

# Capítulo 9

## Produto interno

Neste<sup>1</sup> Capítulo 9 consideramos exclusivamente espaços vetoriais **reais**

$$(X, +, \cdot, \mathbb{R}), \quad (E, +, \cdot, \mathbb{R}), \quad n := \dim E < \infty.$$

O uso das letras  $E, F, G$  sinaliza dimensão finita enquanto  $\dim X \in \mathbb{N}_0 \cup \{\infty\}$ .

Produtos internos  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  só são definidos para espaços vetoriais *reais* ( $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ ). Pode-se definir produtos similares, mas não iguais, em espaços vetoriais complexos ( $\mathbb{K} = \mathbb{C}$ ). Eles são chamados de produtos hermitianos, veja Capítulo 13.

### 9.1 Produto interno, norma, métrica

**Definição 9.1.1** (Produto interno). Um **produto interno**<sup>2</sup> num espaço vetorial real  $X$  é uma função de duas variáveis

$$\langle \cdot, \cdot \rangle: X \times X \rightarrow \mathbb{R}, \quad (u, v) \mapsto \langle u, v \rangle$$

a qual satisfaz os três axiomas

$$\text{(SIM)} \quad \langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle \quad (\text{simetria})$$

$$\text{(BL)} \quad \langle u + \tilde{u}, v \rangle = \langle u, v \rangle + \langle \tilde{u}, v \rangle, \quad \langle \alpha u, v \rangle = \alpha \langle u, v \rangle \quad (\text{bi-linearidade})^3$$

$$\text{(POS)} \quad u \neq \mathcal{O} \Rightarrow \langle u, u \rangle > 0 \quad (\text{positividade})$$

para todos os vetores  $u, v, \tilde{u}, \tilde{v} \in X$  e escalares  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Neste caso  $X$  é chamado de **espaço vetorial com produto interno**.

**Lema 9.1.2.** *Num espaço vetorial  $X$  com produto interno vale*

<sup>1</sup>Cap. 9 de MA327 2021-2, autor Joa Weber, atualizado: 2 de maio de 2024

<sup>2</sup>Produtos internos são também chamados de **produtos escalares**.

<sup>3</sup>Note que simetria implica linearidade também na segunda variável, por isso o nome para o axioma dois, abreviando bi-linearidade, é justificado.

- (a)  $\langle v, \mathcal{O} \rangle = 0 \quad \forall v \in X$ ;  
 (ND)  $\langle u, v \rangle = \langle \tilde{u}, v \rangle \quad \forall v \in X \Rightarrow u = \tilde{u}$ ; (não-degenerado)  
 (ND)'  $\langle u, v \rangle = 0 \quad \forall v \in X \Rightarrow u = \mathcal{O}$ . (não-degenerado)'

*Demonstração.* (a) Dado  $v, w \in X$ , vale  $\langle v, w \rangle + \langle v, \mathcal{O} \rangle \stackrel{\text{(BL)}}{=} \langle v, w + \mathcal{O} \rangle = \langle v, w \rangle$ .  
 (ND) Escrevendo a hipótese na forma  $\langle u - \tilde{u}, v \rangle = 0 \quad \forall v$ , resta aplicar (ND).  
 (ND)' Suponha por absurdo  $u \neq \mathcal{O}$ . A hipótese para  $v = u$  mostra que  $\langle u, u \rangle = 0$  em contradição ao axioma (POS).  $\square$

**Lema 9.1.3** (Critério para dois operadores são iguais). *Dado operadores  $A, B \in \mathcal{L}(E, F)$  e bases  $\mathcal{U} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  e  $\mathcal{V} = \{\eta_1, \dots, \eta_m\}$ , então*

$$A = B \quad \Leftrightarrow \quad \langle A\xi_j, \eta_i \rangle = \langle B\xi_j, \eta_i \rangle \quad \forall i, j.$$

*Demonstração.* “ $\Rightarrow$ ” Trivial. “ $\Leftarrow$ ” Axioma (BL) na primeira entrada de  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  e propriedade (ND) em Lema 9.1.2.  $\square$

**Exemplo 9.1.4** (Produto euclidiano em  $\mathbb{R}^n$ ). A função

$$\langle \cdot, \cdot \rangle_0: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$$

$$(x, y) \mapsto x_1y_1 + \dots + x_ny_n = \begin{bmatrix} x_1 & \dots & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

é chamado de **produto euclidiano** em  $\mathbb{R}^n$ . O leitor pode verificar os 3 axiomas. Caso não especificamos diferentemente o  $\mathbb{R}^n$  sempre será munido do produto euclidiano.

**Exemplo 9.1.5** (Produto interno mediante integração). No espaço vetorial  $C^0([a, b])$  das funções reais contínuas num intervalo  $[a, b]$  integração

$$\langle f, g \rangle := \int_a^b f(x)g(x) dx \quad (9.1.1)$$

define um produto interno. Deixamos ao leitor verificar os 3 axiomas.

**Exemplo 9.1.6** (Integração **não** dando produto interno). No espaço vetorial  $C^0(\mathbb{R})$  das funções reais contínuas no  $\mathbb{R}$  inteiro, integração, nem sobre  $\mathbb{R}$ , nem sobre um intervalo  $[a, b]$ ,

$$\langle f, g \rangle_\infty := \int_{-\infty}^{\infty} f(x)g(x) dx, \quad \langle f, g \rangle := \int_a^b f(x)g(x) dx$$

define um produto interno em  $C^0(\mathbb{R})$ , não.

O problema no primeiro caso são valores infinitos, por exemplo  $\langle 2, 3 \rangle_\infty = \infty$ .

O problema no segundo caso é o axioma (POS). Seja  $u: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  uma função contínua a qual anula-se em  $[a, b]$ , mas não no complemento inteiro. Por exemplo, suponha  $u(b+1) = 1$ . Assim  $u \neq \mathcal{O}$  não é a função nula, mas a integral  $\langle u, u \rangle = \int_a^b u(x)^2 dx = 0$  não é positivo.

**Exemplo 9.1.7** (Polinômios em  $\mathbb{R}$  e integração sobre  $[a, b]$ ). Em contraste ao espaço  $C^0(\mathbb{R})$ , no espaço vetorial dos polinômios  $\mathcal{P}(\mathbb{R})$  integração sobre  $[a, b]$  produz um produto interno! Deixamos ao leitor mostrar que (9.1.1) realmente satisfaz o axioma (POS).

[Dica: Em quantos pontos um polinômio de grau  $n$  pode-se anular no máximo?]

### Normas – norma induzida

**Definição 9.1.8.** Uma **norma** num espaço vetorial real  $X$  é uma função

$$|\cdot| : X \rightarrow [0, \infty), \quad x \mapsto |x|$$

a qual satisfaz os três axiomas

- (HOM)  $|\alpha x| = |\alpha| |x|$  (homogeneidade)  $\Rightarrow |\mathcal{O}| = 0$   
 ( $\Delta$ )  $|x + y| \leq |x| + |y|$  (desigualdade triangular)  
 (POS)  $x \neq \mathcal{O} \Rightarrow |x| > 0$  (positividade)

para todos os vetores  $x, y \in X$  e escalares  $\alpha \in \mathbb{R}$ . Neste caso  $X$  é chamado de **espaço vetorial normado**.

**Definição 9.1.9** (Norma induzida). Num espaço vetorial  $X$  com produto interno existe para cada um vetor  $v$  um número não-negativo

$$|v| = |v|_{\langle \cdot, \cdot \rangle} := \sqrt{\langle v, v \rangle} \geq 0$$

chamado de **norma induzida** de  $v$ , ou informalmente o “*comprimento*” do vetor. Um vetor de comprimento  $|v| = 1$  é chamado de **vetor unitário**. A notação  $\hat{v}$  sinaliza que trata-se de um vetor unitário.

**Exercício 9.1.10.** (a) A norma induzida é uma norma.

(b) Dado um vetor não-nulo  $u$ , então  $\hat{u} := \frac{1}{|u|}u$  é um vetor unitário.

### Métricas – métrica induzida

**Definição 9.1.11.** Uma **métrica**<sup>4</sup> num conjunto  $M$  é uma função

$$d: M \times M \rightarrow [0, \infty) \\ (q, p) \mapsto d(q, p)$$

a qual satisfaz os três axiomas

- (SIM)  $d(q, p) = d(p, q)$  (simetria)  
 ( $\Delta$ )  $d(q, r) \leq d(q, p) + d(p, r)$  (desigualdade triangular)  
 (POS)  $d(q, q) = 0$  mas  $q \neq p \Rightarrow d(q, p) > 0$  (positividade)

<sup>4</sup> Métricas são também chamadas de **funções distância** ou simplesmente **distâncias**.

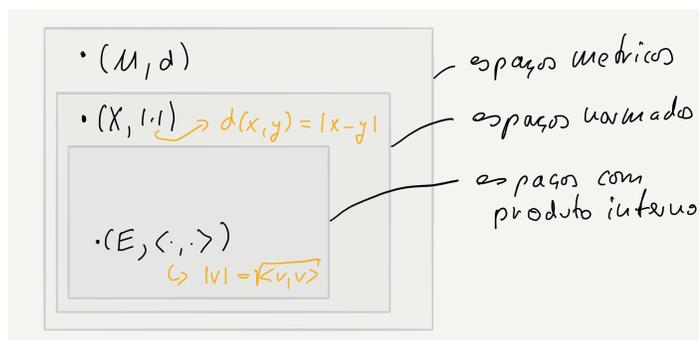


Figura 9.1: Produto interno  $\rightarrow$  norma  $\rightarrow$  função distância

para todos os pontos  $q, p \in M$ . Neste caso  $M$  é chamado de **espaço métrico**.

