

Rappel: Soit  $V$  un espace euclidien de dimension finie.  
 Soit  $W \subseteq V$  un sous espace vectoriel. Alors il existe une unique application  $p: V \rightarrow W$  t.q.  $x - p(x) \in W^\perp$ .

$$W^\perp = \{v \in V : \langle v, w \rangle = 0 \text{ pour tout } w \in W\}.$$

Cor: Tout  $x \in V$  s'écrit de manière unique comme  $x = x_1 + x_2$   
 avec  $x_1 \in W$  et  $x_2 \in W^\perp$ . En particulier,  $\dim W^\perp = \dim V - \dim W$ .

Cor:  $(W^\perp)^\perp = W$

démo. Un vecteur  $v \in V$  appartient à  $(W^\perp)^\perp$  ssi  $\langle v, x \rangle = 0$   
 pour tout  $x \in W^\perp$ . Si  $v \in W$  et  $x \in W^\perp$ , alors  $\langle v, x \rangle = 0$ .

Ceci montre que  $W \subseteq (W^\perp)^\perp$ . D'autre part

$$\begin{aligned} \dim (W^\perp)^\perp &= \dim V - \dim W^\perp \\ &= \dim V - (\dim V - \dim W) = \dim W. \end{aligned}$$

Comme  $W$  et  $(W^\perp)^\perp$  ont la même dimension et  $W \subseteq (W^\perp)^\perp$ , on a  $W = (W^\perp)^\perp$ .  $\square$

Exemple: Projection orthogonale sur un hyperplan

Rmq: Soit  $p_W: V \rightarrow W$  la projection orthogonale sur  $W$ .  
 $p_{W^\perp}: V \rightarrow W^\perp$

Alors  $p_{W^\perp}(x) = x - p_W(x)$ .

C'est clair: en effet, par définition  $x - p_W(x) \in W^\perp$  et  $p_W(x) \in W = (W^\perp)^\perp$ . Par unicité de  $p_{W^\perp}$ , on a  $x - (x - p_W(x)) = p_W(x)$  et  $p_{W^\perp}(x) = x - p_W(x)$ .  $\square$

Rappel: Si  $w_1, \dots, w_d$  est une orthobase de  $W$ ,

$$p_W(x) = \sum_{i=1}^d \langle x, w_i \rangle w_i.$$

Revenons à l'exemple:  $V = \mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire standard. On considère un sous-espace vectoriel  $H \subseteq \mathbb{R}^n$  donné par l'équation  $a_1 x_1 + \dots + a_n x_n = 0$  (supposons  $(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)$ .)

$$\dim H = n-1 \implies \dim H^\perp = n - \dim H = n - (n-1) = 1.$$

$$a = \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix}$$

$$\langle x, a \rangle = a_1 x_1 + \dots + a_n x_n = 0$$

$$x \in H \implies a \in H^\perp$$

Je veux trouver une base orthonormée de  $H^\perp$ .

$$v = \frac{a}{\|a\|} \implies \|v\| = 1 \text{ donc } v \in H^\perp \text{ et une base orthonormée.}$$

$$P_{H^\perp}(x) = \langle x, v \rangle \cdot v = \langle x, \frac{a}{\|a\|} \rangle \cdot \frac{a}{\|a\|} = \frac{\langle x, a \rangle}{\|a\|^2} a.$$

La matrice de  $P_{H^\perp}$  dans la base canonique est:

