

## Espaços Vetoriais ou Espaços Lineares

Consiste de um conjunto  $\mathcal{X}$  de elementos chamados **vetores**.

- Operações **soma vetorial** e **multiplicação por escalar**.
- Elemento **nulo**  $0 \in \mathcal{X}$

### Propriedades:

$$x + y = y + x, \quad \forall x, y \in \mathcal{X} \quad (\text{comutativa})$$

$$(x + y) + z = x + (y + z), \quad \forall x, y, z \in \mathcal{X} \quad (\text{associativa})$$

$$0 + x = x, \quad \forall x \in \mathcal{X}$$

$$\forall x \in \mathcal{X}, \quad \exists (-x) \in \mathcal{X} \quad \text{tal que} \quad x + (-x) = 0$$

$$(\alpha\beta)x = \alpha(\beta x), \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \quad \forall x \in \mathcal{X}$$

$$\alpha(x + y) = \alpha x + \alpha y, \quad \forall \alpha \in \mathbb{R}, \quad \forall x, y \in \mathcal{X}$$

$$(\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x, \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \quad \forall x \in \mathcal{X}$$

$$1x = x, \quad \forall x \in \mathcal{X}$$

## Exemplos

- Espaço  $\mathcal{X} = \mathbb{R}^n$ , com as operações de adição vetorial e multiplicação por escalar definidas de maneira convencional

- $\mathcal{Y} = \{0\}$ ,  $0 \in \mathbb{R}^n$

- $\mathcal{Z} = \text{span}(v_1, v_2, \dots, v_k)$ ,  $v_i \in \mathbb{R}^n$ ,  $i = 1, \dots, k$

$$\text{span}(v_1, v_2, \dots, v_k) = \{\alpha_1 v_1 + \dots + \alpha_k v_k : \alpha_i \in \mathbb{R}\}$$

- $\mathcal{W} = \{f : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}^n, f \text{ diferenciável}\}$

$$(f_1 + f_2)(t) = f_1(t) + f_2(t) \quad (\text{soma})$$

$$(\alpha f)(t) = \alpha f(t) \quad (\text{multiplicação por escalar})$$

Note que um elemento em  $\mathcal{W}$  é uma trajetória no  $\mathbb{R}^n$

- $\mathcal{V} = \{x \in \mathcal{W} : \dot{x} = Ax\}$

Os elementos de  $\mathcal{V}$  são trajetórias do  $\mathbb{R}^n$  soluções do sistema linear  $\dot{x} = Ax$

- Espaço dos polinômios em  $s$  de grau menor ou igual a  $n$

Um subespaço vetorial é um subconjunto que é também um espaço vetorial

- $\mathcal{X}, \mathcal{Y}, \mathcal{Z}$  são subespaços do  $\mathbb{R}^n$

- $\mathcal{V}$  é um subespaço de  $\mathcal{W}$

- $x \in \mathbb{R}^2 : x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \alpha x_1 \end{bmatrix}$  é um subespaço do  $\mathbb{R}^2$

- Os parâmetros considerados neste curso são números reais (a menos que seja especificado diferentemente).

Matrizes:  $A$  ( $n \times m$ ),  $B$  ( $m \times r$ ),  $C$  ( $l \times n$ ),  $D$  ( $r \times p$ )

Seja  $a_i$  a  $i$ -ésima coluna de  $A$  e  $b_j$  a  $j$ -ésima linha de  $B$ :

$$AB = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_m b_m$$

$$CA = C \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} Ca_1 & Ca_2 & \cdots & Ca_m \end{bmatrix}$$

$$BD = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} D = \begin{bmatrix} b_1 D \\ b_2 D \\ \vdots \\ b_m D \end{bmatrix}$$

$a_i b_i$ : matriz  $n$  por  $r$  (vetor  $n \times 1$  multiplicado por vetor  $1 \times r$ )

$b_i a_i$ : só está definido para  $n = r$  (escalar)

- Espaço real de dimensão  $n$ :  $\mathbb{R}^n$

Cada vetor  $x \in \mathbb{R}^n$  é uma ênupla de números reais

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Um conjunto de vetores  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$ ,  $x_i \in \mathbb{R}^n$ , é **linearmente dependente** (LD) se e somente se existem escalares  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n$ , não todos nulos, tais que

$$\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n = 0$$

Se a igualdade for verdadeira apenas para  $\alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$ , diz-se então que o conjunto  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  é *linearmente independente* (LI).