**Definição 9.1.12** (Métrica induzida). Num espaço vetorial normado a função

$$d(x, y) = d_{|\cdot|}(x, y) := |x - y|$$

é chamado de **métrica induzida** ou **distância** entre dois pontos.

**Exercício 9.1.13.** A métrica induzida  $d(x, y) := |x - y|$  é uma métrica.

Então produtos internos disponibilizam normas e normas disponibilizam distâncias. As inclusões são ilustrados na Figura 9.1.

### 9.1.1 Produto interno e espaço dual – dualidade

Um produto interno  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  num espaço vetorial  $E$  com  $\dim E = n$  finita disponibiliza um isomorfismo canônico<sup>5</sup> entre  $E$  e seu espaço dual

$$\begin{aligned} D: E &\rightarrow E^* = \mathcal{L}(E, \mathbb{R}) \\ v &\mapsto \langle v, \cdot \rangle \end{aligned} \tag{9.1.2}$$

chamado de **dualidade** e onde  $\langle v, \cdot \rangle$  é a transformação linear abreviada de

$$v^* := \langle v, \cdot \rangle: E \rightarrow \mathbb{R}, \quad u \mapsto \langle v, u \rangle.$$

**Teorema 9.1.14** (Dualidade). *O operador  $D$  em (9.1.2) é um isomorfismo.*

*Demonstração.* Linearidade de (9.1.2) vale segundo o axioma (BL) de bilinearidade. Injetividade vale segundo o axioma (POS) na sua incarnação (ND)'. Sobrejetividade é equivalente a injetividade segundo Corolário 6.5.2 porque as dimensões  $\dim E = n = \dim E^*$  são iguais segundo Lema 4.1.20.  $\square$

<sup>5</sup> **Canônico** significa sem a necessidade de fazer escolhas das quais o objeto construído eventualmente vai depender. Por exemplo, se  $\dim E = \dim F$ , então  $E$  e  $F$  são isomorfos segundo Corolário 6.4.9, mas não tem um isomorfismo canônico geralmente. Mas um isomorfismo com muita escolha geralmente não pode extrair informações intrínsecas.

**Exercício 9.1.15** (Produto interno induzido no espaço dual). Mostre que

$$\langle \cdot, \cdot \rangle_* := \langle D^{-1} \cdot, D^{-1} \cdot \rangle: E^* \times E^* \rightarrow \mathbb{R}$$

é um produto interno no espaço dual de  $E$ .

**Exercício 9.1.16.** Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  e seja  $\mathcal{B} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  uma base de  $E$ . Dado números  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$ , prove que existe um único vetor  $w \in E$  tal que

$$\langle w, \xi_1 \rangle = \alpha_1, \dots, \langle w, \xi_n \rangle = \alpha_n.$$

As afirmações continuam em Lema 9.1.17.

[Dica: Proposição 4.1.12 diz que uma transformação linear  $\psi: E \rightarrow \mathbb{R}$  é determinada por seus valores numa base, dizemos  $\psi \xi_i := \alpha_i$ . Defina  $w := D^{-1} \psi$ .]

**Lema 9.1.17** (Continuando Exercício 9.1.16). *Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  e seja  $\mathcal{B} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  uma base de  $E$ . Prove que existe uma única base  $\mathcal{V} = \{\eta_1, \dots, \eta_n\}$  de  $E$  tal que*

$$\langle \eta_i, \xi_j \rangle = \delta_{ij}, \quad i, j = 1, \dots, n.$$

Defina  $a_{ij} := \langle \xi_i, \xi_j \rangle$  e  $b_{ij} := \langle \eta_i, \eta_j \rangle$ , onde  $i, j = 1, \dots, n$ . Prove que as matrizes  $\mathbf{a} = (a_{ij})$  e  $\mathbf{b} = (b_{ij})$  são inversas uma da outra.

*Demonstração.* Dado uma base  $\mathcal{B} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  de  $E$ , seja  $\mathcal{B}^* = \{\phi_1, \dots, \phi_n\}$  a base dual (4.1.6) de  $E^*$ . Isomorfismos levam base em base (Teorema 6.4.7), assim  $\mathcal{V} := D^{-1} \mathcal{B}^*$  é uma base de  $E$ . Para os elementos  $\eta_i := D^{-1} \phi_i$  de  $\mathcal{V}$  vale

$$\langle \eta_i, \xi_j \rangle = \langle D^{-1} \phi_i, \xi_j \rangle \stackrel{(9.1.2)}{=} (D(D^{-1} \phi_i)) \xi_j = \phi_i \xi_j \stackrel{(4.1.6)}{=} \delta_{ij}.$$

Segundo Teorema 5.2.7  $I_E = D^{-1} D$  traduz em  $[I_E]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}} = [D^{-1} D]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}}$ . Assim

$$\mathbb{1} \stackrel{(5.2.4)}{=} [I_E]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}} = [D^{-1} D]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}} \stackrel{(5.2.6)}{=} [D^{-1}]_{\mathcal{B}^*, \mathcal{B}} [D]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}^*} = \mathbf{ba}$$

onde resta provar a última identidade. (Como as matrizes são quadradas  $\mathbb{1} = \mathbf{ba}$  é equivalente a  $\mathbb{1} = \mathbf{ab}$ .) Mais detalhado, resta provar que

$$\mathbf{c} := [D^{-1}]_{\mathcal{B}^*, \mathcal{B}} = \mathbf{b} := (\langle \eta_i, \eta_j \rangle) \quad , \quad \mathbf{d} := [D]_{\mathcal{B}, \mathcal{B}^*} = \mathbf{a} := (\langle \xi_i, \xi_j \rangle).$$

Começamos com a definição de

$$\begin{aligned} b_{ij} &:= \langle \eta_i, \eta_j \rangle \\ &= \langle D^{-1} \phi_i, \eta_j \rangle \\ &= (D(D^{-1} \phi_i)) \eta_j \\ &= \phi_i \eta_j \\ &= \phi_i (D^{-1} \phi_j) \\ &\stackrel{*}{=} \phi_i (\xi_1 c_{1j} + \dots + \xi_n c_{nj}) \\ &= (\phi_i \xi_i) c_{ij} \\ &= c_{ij} \end{aligned}$$

onde  $*$  vale por definição (5.2.1) da matriz  $[D^{-1}]_{\mathcal{B}^*, \mathcal{B}} =: (c_{ij})$ . Deixamos ao leitor provar similarmente  $a_{ij} = d_{ij}$ .  $\square$

### 9.1.2 Produto interno e matrizes simétricas positivas

Consideramos um espaço vetorial real  $E$  de dimensão finita  $n$ . Escolhendo uma base ordenada  $\mathcal{B}$  permite traduzir cada um vetor numa lista de  $n$  números reais, o vetor coordenada. Vamos ver como identificar produtos internos com uma classe de matrizes quadradas.

Vai ser útil escrever vetores coordenadas como matrizes coluna. Denotamos de

$$\mathbf{u} := \begin{bmatrix} u_1 \\ \vdots \\ u_n \end{bmatrix} \in M(n \times 1)$$

o vetor coordenada  $[u]_{\mathcal{B}}$  de um vetor  $u$  em respeito à base  $\mathcal{B}$ , veja (5.1.2).

#### Produto interno associado a uma base ordenada

**Proposição 9.1.18** (Existência de produtos internos). *Um espaço vetorial real  $E$  de dimensão finita admite um produto interno.*

*Demonstração.* Dado uma base ordenada  $\mathcal{B} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  de  $E$ , defina

$$\langle u, v \rangle_{\mathcal{B}} := \langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle_0 := \mathbf{u}^t \mathbf{v} \quad (9.1.3)$$

para  $u, v \in E$  onde  $\mathbf{u} = [u]_{\mathcal{B}} \in M(n \times 1)$  é o vetor coordenada escrito como matriz coluna. Os axiomas do produto euclidiano  $\langle \cdot, \cdot \rangle_0$  no  $\mathbb{R}^n$  implicam os axiomas correspondentes para  $\langle \cdot, \cdot \rangle_{\mathcal{B}}$ .  $\square$

**Exercício 9.1.19.** Seja  $E = \mathbb{R}^n$ . Mostre que o produto interno associado à base canônica  $\langle \cdot, \cdot \rangle_{\mathcal{E}} = \langle \cdot, \cdot \rangle_0$  reproduz o produto euclidiano no  $\mathbb{R}^n$ .

#### A matriz de um produto interno

**Definição 9.1.20** (Matriz de um produto interno). Seja  $E$  um espaço vetorial munido de um produto interno  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . Dado uma base ordenada  $\mathcal{B} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  de  $E$ , calcule todos os números reais

$$g_{ij} := \langle \xi_i, \xi_j \rangle$$

e coloque numa matriz quadrada denotada, dependente do contexto, de

$$\mathbf{g} = \mathbf{g}_{\mathcal{B}} := (g_{ij})_{i,j=1}^n \in M(n \times n).$$

Esta matriz é chamada de **matriz do produto interno** em respeito à base  $\mathcal{B}$ . Verifique que a matriz real quadrada  $\mathbf{g}$  é simétrica e também **positiva**, ou seja

$$\sum_{i,j=1}^n g_{ij} u_i u_j > 0$$

para todas as listas não nulas  $u \in \mathbb{R}^n$ . Denotamos de

$$S^+(n) \subset M(n \times n)$$

o subconjunto composto das matrizes reais  $n \times n$  simétricas e positivas.

