

# Base ortonormais

Pablo Angulo, Fabricio Macià

Universidade Pedagógica de Maputo

Lembramos que um subespaço vetorial é definido como o conjunto de combinações lineares de um conjunto de geradores.

No entanto, *o mesmo subespaço* pode ser gerado com diferentes conjuntos de geradores, que podem ter um número diferente de elementos:

Lembramos que um subespaço vetorial é definido como o conjunto de combinações lineares de um conjunto de geradores.

No entanto, *o mesmo subespaço* pode ser gerado com diferentes conjuntos de geradores, que podem ter um número diferente de elementos:

$$\left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z \in \mathbb{R} \right\} =$$
$$\left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + w \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z, w \in \mathbb{R} \right\}$$

Lembramos que um subespaço vetorial é definido como o conjunto de combinações lineares de um conjunto de geradores.

No entanto, *o mesmo subespaço* pode ser gerado com diferentes conjuntos de geradores, que podem ter um número diferente de elementos:

$$\left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + w \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z, w \in \mathbb{R} \right\}$$

A **base** é um conjunto de geradores que também é linearmente independente.

Lembramos que um subespaço vetorial é definido como o conjunto de combinações lineares de um conjunto de geradores.

No entanto, *o mesmo subespaço* pode ser gerado com diferentes conjuntos de geradores, que podem ter um número diferente de elementos:

$$\left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z \in \mathbb{R} \right\} = \left\{ y \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + z \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} + w \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} : y, z, w \in \mathbb{R} \right\}$$

A **base** é um conjunto de geradores que também é linearmente independente.

Todas as bases do mesmo subespaço vetorial têm *o mesmo número de elementos* (esse número é *dimension* do subespaço).

Lembramos que um subespaço admite muitas bases diferentes.

*A escolha de uma base adequada pode simplificar bastante um problema:* podemos obter a expressão de um subespaço ou uma transformação linear, especialmente simples.

Nessas notas, estudaremos as **Bases Ortonormais**, que facilitam especialmente o trabalho com o produto escalar, e também outros problemas, como o cálculo das coordenadas de um vetor nessa base. Para fazer isso, estudaremos uma operação muito interessante: o **projecção ortogonal**. Esta operação nos permitirá encontrar bases ortonormais através do procedimento **Gram-schmidt**, mas também possui seus próprios aplicativos, o mais importante sendo **solução de quadrados mínimos**, que nos permitirá encontrar soluções aproximadas para sistemas de equações lineares que não tenham solução exata.

- projeção ortogonal em um subespaço.
- Bases Ortonormais.
- Cálculo da norma e coordenadas em uma base ortonormal.
- Solução quadrada mínima.

## Base de $S$ e $S^\perp$



Definimos um subespaço  $S$  e colocamos qualquer base.

$$S = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$



Definimos um subespaço  $S$  e colocamos qualquer base.

$$S = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Lembramos que podemos calcular uma base de  $S^\perp$  propondo um sistema de equações ...

$$S^\perp = \left\{ \mathbf{w} : \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \mathbf{w} = \mathbf{0} \right\}$$

Definimos um subespaço  $S$  e colocamos qualquer base.

$$S = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$

Lembramos que podemos calcular uma base de  $S^\perp$  propondo um sistema de equações ...

$$S^\perp = \left\{ \mathbf{w} : \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \cdot \mathbf{w} = \mathbf{0} \right\}$$

que resolvemos através do método Gauss:

$$S^\perp = \left\langle \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

# Decomposição ortogonal associada a um subespaço vetorial



Reunindo uma base  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$  de  $S$  e outro  $\mathbf{v}_3$  de  $S^\perp$ , obtivemos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$  de  $\mathbb{R}^3$ :

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Lembramos que uma base de  $\mathbb{R}^3$  possui uma propriedade que a caracteriza: todo vetor de  $\mathbb{R}^3$  está escrito *de uma maneira única* como uma combinação linear dos vetores da base.