Se um conjunto de vetores  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  é linearmente dependente, existe pelo menos um  $\alpha_i$  diferente de zero e (por exemplo, se  $\alpha_1 \neq 0$ )

$$x_1 = -\frac{1}{\alpha_1} [\alpha_2 x_2 + \alpha_3 x_3 + \dots + \alpha_n x_n]$$

isto é, um dos vetores (mas não necessariamente qualquer um) pode ser escrito como uma combinação linear dos demais.

Equivalentemente, os vetores são LI se

$$\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n = \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_n x_n$$

$$\implies \alpha_1 = \beta_1 ; \quad \alpha_2 = \beta_2 ; \quad \dots ; \quad \alpha_n = \beta_n$$

Ou ainda, se nenhum vetor  $x_i$  puder ser expresso como combinação linear dos demais.

O conceito de dependência linear depende do tipo (corpo) do escalar considerado.

Considere o conjunto das funções racionais em  $s$

$$\left\{ \frac{s}{s+1}, \frac{1}{s+2} \right\}$$

Não existem escalares reais  $\alpha_1, \alpha_2$  não todos nulos tais que

$$\alpha_1 \frac{s}{s+1} + \alpha_2 \frac{1}{s+2} = 0$$

No entanto, para escalares pertencentes ao corpo das funções racionais em  $s$ , a igualdade vale se

$$\alpha_1 = -\frac{1}{s+2} \quad ; \quad \alpha_2 = \frac{s}{s+1}$$

A **dimensão** de um espaço vetorial é o número máximo de vetores LI desse espaço.

- Assim, no  $\mathbb{R}^n$  há no máximo  $n$  vetores LI.
- A dimensão de um espaço vetorial pode ser infinita: considere o espaço das funções contínuas no intervalo  $[a, b]$ . Em particular, as funções  $t, t^2, t^3, \dots$

$$\sum_{i=1}^{\infty} \alpha_i t^i = 0 \quad \iff \quad \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = 0$$

Um conjunto de vetores LI do  $\mathbb{R}^n$  é uma **base** se qualquer vetor  $x \in \mathbb{R}^n$  puder ser expresso de forma única como uma combinação linear destes vetores.

- Em um espaço de dimensão  $n$ , qualquer conjunto de  $n$  vetores LI forma uma base
- Quaisquer duas bases de um espaço  $n$ -dimensional possuem o mesmo número de elementos.

Se  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$  forma uma base para o  $\mathbb{R}^n$ , então qualquer vetor  $x \in \mathbb{R}^n$  pode ser escrito de maneira única como

$$x = \alpha_1 q_1 + \alpha_2 q_2 + \dots + \alpha_n q_n$$

Definindo a matriz quadrada  $Q$  ( $n \times n$ )

$$Q \triangleq [q_1 \ q_2 \ \dots \ q_n]$$

$$x = Q \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix} = Q\alpha$$

$\alpha \triangleq [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \dots \ \alpha_n]'$  é a representação de  $x$  na base  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$ .

A qualquer vetor  $x \in \mathbb{R}^n$ , pode-se associar a base ortonormal

$$e_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, e_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, e_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \dots, e_{n-1} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, e_n = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Um vetor  $x$  na base ortonormal  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  se escreve

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = x_1 e_1 + x_2 e_2 + \dots + x_n e_n = \mathbf{I}_n \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$\implies$  se confunde com sua representação.

Exemplo: Considere o conjunto dos polinômios de grau menor do que 4.

Base:  $e_1 = s^3$ ;  $e_2 = s^2$ ;  $e_3 = s$ ;  $e_4 = 1$

Se  $x = s^3 + 4s^2 - 4s + 10$ , então

$$x = [e_1 \ e_2 \ e_3 \ e_4] \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ -4 \\ 10 \end{bmatrix},$$

$[1 \ 4 \ -4 \ 10]'$  é a representação de  $x$  na base escolhida.

## Mudança de Base

Se  $\beta$  e  $\bar{\beta}$  são as representações de um vetor  $x \in \mathbb{R}^n$  em relação às bases  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$  e  $\{\bar{e}_1, \bar{e}_2, \dots, \bar{e}_n\}$ , então

$$x = [e_1 \ e_2 \ \cdots \ e_n] \beta = [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] \bar{\beta}$$

→ representar  $e_i$  em termos de  $\{\bar{e}_1, \bar{e}_2, \dots, \bar{e}_n\}$  ou vice-versa.