**Comentário 9.1.21.** Seja  $\mathbf{g} = \mathbf{g}_{\mathcal{B}}$  a matriz de um produto interno  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  em respeito a uma base ordenada  $\mathcal{B}$  de  $E$ . Usando vetores coordenadas  $\mathbf{u} = [u]_{\mathcal{B}} \in M(n \times 1)$  podemos exprimir o produto interno em  $E$  através do produto euclidiano assim

$$\begin{aligned} \langle u, v \rangle &= \left\langle \sum_i u_i \xi_i, \sum_j v_j \xi_j \right\rangle = \sum_{i,j=1}^n u_i g_{ij} v_j \\ &= \underbrace{\mathbf{u}^t}_{1 \times n} \underbrace{\mathbf{g}}_{n \times n} \underbrace{\mathbf{v}}_{n \times 1} = \langle \mathbf{u}, \mathbf{g}\mathbf{v} \rangle_0 \end{aligned} \quad (9.1.4)$$

para todos os vetores  $u, v$  de  $E$ .

Vice versa, dada uma base ordenada  $\mathcal{B}$  de  $E$ , a fórmula (9.1.4) define um produto interno em  $E$  para cada uma matriz simétrica positiva  $\mathbf{s}$ , em símbolos

$$\Phi_{\mathcal{B}}: S^+(n) \xrightarrow{\text{bij.}} \{\text{produtos internos em } E\}, \quad \mathbf{s} \mapsto \langle [\cdot]_{\mathcal{B}}, \mathbf{s} [\cdot]_{\mathcal{B}} \rangle_0.$$

A aplicação  $\Phi_{\mathcal{B}}$  é uma bijeção entre conjuntos. Sobrejetivo: escolha um produto interno em  $E$  e use para  $\mathbf{s}$  a matriz dele. Injetivo: aplique Lema 9.1.3.

**Exemplo 9.1.22.** Nos polinômios reais de grau menor ou igual um

$$\mathcal{P}_1(\mathbb{R}) := \{p(x) = a_0 + a_1 x \mid a_0, a_1 \in \mathbb{R}\}$$

considere a base ordenada  $\mathcal{B} = (\xi_1, \xi_2) = (3, 1+x)$ . Integração

$$\langle p, q \rangle := \int_{-1}^1 p(x)q(x) dx$$

da um produto interno em  $\mathcal{P}_1(\mathbb{R})$  cuja matriz em respeito a  $\mathcal{B}$  tem entradas

$$g_{11} := \langle \xi_1, \xi_1 \rangle = \int_{-1}^1 3 \cdot 3 dx = 9x \Big|_{-1}^1 = 18,$$

$$g_{22} := \langle \xi_2, \xi_2 \rangle = \int_{-1}^1 (1+x) \cdot (1+x) dx = (x + x^2 + x^3/3) \Big|_{-1}^1 = 8/3,$$

$$g_{12} := \langle \xi_1, \xi_2 \rangle = \int_{-1}^1 3(1+x) dx = (3x + 3x^2/2) \Big|_{-1}^1 = 6,$$

$$g_{21} := \langle \xi_2, \xi_1 \rangle \stackrel{(\text{SIM})}{=} \langle \xi_1, \xi_2 \rangle = g_{12} = 6.$$

**Exercício 9.1.23** (Continuamos Exemplo 9.1.22). Determine a distância

$$d(\xi_1, \xi_2) := |\xi_1 - \xi_2| := \sqrt{\langle \xi_1 - \xi_2, \xi_1 - \xi_2 \rangle}$$

dos dois membros da base de  $E = \mathcal{P}_1$ .

**Uma solução em  $E$ .** Inserindo na fórmula obtemos para o quadrado

$$d(\xi_1, \xi_2)^2 = \int_{-1}^1 \underbrace{(3 - (1+x))^2}_{4+4x+x^2} dx = (4x + 2x^2 + \frac{1}{3}x^3) \Big|_{x=-1}^1 = \frac{26}{3}.$$

**Outra solução em coordenadas.** A matriz  $[g]_{\mathcal{B}}$  já conhecemos, calculamos

$$[\xi_1 - \xi_2]_{\mathcal{B}} = [\xi_1]_{\mathcal{B}} - [\xi_2]_{\mathcal{B}} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Com isso, usando (9.1.4) no primeiro passo, obtemos

$$\begin{aligned} d(\xi_1, \xi_2)^2 &= \langle [\xi_1 - \xi_2]_{\mathcal{B}}, [g]_{\mathcal{B}} [\xi_1 - \xi_2]_{\mathcal{B}} \rangle_0 \\ &= \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 18 & 6 \\ 6 & 8/3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right\rangle_0 \\ &= \left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 12 \\ 10/3 \end{bmatrix} \right\rangle_0 \\ &= \frac{26}{3}. \end{aligned}$$

## 9.2 Plano euclidiano: Ângulos e comprimentos

Depois as definições abstratas da prévia Seção 9.1 uns leitores deviam-se perguntar como os matemáticos chegaram a estas fórmulas? Como chegaram à noção de produto interno? Isso tem uma significância no dia a dia?

O curso “Álgebra Linear”, bem abstrato e algébrico, é baseado no curso “Geometria Analítica”, bem geométrico. Esta ordem reflete o desenvolvimento histórico. Os gregos Pitágoras (aprox. 570-495 antes do Cristo) e Euclides (aprox. 325-270 antes do Cristo), entre outros, estudaram a geometria no plano e o francês René Descartes (1596-1650) introduziu uma ferramenta – o sistema de coordenadas Cartesianas (1637) veja Definição 0.0.4 – para traduzir os estudos geométricos do plano no universo da álgebra.

Vamos lembrar o lado da álgebra primeiro. No espaço vetorial  $\mathbb{R}^2$  das listas ordenadas  $u = (u_1, u_2)$  de dois números reais temos introduzido uma função

$$\langle \cdot, \cdot \rangle_0: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad (u, v) \mapsto u_1 v_1 + u_2 v_2$$

chamado de **produto interno euclidiano** e uma função associada

$$|\cdot|_0: \mathbb{R}^2 \rightarrow [0, \infty), \quad u \mapsto \sqrt{\langle u, u \rangle_0} = \sqrt{u_1^2 + u_2^2}$$

chamado de **norma euclidiana**.

Entramos então a geometria. Fixando no plano  $\Pi$  um sistema de coordenadas Cartesianas  $OXY$  as duas funções acima ganham significância geométrica:

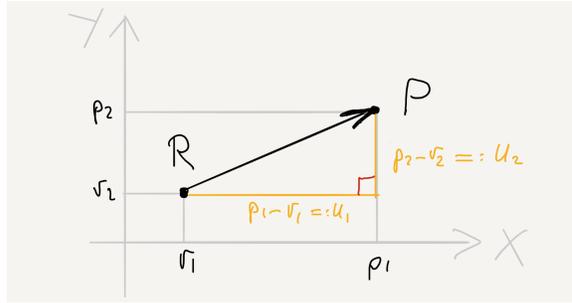


Figura 9.2: Pelo teorema de Pitágoras  $\text{dist}(R, P)^2 = u_1^2 + u_2^2 =: |u|_0^2$

**Lema 9.2.1** (Comprimento e ângulo). *Seja  $OXY$  um sistema de coordenadas Cartesianas no plano  $\Pi$ . Uma flecha  $\overrightarrow{RP}$  entre dois pontos, dizemos  $R$  com coordenadas  $(r_1, r_2)$  e  $P$  com coordenadas  $(p_1, p_2)$ , têm por definição o vetor coordenada  $u = (u_1, u_2) := (p_1 - r_1, p_2 - r_2)$ .<sup>6</sup> Denotamos de  $v$  o vetor coordenada da flecha de um ponto  $S$  para um ponto  $Q$ . Então vale o seguinte.*

- (i) *A norma euclidiana do vetor coordenada  $u$  da flecha  $\overrightarrow{RP}$ , ou seja*

$$|u|_0 := \sqrt{u_1^2 + u_2^2} = \text{dist}(R, P) \quad (9.2.1)$$

*é igual ao **comprimento** da flecha  $\overrightarrow{RP}$ .*

- (ii) *O produto interno dos vetores coordenadas  $u, v$  de flechas  $\overrightarrow{RP}, \overrightarrow{SQ}$ , ou seja*

$$\begin{aligned} \langle u, v \rangle_0 &:= u_1 v_1 + u_2 v_2 = \text{dist}(R, P) \cdot \text{dist}(S, Q) \cdot \cos \theta \\ &= |u| \cdot |v| \cdot \cos \angle(u, v) \end{aligned} \quad (9.2.2)$$

*é igual ao produto dos comprimentos das flechas  $\overrightarrow{RP}$  e  $\overrightarrow{SQ}$  vezes o cosseno do **ângulo** menor<sup>7</sup>  $\theta$  entre as retas contendo as flechas.*

**Comentário 9.2.2.** Nunca esqueça uma coisa: Num sistema de coordenadas **não-Cartesianas**, ou seja onde os dois eixos  $OX$  e  $OY$  não são ortogonais um ao outro, a interpretação geométrica acima é **errada**.