# Decomposição ortogonal associada a um subespaço vetorial



Reunindo uma base  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2\}$  de  $S$  e outro  $\mathbf{v}_3$  de  $S^\perp$ , obtivemos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$  de  $\mathbb{R}^3$ :

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{2} \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Lembramos que uma base de  $\mathbb{R}^3$  possui uma propriedade que a caracteriza: todo vetor de  $\mathbb{R}^3$  está escrito *de uma maneira única* como uma combinação linear dos vetores da base.

Se escrevermos algum vetor  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^3$  nesta base:

$$\mathbf{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{3}{5}\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 + \frac{2}{5}\mathbf{v}_3$$

Podemos escrever o vetor  $\mathbf{v}$  como a soma de um vetor de  $S$  e outro de  $S^\perp$ .



Escrevemos o vetor  $\mathbf{v}$  como a soma de um vetor de  $S$  e outro de  $S^\perp$

$$\mathbf{v} = \left( \frac{3}{5}\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \right) + \left( \frac{2}{5}\mathbf{v}_3 \right)$$

$$\frac{3}{5}\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} \frac{6}{5} \\ \frac{3}{5} \\ \frac{3}{5} \\ 1 \end{bmatrix} \in S, \quad \frac{2}{5}\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{5} \\ \frac{2}{5} \\ \frac{2}{5} \\ 0 \end{bmatrix} \in S^\perp$$



Escrevemos o vetor  $\mathbf{v}$  como a soma de um vetor de  $S$  e outro de  $S^\perp$

$$\mathbf{v} = \left( \frac{3}{5}\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \right) + \left( \frac{2}{5}\mathbf{v}_3 \right)$$

$$\frac{3}{5}\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} \frac{6}{5} \\ \frac{3}{5} \\ \frac{3}{5} \\ 1 \end{bmatrix} \in S, \quad \frac{2}{5}\mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} -\frac{1}{5} \\ \frac{2}{5} \\ \frac{2}{5} \\ 0 \end{bmatrix} \in S^\perp$$

Como sabemos que as coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$  são únicas, é fácil demonstrar que essa é a única maneira de escrever  $\mathbf{v}$  como a soma de um vetor de  $S$  e outro de  $S^\perp$ .



Este é um fato absolutamente geral:

Dado um subespaço  $S \subset \mathbb{R}^d$  e um vetor  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$ , há uma única maneira de escrever  $\mathbf{v}$  como uma soma de um vetor  $\mathbf{v}^S \in S$  e outro vetor  $\mathbf{v}^\perp \in S^\perp$ .

A demonstração é simples e é baseada em ingredientes que já vimos antes:

- $S \cap S^\perp = \{\mathbf{0}\}$ .
- $\dim S + \dim S^\perp = \dim \mathbb{R}^d$ .
- $\dim(S + S^\perp) = \dim S + \dim S^\perp - \dim(S \cap S^\perp)$ .

## decomposição ortogonal associada a um subespaço vetorial



Segue-se que  $\dim(S + S^\perp) = d$  e, portanto, que

$$S + S^\perp = \mathbb{R}^d.$$

Isso mostra que todo vetor de  $\mathbb{R}^d$  é escrito como uma soma de um vetor de  $S$  e outro de  $S^\perp$ .

Vamos ver que essa decomposição é única. Se houver vetores  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \in S$ ,  $\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2 \in S^\perp$  para que:

$$\mathbf{u}_1 + \mathbf{w}_1 = \mathbf{v} = \mathbf{u}_2 + \mathbf{w}_2,$$

Então teríamos:

$$\mathbf{u}_1 - \mathbf{u}_2 = \mathbf{w}_2 - \mathbf{w}_1.$$

Este vetor está na interseção de  $S$  e  $S^\perp$ , portanto, deve ser igual ao vetor zero. Em particular:

$$\mathbf{u}_1 = \mathbf{u}_2, \quad \mathbf{w}_2 = \mathbf{w}_1.$$



## projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

## projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

- 1 Encontramos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de  $S$  e outro  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_d\}$  de  $S^\perp$

## projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

- 1 Encontramos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de  $S$  e outro  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_d\}$  de  $S^\perp$
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$**

$$\mathbf{v} = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k + a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d$$

## projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

- 1 Encontramos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de  $S$  e outro  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_d\}$  de  $S^\perp$
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base**  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$

$$\mathbf{v} = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k + a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d$$

- 3 Dessa maneira, encontramos  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^S + \mathbf{v}^\perp$ , onde  $\mathbf{v}^S = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k \in S$  e  $\mathbf{v}^\perp = a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d \in S^\perp$ .

# projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

- 1 Encontramos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de  $S$  e outro  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_d\}$  de  $S^\perp$
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$**

$$\mathbf{v} = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k + a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d$$

- 3 Dessa maneira, encontramos  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^S + \mathbf{v}^\perp$ , onde  $\mathbf{v}^S = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k \in S$  e  $\mathbf{v}^\perp = a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d \in S^\perp$ .
- 4 **projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$  é o vetor  $\mathbf{v}^S$ .**

## projeção ortogonal de $\mathbf{v}$ em $S$



Já podemos definir a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  em  $S \subset \mathbb{R}^d$ .

- 1 Encontramos uma base  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de  $S$  e outro  $\{\mathbf{v}_{k+1}, \dots, \mathbf{v}_d\}$  de  $S^\perp$
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base**  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$

$$\mathbf{v} = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k + a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d$$

- 3 Dessa maneira, encontramos  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^S + \mathbf{v}^\perp$ , onde  $\mathbf{v}^S = a_1\mathbf{v}_1 + \dots + a_k\mathbf{v}_k \in S$  e  $\mathbf{v}^\perp = a_{k+1}\mathbf{v}_{k+1} + \dots + a_d\mathbf{v}_d \in S^\perp$ .
- 4 **projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$**  é o vetor  $\mathbf{v}^S$ .

A construção anterior não depende da escolha da base de  $S$  ou da base de  $S^\perp$ .

Observamos que  $\mathbf{v} - \mathbf{v}^S = \mathbf{v}^\perp$  é sempre perpendicular a  $S$ .

# projeção ortogonal em um subespaço da dimensão 1



A projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S = \langle \mathbf{w} \rangle$  pode ser calculada com a fórmula:

$$P_S \mathbf{v} = \left( \mathbf{v} \cdot \frac{\mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|} \right) \frac{\mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

**demonstração:**

# projeção ortogonal em um subespaço da dimensão 1



A projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S = \langle \mathbf{w} \rangle$  pode ser calculada com a fórmula:

$$P_S \mathbf{v} = \left( \mathbf{v} \cdot \frac{\mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|} \right) \frac{\mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

**demonstração:** Nós escrevemos

$$\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w} + \left( \mathbf{v} - \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w} \right)$$

É óbvio que  $\frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$  pertence a  $S$ , e é necessário apenas demonstrar que o outro termo pertence a  $S^\perp$ . Para fazer isso, basta examinar seu produto escalar com  $\mathbf{w}$ , que é o gerador de  $S$ :

$$\mathbf{w} \cdot \left( \mathbf{v} - \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w} \right) = \mathbf{w} \cdot \mathbf{v} - \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \|\mathbf{w}\|^2 = 0$$



# Propiedades de la proyección ortogonal



$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .

# Propiedades de la proyección ortogonal



$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .

# Propiedades de la proyección ortogonal



$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .
- Si  $\mathbf{v} = \lambda\mathbf{w}$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{v}$ , si  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ .

$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .
- Si  $\mathbf{v} = \lambda\mathbf{w}$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{v}$ , si  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ .
- La longitud de  $\|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|$  es  $\frac{|\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}|}{\|\mathbf{w}\|} = \|\mathbf{v}\| |\cos(\theta)|$ , donde  $\theta$  es el ángulo entre  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{w}$ .

$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .
- Si  $\mathbf{v} = \lambda\mathbf{w}$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{v}$ , si  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ .
- La longitud de  $\|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|$  es  $\frac{|\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}|}{\|\mathbf{w}\|} = \|\mathbf{v}\| |\cos(\theta)|$ , donde  $\theta$  es el ángulo entre  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{w}$ .
- El vector  $\mathbf{u} := \mathbf{v} - P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es siempre ortogonal a  $\mathbf{w}$ .

$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .
- Si  $\mathbf{v} = \lambda\mathbf{w}$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{v}$ , si  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ .
- La longitud de  $\|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|$  es  $\frac{|\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}|}{\|\mathbf{w}\|} = \|\mathbf{v}\| |\cos(\theta)|$ , donde  $\theta$  es el ángulo entre  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{w}$ .
- El vector  $\mathbf{u} := \mathbf{v} - P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es siempre ortogonal a  $\mathbf{w}$ .
- Se cumple el teorema de Pitágoras:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|^2.$$

$$P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \frac{\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}}{\|\mathbf{w}\|^2} \mathbf{w}$$

- La proyección ortogonal  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es proporcional a  $\mathbf{w}$ .
- Si  $\|\mathbf{w}\| = 1$ , entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = (\mathbf{w} \cdot \mathbf{v})\mathbf{w}$ .
- Si  $\mathbf{v} = \lambda\mathbf{w}$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{v}$ , si  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$  entonces  $P_{\mathbf{w}}\mathbf{v} = \mathbf{0}$ .
- La longitud de  $\|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|$  es  $\frac{|\mathbf{v} \cdot \mathbf{w}|}{\|\mathbf{w}\|} = \|\mathbf{v}\| |\cos(\theta)|$ , donde  $\theta$  es el ángulo entre  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{w}$ .
- El vector  $\mathbf{u} := \mathbf{v} - P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}$  es siempre ortogonal a  $\mathbf{w}$ .
- Se cumple el teorema de Pitágoras:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_{\mathbf{w}}\mathbf{v}\|^2.$$

- Para cualesquiera  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ :

$$P_{\mathbf{w}}(a\mathbf{u} + b\mathbf{v}) = aP_{\mathbf{w}}(\mathbf{u}) + bP_{\mathbf{w}}(\mathbf{v})$$

# Propriedades da projeção ortogonal



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

- Teorema de Pitágoras:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_S \mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}\|^2.$$

- para qualquer  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ :

$$P_S(a\mathbf{u} + b\mathbf{v}) = aP_S(\mathbf{u}) + bP_S(\mathbf{v})$$



# Propriedades da projeção ortogonal



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

- Teorema de Pitágoras:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_S \mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}\|^2.$$

**Demonstração:**

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_S \mathbf{v} + (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v})\|^2 = \|P_S \mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}\|^2 + 2(P_S \mathbf{v} \cdot (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}))$$

Sabemos que  $P_S \mathbf{v} \cdot (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}) = 0$  porque  $P_S \mathbf{v} \in S$  e  $(\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}) \in S^\perp$ .

- para qualquer  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ :

$$P_S(a\mathbf{u} + b\mathbf{v}) = aP_S(\mathbf{u}) + bP_S(\mathbf{v})$$

# Propriedades da projeção ortogonal



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

- Teorema de Pitágoras:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_S \mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}\|^2.$$

**Demonstração:**

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \|P_S \mathbf{v} + (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v})\|^2 = \|P_S \mathbf{v}\|^2 + \|\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}\|^2 + 2(P_S \mathbf{v} \cdot (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}))$$

Sabemos que  $P_S \mathbf{v} \cdot (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}) = 0$  porque  $P_S \mathbf{v} \in S$  e  $(\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}) \in S^\perp$ .

