## Apontamentos III

Espaços euclidianos

# Álgebra Linear | aulas teóricas

Mestrado Integrado em Engenharia Eletrotécnica e de Computadores  $1^{\underline{o}} \text{ semestre } 2016/17$ 

Lina Oliveira Departamento de Matemática, Instituto Superior Técnico

# Índice

ĺn	Índice			
1	Esp	aços euclidianos	1	
	1.1	Espaços euclidianos reais	1	
	1.2	Matriz de Gram	5	
	1.3	Espaços euclidianos complexos. Vetores ortogonais	7	
	1.4	Complemento ortogonal	10	
	1.5	Projeções ortogonais	13	
	1.6	Distância de um ponto a um subespaço. Equações cartesia-		
		nas de $k$ -planos	16	

## 1.1 Espaços euclidianos reais

Espaços euclidianos reais: definição de produto interno e de norma. Exemplos em  $\mathbb{R}^n$ : o produto interno usual; a circunferência de raio unitário quando se considera um produto interno diferente do usual. Desigualdade de Cauchy–Schwarz.

Seja V um espaço vetorial real. Uma forma ou função real

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \to \mathbb{R}$$
  
 $(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) \mapsto \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle$ 

diz-se um **produto interno** se, para todo  $x, y, z \in V$  e todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,

- 1.  $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \langle \boldsymbol{y}, \boldsymbol{x} \rangle$
- 2.  $\langle \alpha \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \alpha \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle$
- 3.  $\langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
- 4.  $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle \geq 0 \quad \wedge \quad (\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle = 0 \Rightarrow \boldsymbol{x} = 0)$

Um espaço linear real V munido com um produto interno diz-se um **espaço euclidiano** (real).

## Exemplos.

- 1. Produto interno usual em  $\mathbb{R}^n$ 
  - $\mathbb{R}^2$  e  $\mathbb{R}^3$

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\| \cos \theta$$
  
=  $x_1 y_1 + x_2 y_2$  em  $\mathbb{R}^2$   $(= x_1 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$  em  $\mathbb{R}^3)$ 

onde  $\theta \in [0, \pi]$  é o ângulo entre os vetores  ${\pmb x}$  e  ${\pmb y}$ . Note-se que a norma do vetor  ${\pmb x}$  satisfaz

$$\|\boldsymbol{x}\|^2 = \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle$$

 $\bullet$   $\mathbb{R}^n$ 

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \dots + x_n y_n$$
  
 $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \mathbf{y}^T \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \mathbf{y}.$ 

Por analogia com os casos de  $\mathbb{R}^2$  e  $\mathbb{R}^3$ , define-se

$$\|x\|^2 = \langle x, x \rangle = x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2$$

ou seja

$$\|\boldsymbol{x}\| = \sqrt{\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$$

2. Outro produto interno em  $\mathbb{R}^2$ 

**Exercício.** Determine a circunferência C de raio 1 e centro em (0,0)

$$C = \{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 : ||(x_1, x_2)|| = 1\}$$

considerando

- a) o produto interno usual
- b) o produto interno

$$\langle (x_1, x_2), (y_1, y_2) \rangle = \frac{1}{9} x_1 y_1 + \frac{1}{4} x_2 y_2$$

### Norma e desigualdade triangular

Qualquer que seja o vetor  ${m x} \in V$ , define-se **norma** de  ${m x}$  como

$$\|\boldsymbol{x}\| = \sqrt{\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle}.\tag{1}$$

Fica assim definida uma função

$$\|\cdot\|:V\to\mathbb{R}$$
  $x\mapsto \|x\|$ 

tal que, para todo o  $x \in V$  e todo o  $\alpha \in \mathbb{R}$ , se tem

1.  $\|\boldsymbol{x}\| \ge 0$  e  $\|\boldsymbol{x}\| \iff \boldsymbol{x} = 0$ 

2.  $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$ 

3.  $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\|$  designaldade triangular

Uma função  $V \to \mathbb{R}$  que satisfaça as condições (i)-(iii) diz-se uma **norma** definida em V.

A demonstração de que a função definida em (1) satisfaz a desigualdade triangular será feita posteriormente recorrendo à desigualdade de Cauchy–Schwarz.