*Demonstração de Lema 9.2.1.* (i) Como os eixos  $OX$  e  $OY$  são ortogonais o teorema de Pitágoras aplica: o quadrado do comprimento da hipotenusa  $RP$  é a soma dos quadrados do comprimento  $|u_i| = |p_i - r_i|$  dos catetos; veja Figura 9.2. (ii) Flechas equipolentes (mesmo comprimento, direção, sentido de percurso - veja Exemplo 0.0.1) tem o mesmo vetor coordenada. Por isso suponhamos que as flechas tem ponto inicial na origem  $O = R = S$ . Assim o vetor coordenada de  $\overrightarrow{OP}$  é  $u = (u_1, u_2) = (p_1, p_2)$ , análogo para  $\overrightarrow{OQ}$ . Consideramos dois casos.

<sup>6</sup> Exercício: Flechas equipolentes, veja Exemplo 0.0.1, têm o mesmo vetor coordenada.

<sup>7</sup> de fato, a simetria do cosseno garante que não importa se escolhe o ângulo menor ou maior

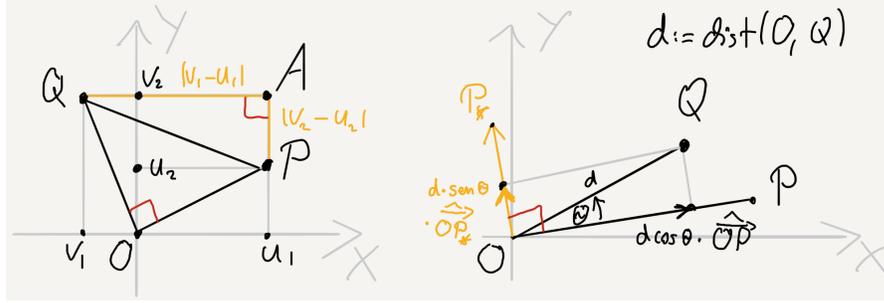


Figura 9.3: Caso perpendicular

Caso geral

**Caso perpendicular**  $\overrightarrow{OP} \perp \overrightarrow{OQ}$ . De um lado, Pitágoras para o triângulo retângulo  $OPQ$  diz que

$$\text{dist}(P, Q)^2 = \text{dist}(O, P)^2 + \text{dist}(O, Q)^2.$$

De outro lado, Pitágoras para o triângulo  $APQ$ , veja Figura 9.3, diz que

$$\begin{aligned} \text{dist}(P, Q)^2 &= (v_1 - u_1)^2 + (v_2 - u_2)^2 \\ &= u_1^2 + u_2^2 + v_1^2 + v_2^2 - 2(u_1v_1 + u_2v_2) \\ &= \text{dist}(O, P)^2 + \text{dist}(O, Q)^2 - 2\langle u, v \rangle_0. \end{aligned}$$

Pela comparação  $\langle u, v \rangle_0 = 0$ , de outro lado  $\cos \pi/2 = 0$ , assim (9.2.2) vale.

**Caso geral.** Utilizamos o caso perpendicular junto com o axioma (BL) de bilinearidade do produto interno. Denotamos de  $\theta$  o ângulo menor entre as duas flechas  $\overrightarrow{OP}$  e  $\overrightarrow{OQ}$ . Dada a flecha  $\overrightarrow{OP}$  com vetor coordenada  $u$ , e  $\overrightarrow{OQ}$  com  $v$ , fixamos um ponto  $P_* \neq O$  tal que a flecha  $\overrightarrow{OP_*}$  (vetor coordenada  $u_*$ ) é ortogonal a  $\overrightarrow{OP}$ . Como ilustrado na Figura 9.3 consideramos a combinação linear

$$\overrightarrow{OQ} = \text{dist}(O, Q) \cdot \cos \theta \cdot \frac{\overrightarrow{OP}}{\text{dist}(O, P)} + \text{dist}(O, Q) \cdot \sin \theta \cdot \frac{\overrightarrow{OP_*}}{\text{dist}(O, P_*)}$$

a qual em coordenadas toma a forma ( $\hat{u} := \frac{1}{|u|_0} u$  é vetor unitário)

$$v = |v|_0 \cdot \cos \theta \cdot \hat{u} + |v|_0 \cdot \sin \theta \cdot \hat{u}_*.$$

Tomando o produto interno com  $u$  e usando o axioma (BL) obtemos

$$\langle u, v \rangle_0 = |v|_0 \cdot \cos \theta \cdot \underbrace{\langle u, \hat{u} \rangle_0}_{|u|_0} + |v|_0 \cdot \sin \theta \cdot \underbrace{\langle u, \hat{u}_* \rangle_0}_{\stackrel{(9.2.2)_0}{=} 0} = |u|_0 |v|_0 \cdot \cos \theta.$$

Agora use (9.2.1) para  $|u|_0$  e para  $|v|_0$ . Note que segundo o caso perpendicular já provado a fórmula (9.2.2) aplica e diz que  $\langle u, \hat{u}_* \rangle_0 = \dots \cdot \underbrace{\cos \pi/2}_{=0} = 0$ .  $\square$

## 9.3 Ortogonalidade

**Definição 9.3.1.** Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno.

- (i) Chama-se dois **vetores**  $u$  e  $v$  **ortogonais**, ou **perpendiculares**, símbolo  $u \perp v$ , se tem produto nulo  $\langle u, v \rangle = 0$ . (Note  $\mathcal{O} \perp v$  para todos vetores.)  
Chama-se um **vetor**  $u$  **ortogonal a um subconjunto**  $X$ , símbolo  $u \perp X$ , se  $u \perp x$  para todos os elementos  $x$  de  $X$ .
- (ii) Chama-se  $X \subset E$  um **subconjunto ortogonal** se os vetores de  $X$  são dois-a-dois ortogonais.
- (iii) Chama-se  $X \subset E$  um **subconjunto ortonormal (ON)** se  $X$  é composto de vetores unitários (norma 1) dois-a-dois ortogonais.
- (iv) Uma base  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$  é chamado de **base ortonormal (ON)** se

$$\langle \varepsilon_i, \varepsilon_j \rangle = \delta_{ij} := \begin{cases} 1 & , i = j \\ 0 & , i \neq j \end{cases} \quad (9.3.1)$$

onde  $\delta_{ij}$  é o símbolo de Kronecker.

**Teorema 9.3.2** (Conjuntos ortogonais, sem  $\mathcal{O}$ , são LI).

$$X \subset E \setminus \{\mathcal{O}\} \text{ conjunto ortogonal} \Rightarrow X \text{ LI.}$$

*Demonstração.* Suponha que

$$\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_k x_k = \mathcal{O}$$

para uma escolha finita de elementos  $x_i \in X$  e escalares  $\alpha_i \in \mathbb{R}$ . Tome o produto interno de ambos lados com qualquer um dos elementos, dizemos  $x_j$ , segue

$$\alpha_1 \underbrace{\langle x_1, x_j \rangle}_{=0} + \underbrace{\dots}_{=0} + \alpha_j \underbrace{\langle x_j, x_j \rangle}_{=1} + \underbrace{\dots}_{=0} + \alpha_k \underbrace{\langle x_k, x_j \rangle}_{=0} = \langle \mathcal{O}, x_j \rangle = 0.$$

Mas  $\alpha_j |x_j|^2 = 0$  implica  $\alpha_j = 0$  porque  $\langle x_j, x_j \rangle > 0$  pela hipótese  $x_j \neq \mathcal{O}$ .  $\square$

**Exercício 9.3.3.** Dado uma base **ON**  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$  de  $E$ , mostre que

$$v = \sum_{i=1}^n v_i \varepsilon_i \Leftrightarrow v_i = \langle \varepsilon_i, v \rangle, \quad i = 1, \dots, n \quad (9.3.2)$$

para cada um vetor  $v \in E$ .

**Exercício 9.3.4.** Seja  $\mathcal{B}$  uma base ordenada de um espaço vetorial real  $E$  de dimensão finita  $n$ . Seja  $\langle u, v \rangle_{\mathcal{B}} = \langle [u]_{\mathcal{B}}, [v]_{\mathcal{B}} \rangle_0$  o produto interno associado, veja (9.1.3). Mostre que  $\mathcal{B}$  é uma base ON de  $\langle u, v \rangle_{\mathcal{B}}$ .

**Exemplo 9.3.5** (Conjuntos e bases ortogonais).

- a) A base canônica  $\mathcal{E}^n$  é ortonormal em respeito a  $\langle \cdot, \cdot \rangle_0$ .
- b) O conjunto  $\{(0, 0), (-1, 1)\}$  é ortogonal em  $\mathbb{R}^2$ .
- c) O conjunto  $\{(1, 1), (-1, 1)\}$  é uma base ortogonal de  $\mathbb{R}^2$ .