- para qualquer  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$ ,  $a, b \in \mathbb{R}$ :

$$P_S(a\mathbf{u} + b\mathbf{v}) = aP_S(\mathbf{u}) + bP_S(\mathbf{v})$$

**Demonstração:** Basta quebrar  $\mathbf{u} = P_S \mathbf{u} + (\mathbf{u} - P_S \mathbf{u})$ ,  
 $\mathbf{v} = P_S \mathbf{v} + (\mathbf{v} - P_S \mathbf{v})$  e adicionar

$$a\mathbf{u} + b\mathbf{v} = (aP_S \mathbf{u} + bP_S \mathbf{v}) + (a(\mathbf{u} - P_S \mathbf{u}) + b(\mathbf{v} - P_S \mathbf{v}))$$

expressar  $a\mathbf{u} + b\mathbf{v}$  como a soma de um vetor em  $S$  e outro em  $S^\perp$ .

$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

- Sim  $\mathbf{v} \in S$  então

$$P_S \mathbf{v} = \mathbf{v}.$$

- Sim  $\mathbf{v} \in S^\perp$  então

$$P_S \mathbf{v} = \mathbf{0}.$$

Calcule a projeção ortogonal em

$$S = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

dos seguintes vetores:

$$\mathbf{v}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## propriedade da distância mínima



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

Para qualquer vetor  $\mathbf{w} \in S$ , você tem que

$$\|\mathbf{w} - \mathbf{v}\| \geq \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|$$

Em outras palavras,  $P_S \mathbf{v}$  é o vetor de  $S$  mais próximo de  $\mathbf{v}$ .

## propriedade da distância mínima



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

Para qualquer vetor  $\mathbf{w} \in S$ , você tem que

$$\|\mathbf{w} - \mathbf{v}\| \geq \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|$$

Em outras palavras,  $P_S \mathbf{v}$  é o vetor de  $S$  mais próximo de  $\mathbf{v}$ .

**Demonstração:**

$$\begin{aligned}\|\mathbf{w} - \mathbf{v}\|^2 &= \|\mathbf{w} - P_S \mathbf{v} + P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2 \\ &= \|\mathbf{w} - P_S \mathbf{v}\|^2 + \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2 \\ &\geq \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2.\end{aligned}$$

## propriedade da distância mínima



$S$  é um subespaço vetorial de  $\mathbb{R}^d$  de qualquer dimensão e  $P_S \mathbf{v}$  é a projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$ .

Para qualquer vetor  $\mathbf{w} \in S$ , você tem que

$$\|\mathbf{w} - \mathbf{v}\| \geq \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|$$

Em outras palavras,  $P_S \mathbf{v}$  é o vetor de  $S$  mais próximo de  $\mathbf{v}$ .

**Demonstração:**

$$\begin{aligned}\|\mathbf{w} - \mathbf{v}\|^2 &= \|\mathbf{w} - P_S \mathbf{v} + P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2 \\ &= \|\mathbf{w} - P_S \mathbf{v}\|^2 + \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2 \\ &\geq \|P_S \mathbf{v} - \mathbf{v}\|^2.\end{aligned}$$

Esse fato simples tem aplicativos importantes, como veremos.

# Base Ortonormal



Como dissemos, procuramos encontrar uma base *especial* de um subespaço vetorial.

Um conjunto de vetores é mutuamente ortogonal se

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j = 0 \text{ (Sim } i \neq j)$$



Como dissemos, procuramos encontrar uma base *especial* de um subespaço vetorial.

Um conjunto de vetores é mutuamente ortogonal se

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j = 0 \text{ ( Sim } i \neq j \text{ )}$$

Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.

Como dissemos, procuramos encontrar uma base *especial* de um subespaço vetorial.

Um conjunto de vetores é mutuamente ortogonal se

$$\mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j = 0 \text{ ( Sim } i \neq j \text{ )}$$

Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.