## Desigualdade de Cauchy-Schwarz

**Teorema 1.** Seja V um espaço euclidiano. Quaisquer que sejam  $\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \in V$ , tem-se

$$|\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle| \le ||\boldsymbol{x}|| ||\boldsymbol{y}||.$$

Note que em  $\mathbb{R}^2$  e  $\mathbb{R}^3$  se tem:

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\| \cos \theta,$$

donde

$$|\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle| = \|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\| |\cos \theta| \le \|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\|.$$

## Distância

Quaisquer que sejam  ${m x}, {m y} \in V$ , define-se **distância de**  ${m x}$  a  ${m y}$  como

$$d(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) = \|\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}\|.$$

## Regra do paralelogramo

Quaisquer que sejam os vetores  $x, y \in V$ , tem-se

$$\|\boldsymbol{x} + \boldsymbol{y}\|^2 + \|\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}\|^2 = 2(\|\boldsymbol{x}\|^2 + \|\boldsymbol{y}\|^2).$$

**Exemplo.** Um produto interno em  $\mathbb{M}_{2\times 2}(\mathbb{R})$ .

Quaisquer que sejam as matrizes  $A, B \in \mathbb{M}_{2 \times 2}(\mathbb{R})$ , define-se

$$\langle A, B \rangle = \operatorname{tr}(B^T A)$$
  
=  $\sum_{i,j=1}^2 a_{ij} b_{ij}$ 

com  $A=[a_{ij}]$  e  $B=[b_{ij}]$ .  $^1$  Observe-se que, sendo  $B_c$  a base canónica de  $\mathbb{M}_{2\times 2}(\mathbb{R})$ ,

$$\langle A, B \rangle_{\mathbb{M}_{2 \times 2}(\mathbb{R})} = \langle (A)_{B_c}, (B)_{B_c} \rangle_{\mathbb{R}^4}$$

resultando assim que o produto interno definido acima "respeita" o isomorfismo  $A\mapsto (A)_{B_c}$  entre  $\mathbb{M}_{2\times 2}(\mathbb{R})$  e  $\mathbb{R}^4$ .

## Demonstração da desigualdade triangular

$$\begin{split} \|\boldsymbol{x} + \boldsymbol{y}\|^2 &= \langle \boldsymbol{x} + \boldsymbol{y}, \boldsymbol{x} + \boldsymbol{y} \rangle \\ &= \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle + 2 \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle + \langle \boldsymbol{y}, \boldsymbol{y} \rangle \\ &= \|\boldsymbol{x}\|^2 + 2 \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle + \|\boldsymbol{y}\|^2 \quad \leftarrow \quad \text{produto interno em termos da norma} \\ &\leq \|\boldsymbol{x}\|^2 + 2 |\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle| + \|\boldsymbol{y}\|^2 \\ &\leq \|\boldsymbol{x}\|^2 + 2 \|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\| + \|\boldsymbol{y}\|^2 \quad \leftarrow \quad \text{desigualdade de Cauchy-Schwarz} \\ &= (\|\boldsymbol{x}\| + \|\boldsymbol{y}\|)^2 \end{split}$$

Donde

$$||x + y|| \le ||x|| + ||y||,$$

o que conclui a demonstração.

$$\langle A, B \rangle = \operatorname{tr}(A^T B).$$

Note que  $\operatorname{tr}(B^T A) = \operatorname{tr}(A^T B)$ , o que também permite definir

## 1.2 Matriz de Gram

Seja V um espaço euclidiano real e seja  $B=(\boldsymbol{b}_1,\boldsymbol{b}_2,\ldots,\boldsymbol{b}_n)$  uma base de V. Sendo  $\boldsymbol{x},\boldsymbol{y}\in V$  tais que  $\boldsymbol{x}_B=(\alpha_1,\alpha_2,\ldots,\alpha_n)$  e  $\boldsymbol{y}_B=(\beta_1,\beta_2,\ldots,\beta_n)$ , tem-se