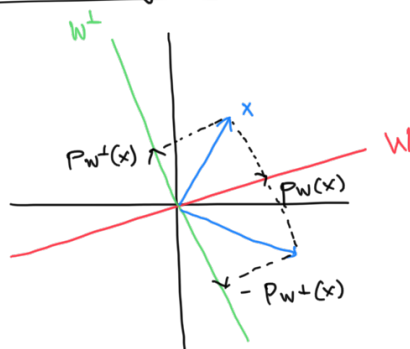
$$P_{H^\perp}(e_i) = \frac{\langle a, e_i \rangle}{\|a\|^2} a = \frac{a_i}{\|a\|^2} a = \frac{1}{\|a\|^2} \begin{pmatrix} a_1 a_1 \\ a_1 a_2 \\ \vdots \\ a_i a_n \end{pmatrix}.$$

$$\langle a, e_i \rangle = a_i$$

$$\text{Mat}(P_{H^\perp}) = \frac{1}{\|a\|^2} \begin{pmatrix} a_1 a_1 & a_2 a_1 & \dots & a_n a_1 \\ a_1 a_2 & a_2 a_2 & \dots & a_n a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 a_n & a_2 a_n & \dots & a_n a_n \end{pmatrix}$$

$$P_H(x) = x - P_{H^\perp}(x) = x - \frac{\langle x, a \rangle}{\langle a, a \rangle} \cdot a.$$

### Symétrie orthogonale



def: Soit  $V$  un espace euclidien de dimension finie. Soit  $W \subseteq V$  un sous-espace vectoriel. La symétrie orthogonale par rapport à  $W$  est

$$S_W(x) = P_W(x) - P_{W^\perp}(x)$$

$$\implies 2 P_W(x) - x = x - 2 P_{W^\perp}(x)$$

$$P_{W^\perp}(x) = x - P_W(x)$$

Exemples: 1)  $W = \{0\}$ ,  $P_W$  est l'application nulle donc

$$S_W(x) = -x \quad (\text{symétrie centrale}).$$

2)  $W = \{a_1 x_1 + \dots + a_n x_n\} \subseteq \mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire standard.

$$2) \quad P_{H^\perp}(x) = \frac{\langle x, a \rangle}{\langle a, a \rangle} \cdot a.$$

$$\Rightarrow S_H(x) = x - 2 \frac{\langle x, a \rangle}{\langle a, a \rangle} \cdot a.$$

3)  $W = \text{Vect}(w)$ ,  $w \neq 0$ .  $\frac{w}{\|w\|}$  est une base orthonormée de  $W$ :

$$S_W(x) = 2 \cdot \langle x, \frac{w}{\|w\|} \rangle \cdot \frac{w}{\|w\|} - x$$

$$= 2 \cdot \frac{\langle x, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \cdot w - x.$$

### Procédure de Gram-Schmidt

But: "Transformer" une base en une base orthonormée.

Exemple: Soient  $v_1, v_2 \in \mathbb{R}^2$  une base. On munit  $\mathbb{R}^2$  du produit scalaire standard.

$$w_1 := \frac{v_1}{\|v_1\|} \quad \longrightarrow \quad \|w_1\| = 1.$$

$$v_1^\perp \Rightarrow \tilde{v}_2 = P_{v_1^\perp}(v_2)$$

$$= v_2 - P_{v_1}(v_2) = v_2 - \langle v_2, w_1 \rangle w_1$$

$w_1$  est une base orthonormée de  $V_1$

$$= v_2 - \frac{\langle v_2, v_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle} v_1.$$

$$w_2 := \frac{\tilde{v}_2}{\|\tilde{v}_2\|}.$$

$$\langle w_1, w_2 \rangle = 0 \quad \text{car } w_2 \in v_1^\perp = \text{Vect}(w_1)^\perp$$

$$\|w_1\| = \|w_2\| = 1.$$

$\implies w_1, w_2$  forment une base orthonormée.