- Se encontrarmos  $m$  vetores não nulos e mutuamente ortogonais dentro de um espaço de dimensão  $m$ , eles são automaticamente uma base.
- Se encontrarmos  $m$  vetores não nulos e mutuamente ortogonais dentro de um subespaço vetorial, o espaço tem pelo menos dimensão  $m$ .



Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.



Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.

Se para certos números reais  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  você tem:

$$\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \lambda_3 \mathbf{u}_3 + \dots \lambda_r \mathbf{u}_r = \mathbf{0}.$$

Multiplicando esta equação por  $\mathbf{u}_1$  obtemos:

$$\lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_2 (\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_3 (\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_1) + \dots \lambda_r (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) = \mathbf{0} \cdot \mathbf{u}_1 = 0.$$



Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.

Se para certos números reais  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  você tem:

$$\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \lambda_3 \mathbf{u}_3 + \dots \lambda_r \mathbf{u}_r = \mathbf{0}.$$

Multiplicando esta equação por  $\mathbf{u}_1$  obtemos:

$$\lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_2 (\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_3 (\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_1) + \dots \lambda_r (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) = \mathbf{0} \cdot \mathbf{u}_1 = 0.$$

Agora, todos os anúncios na parte esquerda dessa identidade são Nulas, exceto o primeiro ser:

$$(\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) = (\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_1) = \dots = (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) = 0.$$

Então,

$$0 = \lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) = \lambda_1 \|\mathbf{u}_1\|^2,$$

do que é seguido isso, sendo  $\|\mathbf{u}_1\| \neq 0$ , que  $\lambda_1 = 0$ .



Um conjunto de vetores não nulos e mutuamente ortogonais é necessariamente **linearmente independente**.

Se para certos números reais  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_r$  você tem:

$$\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \lambda_3 \mathbf{u}_3 + \dots \lambda_r \mathbf{u}_r = \mathbf{0}.$$

Multiplicando esta equação por  $\mathbf{u}_1$  obtemos:

$$\lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_2 (\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_3 (\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_1) + \dots \lambda_r (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) = \mathbf{0} \cdot \mathbf{u}_1 = 0.$$

Agora, todos os anúncios na parte esquerda dessa identidade são Nulas, exceto o primeiro ser:

$$(\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) = (\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_1) = \dots = (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) = 0.$$

Então,

$$0 = \lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) = \lambda_1 \|\mathbf{u}_1\|^2,$$

do que é seguido isso, sendo  $\|\mathbf{u}_1\| \neq 0$ , que  $\lambda_1 = 0$ . Prosseguindo da mesma maneira com  $\mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$ , obtemos isso  $\lambda_2 = 0, \dots, \lambda_r = 0$ , respectivamente.



Os vetores  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  de  $S$  formam a **Base Ortonormal de  $S$**  se forem a base de  $S$ , são mutuamente ortogonais e também unitários:

$\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r \in S$ , gerar o subespaço  $S$ ;

$$\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j = 0, \quad \text{Si } i \neq j;$$

$$\|\mathbf{u}_1\| = \|\mathbf{u}_2\| = \dots = \|\mathbf{u}_r\| = 1.$$



Os vetores  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  de  $S$  formam a **Base Ortonormal de  $S$**  se forem a base de  $S$ , são mutuamente ortogonais e também unitários:

$\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r \in S$ , gerar o subespaço  $S$ ;

$$\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j = 0, \quad \text{Si } i \neq j;$$

$$\|\mathbf{u}_1\| = \|\mathbf{u}_2\| = \dots = \|\mathbf{u}_r\| = 1.$$

Exemplo:

$$\mathbf{v}_1 = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \mathbf{v}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix},$$

Eles são uma base ortonormal de:

$$S = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle$$



## Exercício

Encontre uma base ortonormal para cada um dos seguintes subespaços:



## Exercício



Encontre uma base ortonormal para cada um dos seguintes subespaços:

$$S_1 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

## Exercício



Encontre uma base ortonormal para cada um dos seguintes subespaços:

$$S_1 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$S_2 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle \subset \mathbb{R}^4$$

## Exercício



Encontre uma base ortonormal para cada um dos seguintes subespaços:

$$S_1 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$S_2 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle \subset \mathbb{R}^4$$

$$S_3 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

## Exercício



Encontre uma base ortonormal para cada um dos seguintes subespaços:

$$S_1 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$S_2 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle \subset \mathbb{R}^4$$

$$S_3 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

$$S_4 = \left\langle \begin{bmatrix} 2 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right\rangle$$

## coordenadas de um vetor em uma base ortonormal



Seja  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  Você tem:

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2) \mathbf{u}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r) \mathbf{u}_r$$

## coordenadas de um vetor em uma base ortonormal



Seja  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  Você tem:

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2) \mathbf{u}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r) \mathbf{u}_r$$

**Demonstração:** Escrevemos  $\mathbf{v} \in S$  como uma combinação linear dos elementos da base:

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r.$$



Seja  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  Você tem:

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2) \mathbf{u}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r) \mathbf{u}_r$$

**Demonstração:** Escrevemos  $\mathbf{v} \in S$  como uma combinação linear dos elementos da base:

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r.$$

Se multiplicarmos esta equação  $\mathbf{v}$  pelo vetor  $\mathbf{u}_1$  Nós conseguimos:

$$\begin{aligned} \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1 &= (\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r) \cdot \mathbf{u}_1 \\ &= \lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_2 (\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) + \dots + \lambda_r (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) \\ &= \lambda_1 \|\mathbf{u}_1\|^2 + \lambda_2 0 + \dots + \lambda_r 0 \\ &= \lambda_1. \end{aligned}$$



Seja  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  Você tem:

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2) \mathbf{u}_2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r) \mathbf{u}_r$$

**Demonstração:** Escrevemos  $\mathbf{v} \in S$  como uma combinação linear dos elementos da base:

$$\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r.$$

Se multiplicarmos esta equação  $\mathbf{v}$  pelo vetor  $\mathbf{u}_1$  Nós conseguimos:

$$\begin{aligned} \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1 &= (\lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r) \cdot \mathbf{u}_1 \\ &= \lambda_1 (\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1) + \lambda_2 (\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_1) + \dots + \lambda_r (\mathbf{u}_r \cdot \mathbf{u}_1) \\ &= \lambda_1 \|\mathbf{u}_1\|^2 + \lambda_2 0 + \dots + \lambda_r 0 \\ &= \lambda_1. \end{aligned}$$

Repetindo o cálculo anterior com  $\mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  nós conseguimos:

$$\lambda_2 = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2, \dots, \lambda_r = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r.$$

Como queríamos demonstrar.

Vamos  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de Um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  você tem:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1)^2 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2)^2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r)^2.$$

Vamos  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_r$  uma base ortonormal de Um subespaço  $S \subseteq \mathbb{R}^d$ . Então para qualquer vetor  $\mathbf{v} \in S$  você tem:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1)^2 + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2)^2 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_r)^2.$$

**Demonstração:** Sabemos que  $\mathbf{v} = \lambda_1 \mathbf{u}_1 + \lambda_2 \mathbf{u}_2 + \dots + \lambda_r \mathbf{u}_r$  sendo  $\lambda_i = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_i$ .  
Então:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = \mathbf{v} \cdot \mathbf{v} = \sum_{i,j=1}^d \lambda_i \lambda_j (\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j).$$

O únicos termos não nulos na soma anterior são aqueles que envolvem  $\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_i$ . Como  
Então:

$$\|\mathbf{v}\|^2 = (\lambda_1)^2 + (\lambda_2)^2 + \dots + (\lambda_r)^2,$$

E concluímos usando que  $\lambda_i = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_i$ .