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \langle \alpha_1 \boldsymbol{b}_1 + \alpha_2 \boldsymbol{b}_2 + \dots + \alpha_n \boldsymbol{b}_n, \beta_1 \boldsymbol{b}_1 + \beta_2 \boldsymbol{b}_2 + \dots + \beta_n \boldsymbol{b}_n \rangle$$

$$= \begin{bmatrix} \beta_1 & \beta_2 & \dots & \beta_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_1 \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_1 \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_1 \rangle \\ \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_2 \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_2 \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_2 \rangle \\ \vdots & & & & \\ \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_n \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_n \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_n \rangle \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}.$$

Assim, dado um produto interno em V e uma base B, é possível determinar uma matriz G tal que

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \mathbf{y}_B^T G \mathbf{x}_B.$$

A matriz  $G = [g_{ij}]$ , onde para todo i, j = 1, ..., n, se tem  $g_{ij} = \langle b_j, b_i \rangle$ , diz-se a **matriz de Gram** do conjunto de vetores  $\{b_1, b_2, ..., b_n\}$ .

Note que:

- G é uma matriz  $n \times n$  real simétrica ( $G = G^T$ );
- para todo o vetor  $\mathbf{x} \in V$ , não nulo,

$$\mathbf{x}_B^T G \mathbf{x}_B > 0.$$

Uma matriz (quadrada) real simétrica A de ordem k diz-se **definida positiva** se, para todo o vetor  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  não nulo,  $\mathbf{x}^T A \mathbf{x} > 0$ .

**Exercício.** Considere que  $\mathbb{R}^n$  está munido com a base canónica  $\mathcal{E}_n$ . Qual é a matriz de Gram G que corresponde ao produto interno usual em  $\mathbb{R}^n$ ? E a que corresponde ao produto interno do exercício (b) da Secção 18?

Proposição 1. Uma matriz real simétrica é definida positiva se e só se todos os seus valores próprios são positivos.

**Teorema 2.** Seja A uma matriz real simétrica de ordem n. As afirmações seguintes são equivalentes.

(i) A expressão

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \mathbf{y}^T A \mathbf{x}$$

define um produto interno em  $\mathbb{R}^n$ .

(ii) A é uma matriz definida positiva.

# 1.3 Espaços euclidianos complexos. Vetores ortogonais.

Espaços euclidianos complexos. Exemplo: produto interno usual no espaço  $\mathbb{C}^n$ . Matriz de Gram; matrizes hermitianas e matrizes definidas positivas. Ângulo entre dois vetores, vetores ortogonais e teorema de Pitágoras.

Seja V um espaço vetorial complexo. Uma forma ou função complexa

$$\langle \cdot, \cdot \rangle : V \times V \to \mathbb{C}$$
  
 $(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) \mapsto \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle$ 

diz-se um **produto interno** se, para todo  $\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}, \boldsymbol{z} \in V$  e todo  $\alpha \in \mathbb{C}$ ,

- 1.  $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \overline{\langle \boldsymbol{y}, \boldsymbol{x} \rangle}$
- 2.  $\langle \alpha \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \alpha \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle$
- 3.  $\langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
- 4.  $\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle \geq 0 \quad \wedge \quad (\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle = 0 \Rightarrow \boldsymbol{x} = 0)$

Um espaço vetorial complexo V munido com um produto interno diz-se um **espaço euclidiano** (complexo).

Tal como no caso dos espaços euclidianos reais, define-se **norma** dum vetor como

$$\|oldsymbol{x}\| = \sqrt{\langle oldsymbol{x}, oldsymbol{x}
angle},$$

e distância de x a y como

$$d(\boldsymbol{x}, \boldsymbol{y}) = \|\boldsymbol{x} - \boldsymbol{y}\|.$$

**Exemplo.** Produto interno usual em  $\mathbb{C}^n$ . Sendo  $\boldsymbol{x}=(x_1,x_2,\ldots,x_n)$  e  $\boldsymbol{y}=(y_1,y_2,\ldots,y_n)$  vetores de  $\mathbb{C}^n$ , define-se

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = x_1 \overline{y}_1 + x_2 \overline{y}_2 + \dots + x_n \overline{y}_n$$

e, portanto,

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \overline{\mathbf{y}}^T \mathbf{x}.$$

Quanto à norma, temos

$$\|\boldsymbol{x}\|^2 = \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{x} \rangle = x_1 \bar{x}_1 + x_2 \bar{x}_2 + \dots + x_n \bar{x}_n$$

ou seja

$$\|x\| = \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2}$$

Todos os resultados apresentados para espaços euclidianos reais são válidos também para os espaços euclidianos complexos (i.e., desigualdade de Cauchy–Schwarz, desigualdade triangular, regra do paralelogramo, . . . ).