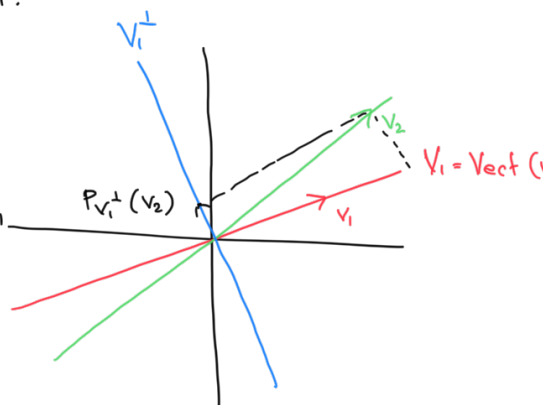
Def: Soit  $V$  un espace euclidien. Soient  $v_1, \dots, v_n$  des vecteurs linéairement indépendants. Pour  $k=1, \dots, n$  on pose

$$V_k = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k) \quad \dim V_k = k$$

$$\tilde{v}_k = v_k - P_{V_{k-1}}(v_k) \quad v_0 = \{0\}$$

$$w_k = \frac{\tilde{v}_k}{\|\tilde{v}_k\|}.$$

Prop: Avec les notations ci-dessus,  $w_1, \dots, w_n$  est une base



→ orthogonales de l'espace vectoriel  $V_n$ . De plus :

$$1) \text{Vect}(w_1, \dots, w_k) = V_k = \text{Vect}(v_1, \dots, v_k)$$

$$2) \langle w_k, v_k \rangle > 0.$$

La famille de vecteurs  $w_1, \dots, w_n$  est l'unique qui satisfait des telles propriétés.

démo. On procède par récurrence sur  $n$ .

$$\underline{n=1} : \text{c'est clair. } \tilde{v}_1 = v_1 - P_{V_0}(v_1) = v_1$$

$$V_0 = 0 \Rightarrow P_{V_0}(v_1) = 0$$

$$w_1 = \frac{\tilde{v}_1}{\|\tilde{v}_1\|}$$

$\text{Vect}(w_1) = \text{Vect}(v_1)$  donc  $w_1$  est une base orthogonale de  $V_1$

$$\text{et } \langle w_1, v_1 \rangle = \frac{\langle v_1, v_1 \rangle}{\|v_1\|} = \|v_1\| > 0.$$

( $n > 1$ ) En appliquant l'hypothèse de récurrence à  $v_1, \dots, v_{n-1}$  on sait que le résultat est vrai pour  $w_1, \dots, w_{n-1}$ .

$$\tilde{v}_n = v_n - P_{V_{n-1}}(v_n)$$

Par hypothèse de récurrence,  $V_{n-1} = \text{Vect}(w_1, \dots, w_{n-1})$ . Donc

$$\langle \tilde{v}_n, w_i \rangle = 0 \quad \text{pour } i = 1, \dots, n-1$$

$$\langle w_i, w_j \rangle = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases} \quad (1 \leq i, j \leq n-1) \quad (\text{hyp. récurrence})$$

$$w_n := \frac{\tilde{v}_n}{\|\tilde{v}_n\|} \implies \langle w_n, w_i \rangle = \frac{1}{\|\tilde{v}_n\|} \langle \tilde{v}_n, w_i \rangle = 0 \quad i \neq n$$

$$\langle w_n, w_n \rangle = \frac{\langle \tilde{v}_n, \tilde{v}_n \rangle}{\|\tilde{v}_n\|^2} = 1.$$

On trouve que  $w_1, \dots, w_n$  est une base orthogonale. De plus

$$\tilde{v}_n = v_n - P_{V_{n-1}}(v_n) = v_n - \sum_{i=1}^{n-1} \langle v_n, w_i \rangle w_i.$$

$w_1, \dots, w_{n-1}$  est une base orthogonale de  $V_{n-1}$

$$\implies w_n, \tilde{v}_n \in \text{Vect}(w_1, \dots, w_{n-1}, v_n) = \text{Vect}(v_1, \dots, v_n) = V_n.$$

D'autre part  $w_1, \dots, w_n$  sont lin. indép., donc

$$\left. \begin{array}{l} \text{Vect}(w_1, \dots, w_n) \subseteq V_n \\ \dots \\ \text{Vect}(w_1, \dots, w_n) = n = \dim V_n \end{array} \right\} \implies \text{Vect}(w_1, \dots, w_n) = V_n.$$

et on a  $\langle w_n, v_n \rangle = 1$ .

