

Base ortonormais

Pablo Angulo, Fabricio Macià

Universidade Pedagogica 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:

Bases



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:

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

Bases



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:

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

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:

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

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 **projeção 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.

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

Base de S e S^\perp



Definimos um subespaço S e colocamos qualquer base.

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

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

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

Base de S e S^\perp



Definimos um subespaço S e colocamos qualquer base.

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

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

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

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

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

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

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

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 $S \subset \mathbb{R}^d$.

- ➊ 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 $S \subset \mathbb{R}^d$.

- ➊ 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
- ➋ Encontramos as **coordenadas de \mathbf{v} na base** $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$

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

projeção ortogonal de \mathbf{v} em S

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

- ➊ 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
- ➋ Encontramos as **coordenadas de \mathbf{v} na base $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_d\}$**

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

- ➌ 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 .

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:

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



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

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

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} .
- 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 θ es el ángulo entre \mathbf{v} y \mathbf{w} .

Propiedades de la proyección ortogonal



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

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

Propiedades de la proyección ortogonal



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

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

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

Propiedades de la proyección ortogonal

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

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

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

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

$$P_w(a\mathbf{u} + b\mathbf{v}) = aP_w(\mathbf{u}) + bP_w(\mathbf{v})$$

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 .

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 .

- Sim $\mathbf{v} \in S$ então

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

- Sim $\mathbf{v} \in S^\perp$ então

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

Exercício

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

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

Base Ortonormal



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

Um conjunto de vetores é mutuamente ortogonal se

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

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

Base Ortonormal



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

Um conjunto de vetores é mutuamente ortogonal se

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

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 .

demonstração



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

demonstração



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:

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

demonstração



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 $\lambda_1 = 0$.

demonstração



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.

Base Ortonormal



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 ;

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

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

Base Ortonormal



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 ;

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

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

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:



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

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

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

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



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:

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



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 por 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 por 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

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:



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

Não precisamos de uma base de 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-schimdt

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 :

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

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:

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

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 :

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

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

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:

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

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 :

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

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