## Matriz de Gram

Seja V um espaço euclidiano complexo e seja  $B=(\boldsymbol{b}_1,\boldsymbol{b}_2,\ldots,\boldsymbol{b}_n)$  uma base de V. Sendo  $\boldsymbol{x},\boldsymbol{y}\in V$  tais que  $\boldsymbol{x}_B=(\alpha_1,\alpha_2,\ldots,\alpha_n)$  e  $\boldsymbol{y}_B=(\beta_1,\beta_2,\ldots,\beta_n)$ , tem-se

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \langle \alpha_1 \boldsymbol{b}_1 + \alpha_2 \boldsymbol{b}_2 + \dots + \alpha_n \boldsymbol{b}_n, \beta_1 \boldsymbol{b}_1 + \beta_2 \boldsymbol{b}_2 + \dots + \beta_n \boldsymbol{b}_n \rangle$$

$$= [\overline{\beta}_1 \ \overline{\beta}_2 \ \dots \ \overline{\beta}_n] \underbrace{\begin{bmatrix} \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_1 \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_1 \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_1 \rangle \\ \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_2 \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_2 \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_2 \rangle \\ \vdots & & & & \\ \langle \boldsymbol{b}_1, \boldsymbol{b}_n \rangle & \langle \boldsymbol{b}_2, \boldsymbol{b}_n \rangle & \dots & \langle \boldsymbol{b}_n, \boldsymbol{b}_n \rangle \end{bmatrix}}_{C} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}.$$

Assim, dado um produto interno em V e uma base B, é possível determinar uma matriz G tal que

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \overline{\mathbf{y}}_B^T G \mathbf{x}_B.$$

A matriz  $G=[g_{ij}]$ , onde para todo  $i,j=1,\ldots,n$ , se tem  $g_{ij}=\langle b_j,b_i\rangle$ , diz-se a **matriz de Gram** do conjunto de vetores  $\{\boldsymbol{b}_1,\boldsymbol{b}_2,\ldots,\boldsymbol{b}_n\}$ .

Note que:

- ullet G é uma matriz  $n \times n$  complexa tal que  $G = \overline{G}^T$ ;
- para todo o vetor  $\mathbf{x} \in V$ , não nulo,

$$\overline{\mathbf{x}}_B^T G \mathbf{x}_B > 0.$$

Uma matriz complexa quadrada A de ordem k diz-se **hermitiana** se  $A = \overline{A}^T$ .

N.B.- Como vimos na Secção "Valores próprios e vetores próprios", o espetro  $\sigma(A)$  de uma matriz hermitiana A está contido em  $\mathbb{R}$ .

Uma matriz hermitiana A de ordem k diz-se **definida positiva** se, para todo o vetor  $\boldsymbol{x} \in \mathbb{C}^n$  não nulo,  $\bar{\mathbf{x}}^T A \mathbf{x} > 0$ .

Proposição 2. Uma matriz hermitiana é definida positiva see todos os seus valores próprios são positivos.

**Teorema 3.** Seja A uma matriz hermitiana de ordem n. As afirmações seguintes são equivalentes.

(i) A expressão

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = \overline{\mathbf{y}}^T A \mathbf{x}$$

define um produto interno em  $\mathbb{C}^n$ .

(ii) A é uma matriz definida positiva.

## Ângulo entre dois vetores

Sejam x e y vetores  $\underline{\tilde{nao}}$  nulos de um espaço euclidiano real V. Define-se  $\hat{angulo}$  entre os vetores x e y como sendo o  $\hat{angulo}$   $\theta$ , com  $0 \le \theta \le \pi$ , tal que

V é um espaço euclidiano real

$$\cos \theta = \frac{\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle}{\|\boldsymbol{x}\| \|\boldsymbol{y}\|}.$$

A designaldade de Cauchy–Schwarz mostra que  $|\cos \theta| \le 1$ .