Il reste à calculer  $\langle w_n, v_n \rangle$ .

$$\tilde{v}_n = P_{V_{n-1}}^\perp(v_n)$$

$$\begin{aligned}\langle \tilde{v}_n, \tilde{v}_n \rangle &= \langle \tilde{v}_n, v_n - P_{V_{n-1}}(v_n) \rangle \\ &= \langle \tilde{v}_n, v_n \rangle - \underbrace{\langle \tilde{v}_n, P_{V_{n-1}}(v_n) \rangle}_{=0 \text{ car } \tilde{v}_n \in V_{n-1}^\perp, P_{V_{n-1}}(v_n) \in V_{n-1}} \\ &\Rightarrow \langle \tilde{v}_n, v_n \rangle = \langle \tilde{v}_n, \tilde{v}_n \rangle = \|\tilde{v}_n\|^2 > 0.\end{aligned}$$

$$\Rightarrow \langle w_n, v_n \rangle = \frac{1}{\|\tilde{v}_n\|} \langle \tilde{v}_n, \tilde{v}_n \rangle = \|\tilde{v}_n\| > 0.$$

L'unicité est laissée en exercice.  $\square$

Exemple:  $V = \mathbb{R}^2$   $v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$   $v_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}$ .

$$w_1 = \frac{v_1}{\|v_1\|} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned}\tilde{v}_2 &= v_2 - P_{V_1}(v_2) = v_2 - \frac{\langle v_2, v_1 \rangle}{\langle v_1, v_1 \rangle} \cdot v_1 \\ &= v_2 - \frac{11}{5} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}\end{aligned}$$

$$= \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} - \frac{11}{5} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 15 - 11 \\ 20 - 22 \end{pmatrix} = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} 4 \\ -2 \end{pmatrix} = \frac{2}{5} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

$$w_2 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}.$$

En effet la base  $\frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}$  est orthonormée.

### Isométries

Soit  $V$  un espace euclidien.

Def: Une application linéaire  $\varphi: V \rightarrow V$  est une isométrie si  $\langle \varphi(v), \varphi(w) \rangle = \langle v, w \rangle$ .

Rmq: Les deux conditions suivantes sont équivalentes:

1)  $\langle \varphi(v), \varphi(w) \rangle = \langle v, w \rangle$  pour tout  $v, w \in V$ ;

2)  $\|\varphi(v)\| = \|v\|$  pour tout  $v \in V$ .

démo 1)  $\Rightarrow$  2) Il suffit de prendre  $v=w$ :

$$\langle \varphi(v), \varphi(v) \rangle = \langle v, v \rangle$$

$$\| \varphi(v) \|^2 = \| v \|^2$$

2)  $\Rightarrow$  1) Par les formules de polarisation

$$2 \langle \varphi(v), \varphi(w) \rangle = \| \underbrace{\varphi(v) + \varphi(w)}_{\varphi(v+w)} \|^2 - \| \varphi(v) \|^2 - \| \varphi(w) \|^2$$

$$2 \langle v, w \rangle = \| v+w \|^2 - \| v \|^2 - \| w \|^2 \quad \square$$

Prop. Soit  $v_1, \dots, v_n$  une base orthonormée de  $V$ . Alors les deux conditions suivantes sont équivalentes:

- 1)  $\varphi$  est une isométrie;
- 2)  $\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)$  est une base orthonormée.

Soit  $\varphi: V \rightarrow V$  une application linéaire

démo. 1)  $\Rightarrow$  2) Si on suppose que  $\varphi$  est une isométrie, on a

$$\langle \varphi(v_i), \varphi(v_j) \rangle = \langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$$

$\implies \varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)$  est une base orthonormée.