**Teorema 9.3.6** (Teorema de Pitágoras para espaços com produto interno).  
Para dois vetores  $u, v \in E$  são equivalente

$$u \perp v \quad \Leftrightarrow \quad |u + v|^2 = |u|^2 + |v|^2. \quad (9.3.3)$$

*Demonstração.* Usamos os axiomas bi-linearidade e simetria para obter

$$\begin{aligned} |u + v|^2 &= \langle u + v, u + v \rangle \\ &\stackrel{\text{(BL)}}{=} \langle u, u \rangle + \langle u, v \rangle + \langle v, u \rangle + \langle v, v \rangle \\ &\stackrel{\text{(SIM)}}{=} |u|^2 + |v|^2 + 2\langle u, v \rangle \end{aligned}$$

e agora lembramos que por definição escrevemos  $u \perp v$  no caso  $\langle u, v \rangle = 0$ .  $\square$

**Exemplo 9.3.7.** Para vetores não-nulos  $u, v \in \mathbb{R}^2$  ter produto euclidiano nulo

$$0 = \langle u, v \rangle_0 = |u| \cdot |v| \cdot \cos \angle(u, v)$$

é equivalente que o ângulo entre eles é rectângulo, ou seja  $\angle(u, v) \in \{\frac{\pi}{2}, \frac{3\pi}{2}\}$ .

### 9.3.1 Projecção ortogonal sobre uma reta

**Definição 9.3.8** (Projecção ortogonal sobre uma reta  $\mathbb{R}\hat{u}$ ). Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno. Dado um vetor  $u \in E$  não-nulo, seja  $\hat{u} = \frac{1}{|u|}u$  o vetor unitário correspondente. Definimos a transformação linear

$$\begin{aligned} \text{pr}_u : E &\rightarrow E \\ v &\mapsto \frac{\langle u, v \rangle}{\langle u, u \rangle} u = \underbrace{\langle \hat{u}, v \rangle}_{=\text{pr}_{\hat{u}} v} \hat{u} \in \mathbb{R}\hat{u} \end{aligned}$$

chamada de **projecção ortogonal sobre a reta  $\mathbb{R}\hat{u}$** . Note que  $\text{pr}_u = \text{pr}_{\hat{u}}$ .

Vamos justificar o nome de  $\text{pr}_u$ . Linearidade segue do axioma (BL) e

$$\text{pr}_{\hat{u}}(\text{pr}_{\hat{u}}v) = \langle \hat{u}, \text{pr}_{\hat{u}}v \rangle \hat{u} = \langle \hat{u}, \langle \hat{u}, v \rangle \hat{u} \rangle \hat{u} = \langle \hat{u}, v \rangle \langle \hat{u}, \hat{u} \rangle \hat{u} = \text{pr}_{\hat{u}}v$$

mostra que  $\text{pr}_{\hat{u}} = (\text{pr}_{\hat{u}})^2$  é uma projecção. Assim

$$\text{Im}(\text{pr}_{\hat{u}}) \stackrel{(7.0.1)}{=} \text{Fix}(\text{pr}_{\hat{u}}) = \mathbb{R}\hat{u} \quad (9.3.4)$$

onde identidade dois segue imediatamente da definição de  $\text{pr}_{\hat{u}}$ , similarmemente

$$\text{N}(\text{pr}_{\hat{u}}) = \{v \in E \mid \langle v, \alpha\hat{u} \rangle = 0, \forall \alpha\hat{u} \in \mathbb{R}\hat{u}\} =: (\mathbb{R}\hat{u})^\perp.$$

Para justificar o termo *ortogonal* no nome de  $\text{pr}_u$  escolha  $v \in E$  e note que

$$\langle \text{pr}_{\hat{u}}v - v, \alpha \hat{u} \rangle = \langle \hat{u}, v \rangle \hat{u}, \alpha \hat{u} \rangle - \langle v, \alpha \hat{u} \rangle = \alpha \langle \hat{u}, v \rangle \langle \hat{u}, \hat{u} \rangle - \alpha \langle v, \hat{u} \rangle = 0.$$

Assim o vetor  $w$  conectando os pontos  $v$  e  $\text{pr}_{\hat{u}}v$  é ortogonal à reta  $\mathbb{R}\hat{u}$ , ou seja

$$w := (v - \text{pr}_{\hat{u}}v) \perp \mathbb{R}\hat{u}, \quad v \in E.$$

Na notação (7.1.1) temos que

$$\text{pr}_{\hat{u}} = P_{\mathbb{R}\hat{u}, (\mathbb{R}\hat{u})^\perp}.$$

**Lema 9.3.9** (Projeções ortogonais não alongam). *Para  $u, v \in E$  não-nulos vale*

$$|\text{pr}_u v| \leq |v|$$

onde “=” vale exatamente ao longo dos pontos fixos (9.3.4), ou seja  $\text{pr}_u v = v$ .

*Demonstração.* Como  $w := (v - \text{pr}_{\hat{u}}v) \perp \mathbb{R}\hat{u}$  obtemos do Pitágoras (9.3.3) que

$$|v|^2 = |v - \text{pr}_{\hat{u}}v + \text{pr}_{\hat{u}}v|^2 = |w + \text{pr}_{\hat{u}}v|^2 = |w|^2 + |\text{pr}_{\hat{u}}v|^2 \geq |\text{pr}_{\hat{u}}v|^2$$

onde “=” vale exatamente se  $|w|^2 = 0$ , equivalentemente  $\mathcal{O} = w = v - \text{pr}_{\hat{u}}v$ .  $\square$

## 9.4 Desigualdades

**Proposição 9.4.1** (Desigualdade de Schwarz). *Para  $u, v \in E$  não-nulos<sup>8</sup> vale*

$$|\langle u, v \rangle| \leq |u| \cdot |v| \quad (9.4.1)$$

onde “=” é equivalente a cada um de  $u, v$  é múltiplo (não-nulo) do outro.

*Demonstração.* Caso um de  $u$  ou  $v$  é nulo as afirmações valem. Suponha no seguinte  $u \neq \mathcal{O}$  e  $v \neq \mathcal{O}$ : “ $\leq$ ” Usando Lema 9.3.9 no último passo obtemos

$$\frac{|\langle u, v \rangle|}{|u|} = |\langle \hat{u}, v \rangle \hat{u}| = |\text{pr}_{\hat{u}}v| \leq |v|.$$

“=” Segundo Lema 9.3.9 temos **igualdade** se e somente se  $v = \text{pr}_{\hat{u}}v$ . Mas  $\text{pr}_{\hat{u}}v \in \text{Im}(\text{pr}_{\hat{u}}) = \mathbb{R}\hat{u}$ . Daí  $v \in \mathbb{R}\hat{u} = \mathbb{R}u$  é da forma  $v = \alpha u$  com  $\alpha \neq 0$ .  $\square$

**Proposição 9.4.2** (Desigualdade triangular). *Para  $u, v \in E$  não-nulos<sup>9</sup> vale*

$$|u + v| \leq |u| + |v| \quad (9.4.2)$$

onde “=” é equivalente a cada um de  $u, v$  é múltiplo positivo do outro.

*Demonstração.* Utilizamos a desigualdade de Schwarz (9.4.1) para obter

$$|u + v|^2 = |u|^2 + |v|^2 + 2\langle u, v \rangle \leq |u|^2 + |v|^2 + 2|u| \cdot |v| = (|u| + |v|)^2$$

onde igualdade “=” é equivalente a  $\langle u, v \rangle = |u| \cdot |v| > 0$ . Assim, por Schwarz, cada um de  $u, v$  é múltiplo do outro, dizemos  $v = \alpha u$  para um real  $\alpha \neq 0$ . Mas neste caso de  $0 < \langle u, v \rangle = \alpha|u|^2$  e  $|u|^2 > 0$  segue  $\alpha > 0$ .  $\square$

<sup>8</sup> Para  $u$ , ou  $v$ , nulo (9.4.1) também vale:  $0 = 0$ . Mas só o nulo é múltiplo do outro.

<sup>9</sup> Para  $u$ , ou  $v$ , nulo (9.4.2) também vale:  $0 = 0$ . Mas só o nulo é múltiplo do outro.

## 9.5 Ortonormalização segundo Gram-Schmidt

**Hipótese.** Seja  $\mathcal{X} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  uma base ordenada de um espaço vetorial  $E$  com produto interno. Denotamos de

$$F_1 := \langle \xi_1 \rangle \subset \dots \subset \boxed{F_k := \langle \xi_1, \dots, \xi_k \rangle} \subset \dots \subset F_n := \langle \xi_1, \dots, \xi_n \rangle = E$$

os subespaços gerados pelos primeiros  $1, 2, \dots, n$  membros da base  $\mathcal{X}$ .

**Passo A.** Vamos construir iterativamente bases ortogonais:

- (1) base ortogonal  $\{\eta_1\}$  de  $F_1$ : escolha  $\eta_1 := \xi_1$  e já pronto;
- (k) dado  $k \geq 1$  suponha que  $\{\eta_1, \dots, \eta_k\}$  é base ortogonal de  $F_k$ , defina

$$\eta_{k+1} := \xi_{k+1} - \sum_{i=1}^k \text{pr}_{\eta_i} \xi_{k+1} = \xi_{k+1} - \sum_{i=1}^k \frac{\langle \eta_i, \xi_{k+1} \rangle}{\langle \eta_i, \eta_i \rangle} \eta_i; \quad (9.5.1)$$

- (k + 1) então  $\{\eta_1, \dots, \eta_k, \eta_{k+1}\}$  é uma base ortogonal de  $F_{k+1}$ ;

o processo usa o último membro  $\xi_n$  de  $\mathcal{X}$  quando  $k = n - 1 \Rightarrow k + 1 = n$

- (n) ao fim obtemos uma base ortogonal

$$\mathcal{Y} = \{\eta_1, \dots, \eta_k, \eta_{k+1}, \dots, \eta_n\}$$

de  $F_n = E$ .

