^3$ v_1 v_2 v_3

$$\text{Thm} \Rightarrow \lambda_1 = \frac{v \cdot v_1}{v_1 \cdot v_1} = \frac{11}{11} = 1$$

$$\lambda_2 = \frac{v \cdot v_2}{v_2 \cdot v_2} = \frac{-12}{6} = -2$$

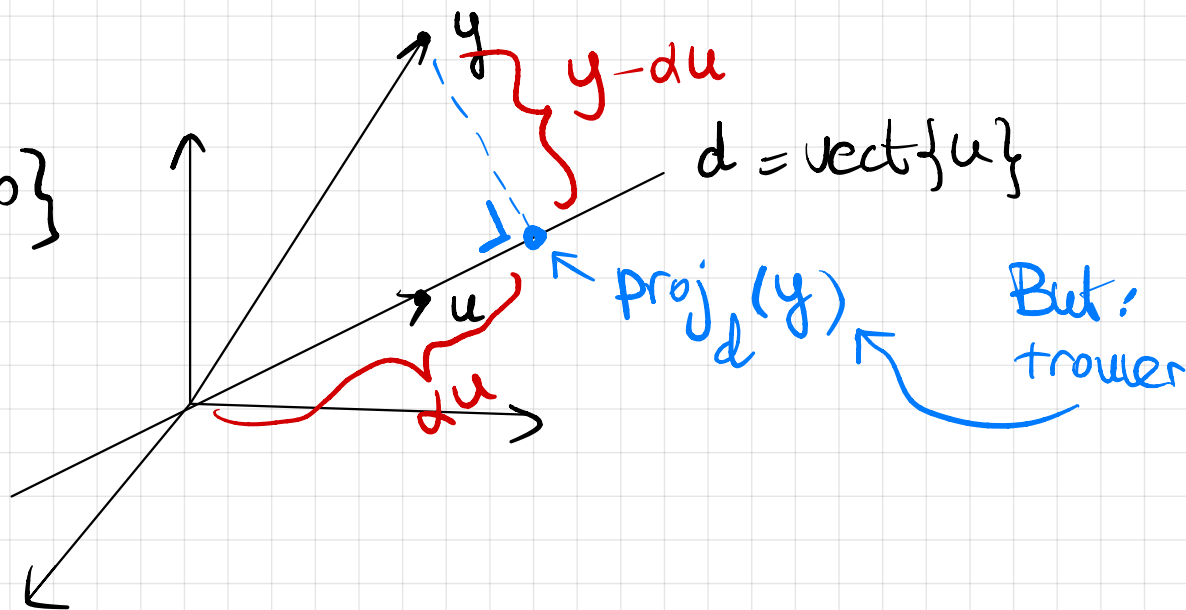
$$\lambda_3 = \frac{v \cdot v_3}{v_3 \cdot v_3} = \frac{-33}{33/2} = -2$$

Fin 6.2.5.

§ 6.3 Projections orthogonales sur une droite

Proj. orth. sur une droite de $\mathbb{R}^n$:

Soit
 $u \in \mathbb{R}^n - \{0\}$



On cherche, $\forall y \in \mathbb{R}^n$, un vecteur $\text{proj}_d(y) \in d$
 et donc $\text{proj}_d(y) = du$ pour un $d \in \mathbb{R}$
 et telle que $y - du$ soit orthogonal à u

$$\text{càd } (y - \alpha u) \cdot u = 0.$$

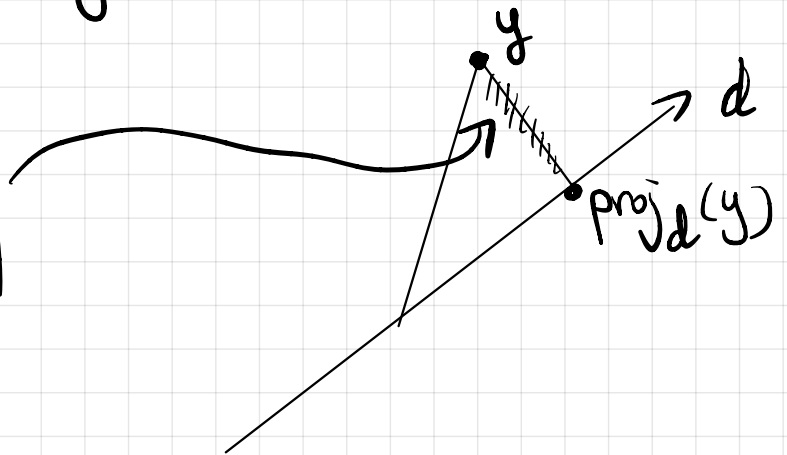
Proposition 6.3.1. $u \in \mathbb{R}^n - \{0\}$, alors