Sejam x e y vetores (possivelmente nulos) de um espaço euclidiano V. Os vetores x e y dizem-se **ortogonais**, e representa-se  $x \perp y$ , se

$$\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{y} \rangle = 0.$$

V é
um espaço
euclidiano
real ou
complexo

**Exercício.** Quais são os vetores ortogonais a  $\mathbf{v}=(1,1,0)$ , quando se considera em  $\mathbb{R}^3$  o produto interno usual?

Teorema 4. (Teorema de Pitágoras) Sejam x e y vetores ortogonais de um espaço euclidiano V. Então

$$\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2.$$

Demonstração. Exercício.

## 1.4 Complemento ortogonal

Conjuntos ortogonais e complemento ortogonal de um subespaço. Complemento ortogonal de um subespaço e os vetores ortogonais a um conjunto gerador desse subespaço. Dimensão do complemento ortogonal e grau de indeterminação do sistema de equações lineares homogéneo obtido a partir duma base do subespaço. Exemplos. Classificação dos complementos ortogonais de subespaços de  $\mathbb{R}^n$  baseada na dimensão dos subespaços e no grau de indeterminação do sistema de equações lineares homogéneo correspondente. Subconjuntos ortogonais dum espaço euclidiano: definição e majoração da cardinalidade do subconjunto (dependendo da dimensão do espaço euclidiano). Exemplos em  $\mathbb{R}^n$ . Complementos ortogonais dos subespaços associados a uma matriz.

## Complemento ortogonal

Seja X um subconjunto de um espaço euclidiano V. Diz-se que um vetor u é **ortogonal a** X se u é ortogonal a todos os elementos de X. Designa-se por  $u \perp W$ .

Por exemplo, (1,1,0) é ortogonal ao plano S (cf. exercício anterior).

Seja W um subespaço de V. O **complemento ortogonal** de W, designado por  $W^{\perp}$ , é definido por

$$W^{\perp} = \{ \boldsymbol{u} \in V : \boldsymbol{u} \perp W \}.$$

**Exercício.** Determine o complemento ortogonal da reta gerada pelo vetor (1,1,0).

Proposição 3.  $W^{\perp}$  é um subespaço de V.

Proposição 4. Seja W um subespaço linear de um espaço euclidiano V e seja  $\{u_1, u_2, \ldots, u_k\}$  um conjunto gerador de W. Então  $u \in V$  é ortogonal a W sse for ortogonal a  $\{u_1, u_2, \ldots, u_k\}$ .

Corolário 1. Nas condições da proposição anterior,  $u \in V$  é ortogonal a W sse for ortogonal a uma base de W.

**Exercício.** Determine o complemento ortogonal do plano W de  $\mathbb{R}^3$  com a equação cartesiana x=y.

**Solução.**  $W^{\perp}$  é a reta de equações:

ou

$$(x,y,z)=t(-1,1,0)$$
  $(t\in\mathbb{R})$  equação vetorial

Οl

$$\begin{cases} x=-t\\ y=t\\ z=0 \end{cases} \qquad \text{equações paramétricas}$$

Proposição 5. Seja W um subespaço dum espaço euclidiano V.

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

(ii) 
$$W^{\perp\perp} = W$$

Um subconjunto X dum espaço euclidiano V diz-se um **conjunto ortogonal** se, quaisquer que sejam  $x, y \in X$  com  $x \neq y$ , se tem  $x \perp y$ .

**Pergunta.** Seja X um conjunto ortogonal que não contém o vetor nulo.

- Se  $X \subseteq \mathbb{R}^2$ , quantos vetores tem X, no máximo?
- Se  $X \subseteq \mathbb{R}^3$ , quantos vetores tem X, no máximo?

**Proposição 6.** Seja V um espaço euclidiano. Seja  $X = \{v_1, v_2, \ldots, v_k\}$  um conjunto ortogonal tal que  $v_j \neq 0$ , para todo  $j = 1, \ldots, k$ . Então X é linearmente independente.