**Demonstração (k)  $\Rightarrow$  (k + 1).** Suponha (k) e defina  $\eta_{k+1}$ , então

- a)  $\eta_{k+1} \perp \eta_1, \dots, \eta_k$ ;  $\langle \eta_{k+1}, \eta_j \rangle \stackrel{(k)}{=} \langle \xi_{k+1}, \eta_j \rangle - \langle \xi_{k+1}, \eta_j \rangle = 0$
- b)  $\eta_{k+1} \notin F_k \stackrel{(k)}{=} \langle \eta_1, \dots, \eta_k \rangle \ni \mathcal{O}$ ; suponha por absurdo  $\eta_{k+1} \in \langle \eta_1, \dots, \eta_k \rangle$   
 $\Rightarrow \xi_{k+1} \in \langle \eta_1, \dots, \eta_k \rangle = F_k := \langle \xi_1, \dots, \xi_k \rangle$  contradição
- c)  $\eta_{k+1} \in F_{k+1}$ .  $\eta_{k+1} \in \langle \eta_1, \dots, \eta_k, \xi_{k+1} \rangle \stackrel{(k)}{=} \langle \xi_1, \dots, \xi_k, \xi_{k+1} \rangle =: F_{k+1}$

Segundo hipótese (k) o conjunto  $\{\eta_1, \dots, \eta_k\}$  é LI. Além disso  $\eta_{k+1}$  é não-nulo (segundo b) e ortogonal a  $\eta_1, \dots, \eta_k$  segundo a). Sendo assim o conjunto ortogonal  $\{\eta_1, \dots, \eta_k, \eta_{k+1}\}$  é LI segundo Teorema 9.3.2. Note que o subespaço

$$\langle \eta_1, \dots, \eta_{k+1} \rangle \subset \langle \xi_1, \dots, \xi_{k+1} \rangle$$

é contido num subespaço da mesma dimensão  $k + 1$ . Então os dois são iguais segundo Teorema 3.2.1 (d). Assim  $\{\eta_1, \dots, \eta_{k+1}\}$  é base ortogonal de  $F_{k+1}$ .

**Passo B.** A base  $\mathcal{Z} := \{\hat{\eta}_1, \dots, \hat{\eta}_n\}$  de  $E$  é ortonormal onde  $\hat{\eta}_i := |\eta_i|^{-1} \eta_i$ .

**Comentário 9.5.1.** No caso que  $\xi_{k+1}$  já é ortogonal a  $\eta_1, \dots, \eta_k$  a definição de  $\eta_{k+1}$  mostra que  $\eta_{k+1} = \xi_{k+1}$ . O processo de Gram-Schmidt não muda  $\xi_{k+1}$ .

**Exercício 9.5.2** (Listas arbitrárias). Seja  $(\xi_1, \dots, \xi_\ell)$  uma lista arbitrária de  $\ell$  vetores  $\xi_i \in E$ , dobros e o vetor nulo, tudo permitido. Pode-se aplicar o processo de Gram-Schmidt com a seguinte modificação pequena da hipótese

(k) dado  $k \geq 1$  suponha a lista  $(\eta_1, \dots, \eta_k)$  gera  $F_k$  e seus membros são dois-a-dois ortogonais, defina

$$\eta_{k+1} := \xi_{k+1} - \sum_{\substack{i=1 \\ \eta_i \neq \mathcal{O}}}^k \text{pr}_{\eta_i} \xi_{k+1} = \xi_{k+1} - \sum_{\substack{i=1 \\ \eta_i \neq \mathcal{O}}}^k \langle \hat{\eta}_i, \xi_{k+1} \rangle \hat{\eta}_i.$$

Obtém-se também uma lista  $(\eta_1, \dots, \eta_\ell)$  cujos membros são dois-a-dois ortogonais, só agora é possível que uns são nulos. Com efeito, mostre que

$$\xi_{k+1} \in \langle \xi_1, \dots, \xi_k \rangle \stackrel{(k)}{=} \langle \eta_1, \dots, \eta_k \rangle \Rightarrow \eta_{k+1} = \mathcal{O}$$

[Dica: Note que  $\langle \hat{\eta}_i, \xi_{k+1} \rangle$  é a  $i$ -ésima coordenada do vetor  $\xi_{k+1}$  na base ON composto daqueles  $\hat{\eta}_i$  onde  $\eta_i \neq \mathcal{O}$  é não-nulo. Exercício 9.3.3.]

**Exemplo 9.5.3.** Determine uma base ON do subespaço  $F \subset \mathbb{R}^3$  gerado por

$$\xi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \xi_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \xi_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \langle \cdot, \cdot \rangle := \langle \cdot, \cdot \rangle_0.$$

**Solução com Gram-Schmidt (GS).** Definição (9.5.1) dos  $\eta_{k+1}$  diz que

$$\begin{aligned} \eta_1 &:= \xi_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad |\eta_1|^2 := \langle \eta_1, \eta_1 \rangle = 1^2 + (-1)^2 + 1^2 = 3, \\ \eta_2 &:= \xi_2 - \frac{\langle \eta_1, \xi_2 \rangle}{|\eta_1|^2} \eta_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{3} \underbrace{\left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle}_{=1} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad |\eta_2|^2 = \frac{8}{3}, \\ \eta_3 &:= \xi_3 - \frac{\langle \eta_1, \xi_3 \rangle}{|\eta_1|^2} \eta_1 - \frac{\langle \eta_2, \xi_3 \rangle}{|\eta_2|^2} \eta_2 \\ &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{3} \underbrace{\left\langle \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle}_{=2} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{3}{8} \underbrace{\left\langle \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle}_{=\frac{2}{3} \cdot 2} \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} - \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

Segundo GS e como  $\eta_3 = \mathcal{O}$  sabemos que  $F := \langle \xi_1, \xi_2, \xi_3 \rangle = \langle \eta_1, \eta_2, \eta_3 \rangle = \langle \eta_1, \eta_2 \rangle$ . GS diz que o conjunto  $\{\eta_1, \eta_2\}$  é ortogonal, então LI segundo Teorema 9.3.2 usando que  $\eta_1, \eta_2 \neq \mathcal{O}$ . O conjunto ortogonal  $\{\eta_1, \eta_2\}$  é uma base

ortogonal de  $F$  porque é LI e gera  $F$ . Uma base ON é composto dos vetores

$$\varepsilon_1 := \frac{1}{|\eta_1|} \eta_1 = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \varepsilon_2 := \frac{1}{|\eta_2|} \eta_2 = \frac{\sqrt{3}}{\sqrt{8}} \frac{2}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}. \quad (9.5.2)$$

### 9.5.1 Existência e extensão de bases ortogonais

Lembramos que um espaço vetorial de dimensão finita admite um produto interno – cada uma base ordenada  $\mathcal{B}$  induz um, notação  $\langle \cdot, \cdot \rangle_{\mathcal{B}}$ , veja (9.1.3).

**Teorema 9.5.4** (Existência). *Um espaço vetorial  $E$  com produto interno e de dimensão finita  $n$  admite uma base ON  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n\}$ .*

*Demonstração.* Pegue uma base ordenada  $\mathcal{X} = \{\xi_1, \dots, \xi_n\}$  de  $E$  e aplique o processo de ortonormalização de Gram-Schmidt.  $\square$

**Proposição 9.5.5** (Extensão). *Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno. Toda base ON  $\mathcal{X}$  de um subespaço  $F$  estende-se a uma base ON  $\mathcal{Z}$  de  $E$ .*

*Demonstração.* Segundo Teorema 3.2.1 (b) a base  $\mathcal{X} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k\}$  de  $F$  é contida numa base ordenada  $\mathcal{Y}$  de  $E$ , dizemos  $\mathcal{Y} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k, \xi_{k+1}, \dots, \xi_n\}$ . Aplique Gram-Schmidt para obter  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k, \varepsilon_{k+1}, \dots, \varepsilon_n\}$ .  $\square$

### 9.5.2 Projeção ortogonal sobre um subespaço

O processo de Gram-Schmidt prova a existência de bases ONs: pegue qualquer base e aplique o processo; veja Proposição 9.5.5. É importante usar uma base ON nesta definição:

**Definição 9.5.6** (Projeção ortogonal sobre um subespaço  $F$ ). Escolha uma base ordenada ON  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k\}$  de  $F$  e defina a transformação linear

$$\begin{aligned} \text{pr}_F: E &\rightarrow E \\ v &\mapsto \sum_{i=1}^k \text{pr}_{\varepsilon_i} v = \sum_{i=1}^k \langle \varepsilon_i, v \rangle \varepsilon_i. \end{aligned} \quad (9.5.3)$$

**Teorema 9.5.7** (Propriedades da projeção ortogonal).

1.  $\text{pr}_F$  é linear e bem definido (independente da base ON  $\mathcal{Z}$  de  $F$ ).
2.  $(\text{pr}_F)^2 = \text{pr}_F$ .
3.  $\text{Im}(\text{pr}_F) = \text{Fix}(\text{pr}_F)$  e  $E = \text{Im}(\text{pr}_F) \oplus \text{N}(\text{pr}_F)$ .
4.  $\text{Im}(\text{pr}_F) = F$ .
5.  $\text{pr}_F|_F = I_F \in \mathcal{L}(F)$ .
6.  $w := (v - \text{pr}_F v) \perp f \quad \forall f \in F$ .

$$7. \forall v \in E \text{ vale}^{10} \text{ dist}(v, F) := \inf_{f \in F} \underbrace{\text{dist}(v, f)}_{:=|v-f|} = |v - \text{pr}_F v|.$$

*Demonstração.* Teorema C.6.1. □

## 9.6 Complemento ortogonal

### Subconjuntos não-vazios

**Definição 9.6.1.** O **complemento ortogonal** de um subconjunto não-vazio  $S \subset E$  é definido assim

$$S^\perp := \{v \in E \mid \langle v, x \rangle = 0 \ \forall x \in S\}.$$

**Exercício 9.6.2.** Seja  $S \subset E$  um subconjunto não-vazio. Mostre que

- (i) o complemento ortogonal  $S^\perp$  é um subespaço de  $E$ ;
- (ii) ou  $S^\perp \cap S = \emptyset$ , ou  $S^\perp \cap S = \{0\}$ ;
- (iii)  $T \subset S \Rightarrow S^\perp \subset T^\perp$ ;
- (iv)  $S^\perp = \langle S \rangle^\perp$ .