# Como encontrar uma base ortonormal?



É sempre possível encontrar bases ortonormais, usando por exemplo o método de Gram-Schmidt, mas não vamos falar de esto.

- Seção 5.7 do livro do aula.
- Método de Gram-Schmidt em ação:  
<https://www.cancamusa.net/sage/gram-schmidt.html>
- Wikipedia acerca do Método de Gram-Schmidt:  
[https://pt.wikipedia.org/wiki/Processo\\_de\\_Gram-Schmidt](https://pt.wikipedia.org/wiki/Processo_de_Gram-Schmidt)

## projeção ortogonal usando bases ortonormais



Se tivermos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  de  $S \subset \mathbb{R}^d$ , podemos calcular a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  assim:

$$P_S \mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k$$

*Não precisamos de uma base de  $S^\perp$ !*

## projecção ortogonal usando bases ortonormais



Se tivermos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  de  $S \subset \mathbb{R}^d$ , podemos calcular a projecção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  assim:

$$P_S \mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k$$

*Não precisamos de uma base de  $S^\perp$ !*

### Demonstração:

- 1 Encontramos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_d\}$  de  $S^\perp$  com o método Gram-schmidt

## projecção ortogonal usando bases ortonormais



Se tivermos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  de  $S \subset \mathbb{R}^d$ , podemos calcular a projecção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  assim:

$$P_S \mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k$$

*Não precisamos de uma base de  $S^\perp$ !*

### Demonstração:

- 1 Encontramos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_d\}$  de  $S^\perp$  com o método Gram-schmidt
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base**  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_d\}$  obtidas juntando-se às bases ortonormais de  $S$  e  $S^\perp$ :

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_{k+1}) \mathbf{u}_{k+1} + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_d) \mathbf{u}_d$$

# projeção ortogonal usando bases ortonormais



Se tivermos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  de  $S \subset \mathbb{R}^d$ , podemos calcular a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  assim:

$$P_S \mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k$$

*Não precisamos de uma base de  $S^\perp$ !*

## Demonstração:

- 1 Encontramos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_d\}$  de  $S^\perp$  com o método Gram-schmidt
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base**  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_d\}$  obtidas juntando-se às bases ortonormais de  $S$  e  $S^\perp$ :

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_{k+1}) \mathbf{u}_{k+1} + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_d) \mathbf{u}_d$$

- 3 Escrevemos  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^S + \mathbf{v}^\perp$ , onde  $\mathbf{v}^S = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k \in S$  e  $\mathbf{v}^\perp = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_{k+1}) \mathbf{u}_{k+1} + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_d) \mathbf{u}_d \in S^\perp$ .



# projeção ortogonal usando bases ortonormais



Se tivermos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  de  $S \subset \mathbb{R}^d$ , podemos calcular a projeção ortogonal de  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^d$  assim:

$$P_S \mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k$$

*Não precisamos de uma base de  $S^\perp$ !*

## Demonstração:

- 1 Encontramos uma base ortonormal  $\{\mathbf{u}_{k+1}, \dots, \mathbf{u}_d\}$  de  $S^\perp$  com o método Gram-schmidt
- 2 Encontramos as **coordenadas de  $\mathbf{v}$  na base**  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_d\}$  obtidas juntando-se às bases ortonormais de  $S$  e  $S^\perp$ :

$$\mathbf{v} = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_{k+1}) \mathbf{u}_{k+1} + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_d) \mathbf{u}_d$$

- 3 Escrevemos  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^S + \mathbf{v}^\perp$ , onde  $\mathbf{v}^S = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1) \mathbf{u}_1 + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_k) \mathbf{u}_k \in S$  e  $\mathbf{v}^\perp = (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_{k+1}) \mathbf{u}_{k+1} + \dots + (\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_d) \mathbf{u}_d \in S^\perp$ .
- 4 **projeção ortogonal de  $\mathbf{v}$  em  $S$  é o vetor  $\mathbf{v}^S$ .**