Demonstração.

$$\langle \alpha_1 \boldsymbol{v}_1 + \alpha_2 \boldsymbol{v}_2 + \dots + \alpha_k \boldsymbol{v}_k, \boldsymbol{v}_j \rangle = \alpha_j^2 ||\boldsymbol{v}_j||^2 = 0 \Rightarrow \alpha_j = 0.$$

Corolário 2. Seja V um espaço euclidiano de dimensão n. e seja  $X = \{v_1, v_2, ..., v_k\}$  um conjunto ortogonal tal que  $v_j \neq 0$ , para todo j = 1, ..., k. Então  $k \leq n$ .

Corolário 3. Seja V um espaço euclidiano de dimensão n. e seja  $X = \{v_1, v_2, \ldots, v_n\}$  um conjunto ortogonal tal que  $v_j \neq 0$ , para todo  $j = 1, \ldots, n$ . Então X é uma base de V.

## Complementos ortogonais dos subespaços associados a uma matriz real

**Proposição 7.** Seja A uma matriz  $n \times k$  com entradas reais. Então, considerando em  $\mathbb{R}^n$  e  $\mathbb{R}^k$  os produtos internos usuais, tem-se:

(i) 
$$L(A)^{\perp} = N(A)$$

(ii) 
$$N(A)^{\perp} = L(A)$$

(iii) 
$$C(A)^{\perp} = N(A^T)$$

(iv) 
$$N(A^T)^{\perp} = C(A)$$

## 1.5 Projeções ortogonais

Bases ortogonais e bases ortonormais: existência e coordenadas. Exemplos. Projeção ortogonal sobre um vetor. Projeção ortogonal de vetores sobre um subespaço de um epaço euclidiano e decomposição desse espaço em soma direta. Método de ortogonalização de Gram–Schmidt.

## Bases ortogonais e bases ortonormais

Diz-se que uma base  ${\mathcal B}$  de um espaço euclidiano V é:

- uma base ortogonal se for um conjunto ortogonal;
- uma base ortonormal se for um conjunto ortogonal e todos os seus elementos tiverem norma unitária.

Seja  $oldsymbol{x}$  um vetor de V e seja

$$(\boldsymbol{x})_{\mathcal{B}} = (\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$$

o vetor das coordenadas de x na base  $\mathcal{B}$ .

Vetor das coordenadas numa base ortogonal  $\mathcal B$ 

$$\alpha_j = \frac{\langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{b}_j \rangle}{\|\boldsymbol{b}_j\|^2}$$

Vetor das coordenadas numa base ortonormal  $\mathcal B$ 

$$\alpha_j = \langle \boldsymbol{x}, \boldsymbol{b}_j \rangle$$

Pergunta: Há sempre bases ortogonais (respetivamente, bases ortonormais)?
R: Sim. → Método de ortogonalização de Gram-Schmidt

### Projeções ortogonais

Define-se a **projeção ortogonal de** x **sobre**  $b_j$  com o vetor

$$\operatorname{proj}_{m{b}_j} m{x} = \frac{\langle m{x}, m{b}_j \rangle}{\|m{b}_j\|^2} m{b}_j$$

$$= lpha_j m{b}_j$$

Mais geralmente, dados vetores u e v de um espaço euclidiano V, com  $v \neq 0$ , a **projeção ortogonal de** u sobre v é o vetor definido por

$$\operatorname{proj}_{\boldsymbol{v}} \boldsymbol{u} = \frac{\langle \boldsymbol{u}, \boldsymbol{v} \rangle}{\|\boldsymbol{v}\|^2} \boldsymbol{v}.$$

**Exemplo.** Considerando que  $\mathbb{R}^2$  está munido com a base canónica  $\mathcal{E}_2 = (e_1, e_2)$ , qualquer vetor  $u \in \mathbb{R}^2$  pode ser expresso como uma soma

$$egin{aligned} oldsymbol{u} &= \operatorname{proj}_{oldsymbol{e}_1} oldsymbol{u} + \operatorname{proj}_{oldsymbol{e}_2} oldsymbol{u} \ &= oldsymbol{u}_W + oldsymbol{u}_{W^\perp} \ , \end{aligned}$$

onde W é o eixo dos xx.