### Subespaços

**Exercício 9.6.3.** Seja  $\mathcal{B}$  uma base de um subespaço  $F \subset E$ , mostre que

$$F^\perp = \{v \in E \mid \langle v, \xi \rangle = 0 \ \forall \xi \in \mathcal{B}\}.$$

**Proposição 9.6.4** (Relação entre  $F$  e  $F^\perp$  e a projeção ortogonal  $\text{pr}_F$  de (9.5.3)).  
Para subespaços  $F$  de  $E$  vale o seguinte

- (i)  $F^\perp = \text{N}(\text{pr}_F)$ ;  $\text{Im}(\text{pr}_F) = F$
- (ii)  $E = F \oplus F^\perp$  e  $\dim E = \dim F + \dim F^\perp$ ;
- (iii)  $\text{pr}_F = P_{F, F^\perp}$  veja (7.1.1);
- (iv)  $(F^\perp)^\perp = F$ .

*Demonstração.* (i) “ $\subset$ ” Para  $v \in F^\perp$  vale

$$0 = \underbrace{\langle \text{pr}_F v, v \rangle}_{\in F} = \underbrace{\langle \text{pr}_F v, v - \text{pr}_F v \rangle}_{w \perp F} + \langle \text{pr}_F v, \text{pr}_F v \rangle = 0 + \langle \text{pr}_F v, \text{pr}_F v \rangle$$

e conseqüentemente (POS) diz que  $\text{pr}_F v = 0$ .

“ $\supset$ ” Para  $v \in \text{N}(\text{pr}_F)$  vale  $v = v - \text{pr}_F v \perp f \ \forall f \in F$  segundo Teorema 9.5.7 6.

- (ii) Item 3 de Teorema 9.5.7 junto com item 4 e no teorema presente item (i).
- (iii) Item (ii) diz que  $(F, F^\perp)$  são subespaços complementares. Teorema 7.1.5.
- (iv) É suficiente mostrar inclusão  $F \subset (F^\perp)^\perp$  e igualdade de dimensão, veja

<sup>10</sup> como  $\dim F < \infty$  um ínfimo é um mínimo

Teorema 3.2.1 (d). Seja  $f \in F$ , então  $\langle f, \tilde{f} \rangle = 0 \forall \tilde{f} \in F^\perp$ , mas isso significa que  $f \in (F^\perp)^\perp := \{v \in E \mid \langle v, \tilde{f} \rangle = 0 \forall \tilde{f} \in F^\perp\}$ .

O Corolário 3.2.3 disponibiliza a fórmula de dimensão para a soma direta. Use item (ii) acima primeiro para  $F^\perp$  no lugar de  $F$  e segundo para  $F$  para obter

$$\dim(F^\perp)^\perp = \dim E - \dim F^\perp = \dim F.$$

□

**Exemplo 9.6.5.** No Exemplo 9.5.3 temos calculado a base ON  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \varepsilon_2\}$ , veja (9.5.2), do subespaço  $F := \langle \xi_1, \xi_2, \xi_3 \rangle$  de  $\mathbb{R}^3$ . Determine uma base ON do complemento ortogonal

$$F^\perp \stackrel{\text{def.}}{=} \{v \in \mathbb{R}^3 \mid \langle v, f \rangle = 0 \forall f \in F\} = \{v \in \mathbb{R}^3 \mid v \perp \varepsilon_1, v \perp \varepsilon_2\}.$$

Vale a ultima igualdade porque a condição  $\langle v, f \rangle = 0$  é linear em  $f$ , então é suficiente checar para os elementos  $f$  de uma base só.

**Uma solução.**

$$v \perp \varepsilon_1: 0 = \left\langle \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}, \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle = \frac{1}{\sqrt{3}} (x - y + z).$$

$$v \perp \varepsilon_2: 0 = \left\langle \begin{bmatrix} x \\ y \\ z \end{bmatrix}, \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix} \right\rangle = \frac{1}{\sqrt{6}} (x + 2y + z).$$

Multiplique a primeira identidade por  $\sqrt{3}$  e a segunda por  $\sqrt{6}$  e forma a diferença das identidades resultantes para obter

$$0 - 0 = 0 - 3y - 0 \quad \Rightarrow \quad y = 0.$$

Com isso obtemos da primeira identidade que

$$z = -x, \quad x \in \mathbb{R} \text{ livre}, \quad F^\perp = \mathbb{R} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}.$$

Uma base ON de  $F^\perp$  é composto do vetor  $\frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, -1)$ .

**Exemplo 9.6.6.** Ache uma base ON para o complemento ortogonal do subespaço  $F$  de  $\mathbb{R}^3$  gerado por os dois vetores

$$\xi_1 = (3, -1, 1), \quad \xi_2 = (-1, 2, 3).$$

## 9.7 Exercícios e umas soluções

### Exercícios.

1. Prove que  $\langle \cdot, \cdot \rangle : \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  dado por

$$((x_1, x_2), (y_1, y_2)) \mapsto 2x_1y_1 - x_1y_2 - x_2y_1 + 2x_2y_2,$$

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

2. **Lei do paralelogramo.** Seja  $|\cdot| := \sqrt{\langle \cdot, \cdot \rangle}$  a norma induzida de um produto interno num espaço vetorial  $E$ . Prove o lei do paralelogramo

$$|u + v|^2 + |u - v|^2 = 2|u|^2 + 2|v|^2 \quad (9.7.1)$$

Interprete (9.7.1) geometricamente mediante um desenho.

No ano 1935 J. v. Neumann e P. Jordan descobriram que, vice versa, uma norma  $|\cdot|$  já é induzida de um produto interno quando ela satisfaz o lei do paralelogramo. Neste caso  $\langle u, v \rangle := \frac{1}{4}|u + v|^2 - \frac{1}{4}|u - v|^2$  é um produto interno e induz  $|\cdot|$ .

3. Considere os vetores  $u = (2, -1, 2)$ ,  $v = (1, 2, 1)$  e  $w = (-2, 3, 3)$ . Determine o vetor de  $\mathbb{R}^3$  que é a projeção ortogonal de  $w$  sobre o plano gerado por  $u$  e  $v$ .
4. Considere a base  $\mathcal{U} = \{\xi_1, \xi_2, \xi_3\}$  de  $\mathbb{R}^3$  onde

$$\xi_1 = (1, 1, 1), \quad \xi_2 = (1, -1, 1), \quad \xi_3 = (1, -1, -1).$$

Aplique o método de Gram-Schmidt para obter uma base ortonormal  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3\}$ . Determine a matriz  $\mathbf{p}$  de passagem da base  $\mathcal{U}$  para a base  $\mathcal{Z}$ .

5. Determine as bases obtidas de  $\mathcal{U} = \{\xi_1, \xi_2, \xi_3\}$  pelo processo de Gram-Schmidt nos casos seguintes:
- (a)  $\xi_1 = (3, 0, 0)$ ,  $\xi_2 = (-1, 3, 0)$ ,  $\xi_3 = (2, -5, 1)$ ;  
 (b)  $\xi_1 = (-1, 1, 0)$ ,  $\xi_2 = (5, 0, 0)$ ,  $\xi_3 = (2, -2, 3)$ .
6. Sejam  $F_1, F_2 \subset E$  subespaços. Prove que

$$(a) (F_1 + F_2)^\perp = F_1^\perp \cap F_2^\perp \quad (b) F_1^\perp + F_2^\perp = (F_1 \cap F_2)^\perp.$$

7. Prove que o produto vetorial  $\cdot \times \cdot : \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$  definido no Exercício 5.4.5, satisfaz:

- (a)  $u \times v = -v \times u$ ;  
 (b)  $u \times (v + \tilde{v}) = u \times v + u \times \tilde{v}$ ;  
 (c)  $u \times (\alpha v) = \alpha(u \times v)$ , para todo  $\alpha \in \mathbb{R}$ ;  
 (d)  $u \times v \neq 0 \iff \{u, v\}$  é um conjunto LI;  
 (e)  $u \times v$  é ortogonal a  $u$  e ortogonal a  $v$ ;  
 (f)  $e_1 \times e_2 = e_3$ ,  $e_2 \times e_3 = e_1$ ,  $e_3 \times e_1 = e_2$ .