1) $\forall y \in \mathbb{R}^n$ on a $d = \text{Vect}\{u\}$

$$\text{proj}_d(y) = \underbrace{\left(\frac{y \cdot u}{u \cdot u} \right)}_{\alpha \in \mathbb{R}} u$$

2) la distance de y à la droite d est égale à

$$\|y - \text{proj}_d(y)\|$$



Cela définit une transformation lin.

$$\text{proj}_d : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n \quad \text{exo}$$

$$y \mapsto \left(\frac{y \cdot u}{u \cdot u} \right) u$$

$$\text{t.q. } \text{Im}(\text{proj}_d) = d$$

$$\text{et } \text{Ker}(\text{proj}_d) = d^\perp = \text{l'hyperplan ortho à } d$$

démo de 1 :

posons $\text{proj}_d(y) = \alpha u$ et soit

$$z = y - \text{proj}_d(y) = y - \alpha u \quad (\text{on cherche } \alpha)$$

On veut que $z \perp u$ càd $z \cdot u = 0$

$$\Leftrightarrow (y - \alpha u) \cdot u = 0$$

$$\Leftrightarrow y \cdot u - \alpha u \cdot u = 0$$

$$\Leftrightarrow y \cdot u = \underbrace{\alpha u \cdot u}_{\neq 0 \text{ car } u \neq 0}$$

$$\Leftrightarrow \alpha = \frac{y \cdot u}{u \cdot u} \quad \text{qed 1.}$$

ex 6.3.2 :

$$u = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^5 \quad y = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix} \quad d = \text{vect}\{u\}$$

$$\text{proj}_d(y) = \left(\frac{y \cdot u}{u \cdot u} \right) u = \frac{15}{5} u = 3u = \begin{pmatrix} 3 \\ 6 \\ 9 \\ 12 \\ 15 \end{pmatrix}$$

§ 6.4 Bases orthonormées

Def 6.4.1 : famille $\{u_1, \dots, u_p\} \subset \mathbb{R}^n$ est dite orthonormée si

$$1) u_i \cdot u_j = 0 \quad \forall i \neq j$$

$$2) u_i \cdot u_i = 1 \quad \forall i = 1, \dots, p$$

càd $\|u_i\| = 1$, (on dit que u_i est unitaire)

Une famille orthonormée qui est une base de W est appelée base orthonormée de W (b.o.n)

ex. 6.4.2 :

o) la base canonique est une b.o.n de $\mathbb{R}^n$

$$1) u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad u_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad u_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$W = \text{Vect}\{u_1, u_2, u_3\}$ (u_1, u_2, u_3) base orthogonale

$\|u_1\| = \sqrt{3} \quad \|u_2\| = \sqrt{2} = \|u_3\|$ mais pas orthonormée

2) Si $\{u_1, \dots, u_p\}$ est une base orthog de W

alors $\left\{ \frac{u_1}{\|u_1\|}, \dots, \frac{u_p}{\|u_p\|} \right\}$ est b.o.n. de W .

Théorème 6.4.4

Soient $\{u_1, \dots, u_n\}$ n vecteurs de $\mathbb{R}^m$

et soit $U = (u_1 \mid u_2 \mid \dots \mid u_n)$ Alors
 $m \times n$

$(T_U: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m)$

1) la famille $\{u_1, \dots, u_n\}$
est orthonormale
(les colonnes de U
sont orthonormées)

$$\Leftrightarrow U^T U = I_n$$

$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow \\ M_{n \times m}(\mathbb{R}) & M_{m \times n}(\mathbb{R}) \end{matrix}$

( si $m \neq n$ on a pas
forcément $U^T U = I_m$)