**Teorema 5.** Seja W um subespaço linear de um espaço euclidiano V. Todo o vetor  $\mathbf{u}$  de V se decompõe de forma  $\underline{\acute{u}nica}$  como

$$\boldsymbol{u} = \boldsymbol{u}_W + \boldsymbol{u}_{W^{\perp}},$$

onde  $\mathbf{u} \in W$  e  $\mathbf{u}_{W^{\perp}} \in W^{\perp}$ .

Nestas condições, diz-se que V é a **soma directa** de W com  $W^{\perp}$  e denota-se

$$V = W \oplus W^{\perp}$$
.

o que por definição é dizer:

- $\bullet \ V = W + W^{\perp}$
- $\bullet \ W \cap W^{\perp} = \{0\}$

Define-se a **projeção ortogonal de** u sobre W como sendo o vetor  $u_W$ .

Se considerarmos que W está munido com a base ordenada <u>ortogonal</u>  $\mathcal{B}=(\boldsymbol{b}_1,\boldsymbol{b}_2,\ldots,\boldsymbol{b}_k)$ , tem-se

$$\operatorname{proj}_W \boldsymbol{u} = \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}_1} \boldsymbol{u} + \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}_2} \boldsymbol{u} + \dots + \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}_k} \boldsymbol{u}.$$

**Pergunta:** Como calcular o vetor  $u_{W^{\perp}}$  ou, por outras plavras, a  $\operatorname{proj}_{W^{\perp}} u$ ? **Resposta:** 

$$\operatorname{proj}_{W^{\perp}} \boldsymbol{u} = \boldsymbol{u} - \boldsymbol{u}_W$$

ou, se considerarmos que  $W^\perp$  está munido com a base ordenada <u>ortogonal</u>  $\mathcal{B}'=(\pmb{b}'_1,\pmb{b}'_2,\ldots,\pmb{b}'_l)$ , tem-se

$$\operatorname{proj}_{W^{\perp}} \boldsymbol{u} = \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}'_1} \boldsymbol{u} + \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}'_2} \boldsymbol{u} + \cdots + \operatorname{proj}_{\boldsymbol{b}'_l} \boldsymbol{u}.$$

**Pergunta:** Qual é o número l de vetores na base  $\mathcal{B}'$ ?

**Resposta:** Supondo que V tem dimensão n, temos l=n-k porque

- 1.  $\mathcal{B} \cup \mathcal{B}'$  é linearmente independente (porque é ortogonal)
- 2. o Teorema 5 garante que  $\mathcal{B} \cup \mathcal{B}'$  gera V

Conclui-se assim que  $\mathcal{B} \cup \mathcal{B}'$  é uma base de V, e o resultado torna-se imediato.

# 1.6 Distância de um ponto a um subespaço. Equações cartesianas de k-planos.

Distância de um ponto a um subespaço e aproximação óptima. Equações cartesianas de k-planos.

## Aproximação óptima

Dado  $\boldsymbol{u}$  em V e um subespaço W de V, pretende-se responder à questão:

Qual é o elemento x em W que está mais próximo de u?

$$\begin{split} \mathrm{d}(\boldsymbol{u},\boldsymbol{x})^2 &= \|\boldsymbol{u} - \boldsymbol{x}\|^2 = \|(\boldsymbol{u} - \mathrm{proj}_W \, \boldsymbol{u}) + (\mathrm{proj}_W \, \boldsymbol{u} - \boldsymbol{x})\|^2 \\ &= \|\boldsymbol{u} - \mathrm{proj}_W \, \boldsymbol{u}\|^2 + \|\mathrm{proj}_W \, \boldsymbol{u} - \boldsymbol{x}\|^2 \\ &= \|\mathrm{proj}_{W^\perp} \, \boldsymbol{u}\|^2 + \underbrace{\|\mathrm{proj}_W \, \boldsymbol{u} - \boldsymbol{x}\|^2}_{\text{mínimo quando é igual a } 0} \end{split} \tag{teorema de Pitágoras)}$$

Donde se conclui que

a aproximação óptima coincide com  $\operatorname{proj}_W {m u}$  o ponto mais próximo de  ${m u}$  em W é  $\operatorname{proj}_W {m u}$ 