## C.6 Projeção ortogonal

Seja  $E$  um espaço vetorial com produto interno e  $F$  um subespaço.

**Teorema C.6.1** (Teorema 9.5.7 – Projeção ortogonal (9.5.3)).

1.  $\text{pr}_F$  é linear e bem definido (independente da base ON  $\mathcal{Y}$ ).
2.  $(\text{pr}_F)^2 = \text{pr}_F$ .
3.  $\text{Im}(\text{pr}_F) = \text{Fix}(\text{pr}_F)$  e  $E = \text{Im}(\text{pr}_F) \oplus \text{N}(\text{pr}_F)$ .
4.  $\text{Im}(\text{pr}_F) = F$ .
5.  $\text{pr}_F|_F = I_F \in \mathcal{L}(F)$ .
6.  $w := (v - \text{pr}_F v) \perp f \quad \forall f \in F$ .
7.  $\forall v \in E$  vale<sup>2</sup>  $\text{dist}(v, F) := \inf_{f \in F} \underbrace{\text{dist}(v, f)}_{:=|v-f|} = |v - \text{pr}_F v|$ .

*Demonstração.* Sejam  $k \leq n$  as dimensões de  $F \subset E$ . 1. O axioma (BL) causa linearidade. Sejam  $\mathcal{Y} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k\}$  e  $\tilde{\mathcal{Y}} = \{\tilde{\varepsilon}_1, \dots, \tilde{\varepsilon}_k\}$  bases ONs de  $F$ . Escrevemos os vetores  $\tilde{\varepsilon}_j \in F$  na base  $\mathcal{Y}$  de  $F$  com coeficientes  $\alpha_{ij}$ , em símbolos

$$\tilde{\varepsilon}_j = \sum_{i=1}^k \varepsilon_i \alpha_{ij}, \quad \text{note que } \langle \varepsilon_i, \tilde{\varepsilon}_j \rangle = \alpha_{ij},$$

onde  $j = 1, \dots, k$ . Conforme Proposição 9.5.5 podemos estender a base ON  $\mathcal{Y}$  de  $F$  tal que obtemos uma base ON  $\mathcal{Z} = \{\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_k, \varepsilon_{k+1}, \dots, \varepsilon_n\}$  de  $E$ . Usando a mesma extensão obtemos a base ON  $\tilde{\mathcal{Z}} := \{\tilde{\varepsilon}_1, \dots, \tilde{\varepsilon}_k, \varepsilon_{k+1}, \dots, \varepsilon_n\}$  de  $E$ . Escrevendo  $v \in E$  na base  $\tilde{\mathcal{Z}}$  de  $E$  na forma

$$v = \sum_{j=1}^k \tilde{\varepsilon}_j \tilde{v}_j + \sum_{J=k+1}^n \varepsilon_J v_J \quad (\text{C.6.1})$$

e abreviamos  $\sum_i = \sum_{i=1}^k$  para chegamos no nosso destino assim

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^k \langle \varepsilon_i, v \rangle \varepsilon_i &= \sum_i \left\langle \varepsilon_i \sum_j \tilde{\varepsilon}_j \tilde{v}_j + \sum_{J=k+1}^n \varepsilon_J v_J \right\rangle \varepsilon_i \\ &\stackrel{(\text{BL})}{=} \sum_i \left( \sum_j \underbrace{\langle \varepsilon_i, \tilde{\varepsilon}_j \rangle}_{\alpha_{ij}} \tilde{v}_j + \sum_{J=k+1}^n \underbrace{\langle \varepsilon_i, \varepsilon_J \rangle}_0 v_J \right) \varepsilon_i \\ &= \sum_{i,j} \alpha_{ij} \tilde{v}_j \varepsilon_i \\ &= \sum_j \tilde{v}_j \tilde{\varepsilon}_j \\ &\stackrel{(9.3.2)}{=} \sum_{j=1}^k \langle \tilde{\varepsilon}_j, v \rangle \tilde{\varepsilon}_j. \end{aligned}$$

<sup>2</sup> como  $\dim F < \infty$  um ínfimo é um mínimo

2. Dado  $v \in E$ , use a definição (9.5.3) duas vezes para obter

$$\begin{aligned} \text{pr}_F(\text{pr}_F v) &= \sum_{j=1}^k \left\langle \varepsilon_j, \sum_{i=1}^k \langle \varepsilon_i, v \rangle \varepsilon_i \right\rangle \varepsilon_j \\ &= \sum_{i,j=1}^k \langle \varepsilon_i, v \rangle \underbrace{\langle \varepsilon_j, \varepsilon_i \rangle}_{\delta_{ij}} \varepsilon_j \\ &= \sum_{i,j=1}^k \langle \varepsilon_i, v \rangle \varepsilon_i \stackrel{\text{def.}}{=} \text{pr}_F v. \end{aligned}$$

3. Lema 7.1.2.

4. “C” Óbvio. “D” Escreve  $f \in F$  como CL na base ON  $\mathcal{Y}$ , ou seja

$$\begin{aligned} f &= f_1 \varepsilon_1 + \cdots + f_k \varepsilon_k \stackrel{\text{ON}}{=} f_1 \sum_i \langle \varepsilon_i, \varepsilon_1 \rangle \varepsilon_i + \cdots + f_k \sum_i \langle \varepsilon_i, \varepsilon_k \rangle \varepsilon_i \\ &= f_1 \text{pr}_F \varepsilon_1 + \cdots + f_k \text{pr}_F \varepsilon_k \\ &\stackrel{\text{lin.}}{=} \text{pr}_F (f_1 \varepsilon_1 + \cdots + f_k \varepsilon_k) \\ &= \text{pr}_F f \in \text{Im}(\text{pr}_F). \end{aligned}$$

5. São exatamente os pontos fixos  $\text{Fix}(\text{pr}_F) \stackrel{3.}{=} \text{Im}(\text{pr}_F) \stackrel{4.}{=} F$  nos quais uma aplicação age como a identidade.

6. Escrevendo  $v \in E$  na forma (C.6.1) obtemos

$$v - \text{pr}_F v = \sum_j \varepsilon_j v_j + \sum_J \varepsilon_J v_J - \sum_j \underbrace{\langle \varepsilon_j, v \rangle}_{v_j} \varepsilon_j = \sum_J \varepsilon_J v_J.$$

Escrevendo  $f \in F$  na forma  $f = \sum_{i=1}^k \varepsilon_i f_i$  obtemos

$$\langle v - \text{pr}_F v, f \rangle = \sum_{J=k+1}^n \sum_{i=1}^k v_J \underbrace{\langle \varepsilon_J, \varepsilon_i \rangle}_0 f_i = 0.$$

7. Dado  $v \in E$  e  $f \in F$ , definindo  $w := v - \text{pr}_F v$  e  $\tilde{f} := \text{pr}_F v - f \in F$  obtemos que  $v - f = w + \tilde{f}$ . Como  $w \perp \tilde{f}$  segundo item 6 o Pitágoras generalizado diz

$$|v - f|^2 \stackrel{(9.3.3)}{=} |v - \text{pr}_F v|^2 + |\text{pr}_F v - f|^2 \geq |v - \text{pr}_F v|^2.$$

Assim  $\inf_{f \in F} |v - f| \geq |v - \text{pr}_F v|$ . Mas a desigualdade oposta vale também porque  $\text{pr}_F v$  é elemento de  $F$ .  $\square$

**Exercício C.6.2** (Exercício 9.6.2). Seja  $X \subset E$  um subconjunto não-vazio.

(i) O complemento ortogonal  $X^\perp$  é um subespaço de  $E$ .

- (ii) Ou  $X^\perp$  é disjunto a  $X$ , ou  $X^\perp \cap X = \{\mathcal{O}\}$ .
- (iii)  $Y \subset X \Rightarrow X^\perp \subset Y^\perp$ .
- (iv)  $X^\perp = \langle X \rangle^\perp$ .

*Solução.* (i) A condição para um  $v \in E$  de ser elemento de  $X^\perp$  é linear. Consequentemente  $X^\perp$  é fechado sob adição e multiplicação linear.

- (ii) Caso  $X \cap X^\perp = \emptyset$ : Este caso aparece, por exemplo  $X = \{x\}$  onde  $x \neq \mathcal{O}$ .  
Caso  $X \cap X^\perp \neq \emptyset$ : Seja  $y \in X \cap X^\perp$ . Como  $y \in X^\perp$  vale que  $\langle x, y \rangle = 0 \forall x \in X$ . Escolha  $x = y \in X$  para obter  $0 = \langle y, y \rangle$ , assim  $y = \mathcal{O}$  segundo axioma ((POS)).
- (iii) Dado  $v \in X^\perp$ , então  $\langle v, x \rangle = 0 \forall x \in X$ . Obviamente esta condição é satisfeita para os elementos  $y$  de um subconjunto  $Y$  de  $X$ .
- (iv) “ $\subset$ ” Seja  $v \in X^\perp$ , então  $\langle v, x \rangle = 0 \forall x \in X$ . Mas esta condição é linear em  $x$  e por isso fica válida para combinações lineares em  $X$ . ” $\supset$ ” Item (iii) para a inclusão  $X \subset \langle X \rangle$ . □