2) Supp. que les u_i soient orthonormés,

alors $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ on a $\begin{pmatrix} T_U : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m \\ x \mapsto Ux \end{pmatrix}$

$$i) \|Ux\| = \|x\|$$

$$ii) Ux \cdot Uy = x \cdot y \quad \text{prod scalaire dans } \mathbb{R}^n$$

$$iii) Ux \perp Uy \Leftrightarrow x \perp y$$

dans $\mathbb{R}^m$

Morale de 2) : (S) les colonnes de U sont orthonormées, alors

$$T_U : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m \\ x \mapsto Ux$$

préserve $\begin{cases} i) \text{ les distances / normes} \\ ii) \text{ les angles / ps} \\ iii) \text{ l'orthogonalité} \end{cases}$

expl. de 1)

$$U = (u_1 | \dots | u_n) \quad U^T = \begin{pmatrix} u_1^T \\ \vdots \\ u_n^T \end{pmatrix}$$

$$U^T U = \begin{pmatrix} u_1^T \\ \vdots \\ u_n^T \end{pmatrix} (u_1 | \dots | u_n) = \begin{pmatrix} u_1 \cdot u_1 & u_1 \cdot u_n \\ u_2 \cdot u_1 & u_2 \cdot u_n \\ \vdots & \vdots \\ u_n \cdot u_1 & u_n \cdot u_n \end{pmatrix}$$

u_i ortho normés $\downarrow$

$$= I_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & \ddots \\ 0 & & 1 \end{pmatrix}$$

Définition 6.4.5 : Soit $U \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$
(carré)

On dit que U est orthogonale

s) ses colonnes sont orthonormées

(donc les colonnes de U
forment une b.o.n de $\mathbb{R}^n$)

Théorème sur les matrices orthogonales

6.4.6

Soit $U \in M_{n \times n}(\mathbb{R})$, alors les conditions
suivantes sont équivalentes :

1) U est orthogonale (cf. déf ci-dessus)

2) $U^T U = I_n$

3) U est inversible et $U^{-1} = U^T$

4) $U U^T = I_n$

5) les lignes de U sont orthonormées.

ex 6.4.7 :

1) $A_\theta = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ orthogonale
 $A^\dagger = A^T$

2) $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$ $B^{-1} = B^T = B$

3) $C = \begin{pmatrix} \frac{3}{\sqrt{11}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{66}} \\ \frac{1}{\sqrt{11}} & \frac{2}{\sqrt{6}} & -\frac{4}{\sqrt{66}} \\ \frac{1}{\sqrt{11}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{7}{\sqrt{66}} \end{pmatrix}$ orthogonale
 $C^{-1} = C^T$

$\frac{1}{\sqrt{11}} \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ et $\sqrt{11} = \left\| \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\|$

les lignes sont orthogonales aussi!
(plus dur à vérifier mais vrai)

Rem. 6.4.8 En gén. $U^T U = I_n$
n'implique pas $U U^T = I_m$

prenons $n=1$

$u \in \mathbb{R}^m$ vecteur unitaire

$$\|u\| = 1 = \sqrt{\sum u_i^2} \quad \text{Alors} \quad u^T u = 1 \in \mathbb{R}$$

$$u = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_m \end{pmatrix} \quad \text{tends } q.e$$

$$U U^T = \begin{pmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_m \end{pmatrix}_{m \times 1} (u_1 \quad u_m)_{1 \times m} \in M_{m \times m}$$

$$= \underbrace{\begin{pmatrix} | & | & & | \\ u_1 u & u_2 u & \dots & u_m u \\ | & | & & | \end{pmatrix}}_P$$

$$\text{ex: } u = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} \\ 0 \\ 1/\sqrt{2} \\ 0 \end{pmatrix} \quad P = u u^T = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

En fait P a des bonnes propriétés :

$$P u = (u u^T) u = u (\underbrace{u^T u}_1) = u$$

u est
vect. propre
pour 1

S', $v \perp u$ alors

$$Pv = (uu^T)v = u(u^Tv) = u \cdot 0 = 0$$

$$v \in \ker(P)$$

$$P^2 = (uu^T)(uu^T) = u \underbrace{(u^Tu)}_{I_n} u^T = uu^T = P$$

P projecteur