2)  $\Rightarrow$  1) Supposons que  $\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n)$  soit une base orthonormée.

Soient  $x, y \in V$ . On écrit

$$x = \sum_{i=1}^n x_i v_i$$

$$\| x \|^2 = \sum_{i=1}^n |x_i|^2$$

$$\varphi(x) = \sum_{i=1}^n x_i \varphi(v_i) \xrightarrow{\text{Pythagore}} \| \varphi(x) \|^2 = \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \quad (\varphi(v_1), \dots, \varphi(v_n) \text{ est orthonormé})$$

$$\implies \| \varphi(x) \| = \| x \| \quad \text{pour tout } x \in V$$

$\implies \varphi$  est une isométrie.  $\square$

### Groupe orthogonal

On munit  $\mathbb{R}^n$  du produit scalaire standard.

Soit  $\varphi: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  une application linéaire et soit  $A$  sa matrice dans la base canonique. D'après la Proposition précédente, pour que

$\varphi$  soit une isométrie, il faut et il suffit que  
 $\varphi(e_1), \dots, \varphi(e_n)$  soit une base orthonormée.  
 $\uparrow \quad \quad \quad \uparrow$   
 $Ae_1 \quad \quad \quad Ae_n$

$Ae_i = i$ -ème colonne de  $A$ .

Cela revient à dire que  $\varphi$  est une isométrie si les colonnes de  $A$  forment une base orthonormée de  $\mathbb{R}^n$ . Soit  $v_i = Ae_i$ .

$${}^tAA = \begin{pmatrix} {}^t v_1 \\ {}^t v_2 \\ \vdots \\ {}^t v_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 & \dots & v_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle v_1, v_1 \rangle & \langle v_1, v_2 \rangle & \dots & \langle v_1, v_n \rangle \\ \langle v_2, v_1 \rangle & \langle v_2, v_2 \rangle & \dots & \langle v_2, v_n \rangle \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \langle v_n, v_1 \rangle & \langle v_n, v_2 \rangle & \dots & \langle v_n, v_n \rangle \end{pmatrix}.$$

Les vecteurs  $v_1, \dots, v_n$  forment une base orthonormée si

$$\langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 1 & i=j \\ 0 & i \neq j. \end{cases}$$

$$\iff {}^tAA = \text{id}.$$

Def. Une  $A \in M_n(\mathbb{R})$  est orthogonale si  ${}^tAA = \text{id}$ .

Req. Une matrice est orthogonale si elle est la matrice (dans la base canonique) d'une isométrie de  $\mathbb{R}^n$  muni du produit scalaire standard.

Exemple: ( $n=2$ ) On considère les matrices orthogonales

$$A = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$$

La matrice  $A$  est orthogonale si

$${}^tAA = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^2+b^2 & ac+bd \\ ac+bd & c^2+d^2 \end{pmatrix}$$

$$\bullet \quad a^2+b^2 = 1 \iff \left\| \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \right\| = 1.$$

$$\bullet \quad c^2+d^2 = 1 \iff \left\| \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \right\| = 1.$$

$$\bullet \quad ac+bd = 0 \iff \left\langle \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} c \\ d \end{pmatrix} \right\rangle = 0.$$

$\text{Vect} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}^\perp$  est de dimension 1 et engendré par  $\begin{pmatrix} -b \\ a \end{pmatrix}$ .