Assim, define-se distância de u a um subespaço W como

$$d(\boldsymbol{u}, W) = \|\operatorname{proj}_{W^{\perp}} \boldsymbol{u}\|.$$

### Equações cartesianas de k-planos

Um k-plano de  $\mathbb{R}^n$  é qualquer subconjunto S de  $\mathbb{R}^n$  que se possa exprimir na forma

$$S = W + \boldsymbol{p},$$

onde W é um subespaço de  $\mathbb{R}^n$  de dimensão k e p é um elemento de  $\mathbb{R}^n$ . Dependendo da dimensão de W, teremos a seguinte notação:

- se k = 0, S diz-se um **ponto**
- se k = 1, S diz-se uma **reta**

- se k = 2, S diz-se um **plano**
- se k = n 1, S diz-se um hiperplano

(Se k = n,  $S = \mathbb{R}^n$ .)

Sendo  $\boldsymbol{x}=(x_1,x_2,\ldots,x_n)$  um elemento de S, existe  $\boldsymbol{y}$  em W tal que

$$x = y + p$$

ou, equivalentemente,

$$y = x - p. (2)$$

A equação (2) mostra que à custa duma equação vetorial, de equações cartesianas ou de equações paramétricas de W se obtém facilmente (substituindo  $\boldsymbol{y}$  por  $\boldsymbol{x}-\boldsymbol{p}$ ), respetivamente, uma equação vetorial, equações cartesianas ou equações paramétricas de S.

Analogamente, à custa do subespaço  $W^{\perp}$  também se pode obter equações de S. Se  $\mathcal{B}_{W^{\perp}}=(\boldsymbol{v}_1,\boldsymbol{v}_2,\ldots,\boldsymbol{v}_{n-k})$  for uma base do complemento ortogonal de  $\dim W=k$  W, temos que  $\boldsymbol{x}-\boldsymbol{p}\in W$  ou, equivalentemente,

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_{n-k}^T \end{bmatrix}}_{(n-k)\times n} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 - p_1 \\ x_2 - p_2 \\ \vdots \\ x_n - p_n \end{bmatrix}}_{n \times 1} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}}_{(n-k)\times 1}$$

Definindo a matriz A como

$$A = \begin{bmatrix} \mathbf{v}_1^T \\ \mathbf{v}_2^T \\ \vdots \\ \mathbf{v}_{n-k}^T \end{bmatrix},$$

obtemos o sistema de equações lineares homogéneo  $A(\mathbf{x}-\mathbf{p})=\mathbf{0}$ . Consequentemente, a partir duma equaçõe vetorial de N(A), de equações cartesianas de N(A) ou de equações paramétricas N(A), obtêm-se as equações correspondentes de S.

**Exercício.** Determine uma equação vetorial, equações cartesianas e equações paramétricas do plano que passa no ponto p = (1, 2, 0) e é perpendicular à reta que passa nesse ponto e tem a direção do vetor n = (5, 1, -2).

## Distância dum ponto a um k-plano

Seja  $S=W+{\boldsymbol p}$  e consideremos um ponto  ${\boldsymbol q}$  de  $\mathbb{R}^n$ . Dado  ${\boldsymbol x}$  em S,

$$egin{aligned} \mathrm{d}(m{q}, m{x}) &= \|m{q} - m{x}\| \ &= \|(m{q} - m{p}) + (m{p} - m{x})\| \ &= \|(m{q} - m{p}) - m{y}\| \ &= \mathrm{d}(m{q} - m{p}, m{y}). \end{aligned}$$

O valor mínimo desta distância obtém-se para  ${m y}=\mathrm{proj}_W({m q}-{m p})$ , como foi visto anteriormente. Define-se então a **distância do ponto**  ${m q}$  ao plano S como

$$d(\boldsymbol{q}, \boldsymbol{S}) = d(\boldsymbol{q} - \boldsymbol{p}, W)$$
$$= \|\operatorname{proj}_{W^{\perp}}(\boldsymbol{q} - \boldsymbol{p})\|.$$

**Exemplo.** Calcule a distância de (3, 2, -1) ao plano S do exercício anterior.