Donc  $\exists \lambda \in \mathbb{R}$  t.q.  $\begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix}$ . De plus

$$r = \left\| \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \right\| = |\lambda| \left\| \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} \right\| = |\lambda| \implies \lambda = \pm 1.$$

$$\implies A = \begin{pmatrix} a & -\lambda b \\ b & \lambda a \end{pmatrix} \quad \text{avec } \lambda \in \{\pm 1\}.$$

$$\det A = \lambda a^2 + \lambda b^2 = \lambda (a^2 + b^2) = \lambda$$

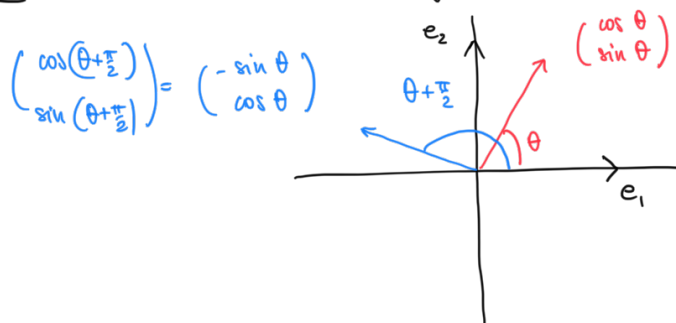
En tout cas, il existe  $\theta \in \mathbb{R}$  t.q.

$$\begin{aligned} a &= \cos \theta & \text{car } a^2 + b^2 &= 1. \\ b &= \sin \theta \end{aligned}$$

Supposons  $\det A = 1$  Alors

$$A = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} = R_\theta$$

Def.  $R_\theta$  est la rotation d'angle  $\theta$ .



La formule de somme pour  $\sin$  et  $\cos$  se réécrit de la manière suivante

$$R_\theta R_\omega = R_{\theta+\omega} \implies \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \omega & -\sin \omega \\ \sin \omega & \cos \omega \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos(\theta+\omega) & -\sin(\theta+\omega) \\ \sin(\theta+\omega) & \cos(\theta+\omega) \end{pmatrix}.$$

$$\begin{pmatrix} \cos \theta \cos \omega - \sin \theta \sin \omega & \dots \\ \sin \theta \cos \omega + \cos \theta \sin \omega & \dots \end{pmatrix}$$

$$\boxed{\det A = -1} \quad A = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ b & -a \end{pmatrix}.$$

$$\det A = -1, \quad \text{Tr } A = 0.$$

$$\text{Ker}(A - \text{id}) = \text{Ker} \begin{pmatrix} a-1 & b \\ b & -a-1 \end{pmatrix} = \text{Vect} \begin{pmatrix} b \\ 1-a \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} \text{car } b^2 - (a+1)(1-a) &= b^2 - (1-a^2) \\ &= b^2 + a^2 - 1 = 0. \end{aligned}$$



$$\text{Ker}(A + \text{id}) = \text{Ker} \begin{pmatrix} a+1 & b \\ b & -a+1 \end{pmatrix} = \text{Vect} \begin{pmatrix} -b \\ a+1 \end{pmatrix}$$

car  $-b^2 + (a+1)(a+1) = 1 - a^2 - b^2 = 0$ .

$$v = \begin{pmatrix} b \\ 1-a \end{pmatrix} \quad w = \begin{pmatrix} -b \\ a+1 \end{pmatrix}$$

$$\implies (A - \text{id})v = 0 \iff Av = v.$$

$$(A + \text{id})w = 0 \iff Aw = -w$$

$$\langle v, w \rangle = -b^2 + (a+1)(1-a) = -b^2 - a^2 + 1 = 0.$$

Donc  $v, w$  sont orthogonaux. Soit  $H = \text{Vect}(v)$ . Donc  $H^\perp = \text{Vect}(w)$

et on a

$$x = \underbrace{\frac{\langle x, v \rangle}{\langle v, v \rangle}}_{P_H(x)} v + \underbrace{\frac{\langle x, w \rangle}{\langle w, w \rangle}}_{P_{H^\perp}(x)} w.$$

$$\begin{aligned} Ax &= \frac{\langle x, v \rangle}{\langle v, v \rangle} \underbrace{Av}_v + \frac{\langle x, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \underbrace{Aw}_{-w} \\ &= P_H(x) - P_{H^\perp}(x) \end{aligned}$$

Ceci dit que  $A$  est la matrice de la symétrie orthogonale par rapport à  $H$ .