Seja  $p_i = \begin{bmatrix} p_{1i} \\ p_{2i} \\ \vdots \\ p_{ni} \end{bmatrix}$  a representação de  $e_i$  na base  $\{\bar{e}_1, \bar{e}_2, \dots, \bar{e}_n\}$ :

$$e_i = [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] \begin{bmatrix} p_{1i} \\ p_{2i} \\ \vdots \\ p_{ni} \end{bmatrix} \\ \triangleq Ep_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

Usando notação matricial

$$\begin{aligned} [e_1 \ e_2 \ \cdots \ e_n] &= [Ep_1 \ Ep_2 \ \cdots \ Ep_n] \\ &= E [p_1 \ p_2 \ \cdots \ p_n] \\ &= [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} & \cdots & p_{1n} \\ p_{21} & p_{22} & \cdots & p_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n1} & p_{n2} & \cdots & p_{nn} \end{bmatrix} \\ &\triangleq [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] P \end{aligned}$$



$$x = [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] P\beta = [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \cdots \ \bar{e}_n] \bar{\beta}$$

Como a representação é única:  $\bar{\beta} = P\beta$

Analogamente, representando  $\bar{e}_i$  na base  $\{e_1, e_2, \dots, e_n\}$ , obtém-se

$$\beta = Q\bar{\beta}$$

→ conhecida a representação de um vetor numa base, a representação em outra base pode ser automaticamente determinada:

$$\bar{\beta} = P\beta = PQ\bar{\beta} \quad , \quad \forall \bar{\beta}$$

$$PQ = \mathbf{I} \quad \rightarrow \quad P = Q^{-1}$$

Exemplo: polinômios de grau menor do que 4.

Base:  $\bar{e}_1 = s^3 - s$ ;  $\bar{e}_2 = s^2 - s$ ;  $\bar{e}_3 = s - 1$ ;  $\bar{e}_4 = 1$

Se  $x = s^3 + 4s^2 - 4s + 10$ , então

$$x = [\bar{e}_1 \ \bar{e}_2 \ \bar{e}_3 \ \bar{e}_4] \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 1 \\ 11 \end{bmatrix}$$

## Transformação Linear

Uma função  $f : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{Y}$  é um **operador linear** se

$$f(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2) = \alpha_1 f(x_1) + \alpha_2 f(x_2)$$

para quaisquer escalares  $\alpha_1, \alpha_2$  e  $x_1, x_2 \in \mathcal{X}$ .

$$y = f(x) \quad ; \quad x \in \mathcal{X} \text{ (domínio)} \quad , \quad y \in \mathcal{Y} \text{ (range)}$$

- Exemplo: seja  $g$  uma função contínua sobre  $[0, T]$ . A transformação

$$y(t) = \int_0^T g(t - \tau)x(\tau)d\tau$$

é linear, levando do espaço das funções contínuas no intervalo  $[0, T]$  para o mesmo espaço.

**Teorema:** Sejam  $\mathcal{X}$  e  $\mathcal{Y}$  espaços lineares de dimensão  $n$  e  $m$ , respectivamente. Sejam  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  vetores LI de  $\mathcal{X}$ . Então, o operador linear  $L : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{Y}$  é unicamente determinado pelos  $n$  pares  $y_i = L(x_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ . Além disso, com relação à base  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  de  $\mathcal{X}$  e à base  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$  de  $\mathcal{Y}$ ,  $L$  pode ser representado por uma matriz  $A$   $m \times n$ . A  $i$ -ésima coluna de  $A$  é a representação de  $y_i$  na base  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$ .

**Prova:** Como  $L$  é linear,

$$\begin{aligned} L(x) &= L(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_n x_n) \\ &= \alpha_1 L(x_1) + \alpha_2 L(x_2) + \dots + \alpha_n L(x_n) = \alpha_1 y_1 + \alpha_2 y_2 + \dots + \alpha_n y_n \end{aligned}$$

Seja  $\begin{bmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{bmatrix}$  a representação de  $y_i$  na base  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$

$$y_i = \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \cdots & u_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{1i} \\ a_{2i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{bmatrix}, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

Neste caso,

$$\begin{aligned} L(\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{bmatrix}) &= \begin{bmatrix} y_1 & y_2 & \cdots & y_n \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \cdots & u_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix} \\ &\triangleq \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \cdots & u_m \end{bmatrix} A \end{aligned}$$

Em relação às bases  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  e  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$ ,

$$y = L(x)$$

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \cdots & u_m \end{bmatrix} \beta &= L(\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \cdots & x_n \end{bmatrix} \alpha) \\ &= \begin{bmatrix} u_1 & u_2 & \cdots & u_m \end{bmatrix} A\alpha \\ \beta &= A\alpha \end{aligned}$$

Para se descrever a transformação, não há diferença entre especificar  $x, y$  ou  $\alpha, \beta$ . É claro que  $A$  (representação da transformação linear) depende das bases escolhidas.

## Transformação de Similaridade

Considere a transformação linear  $L : \mathcal{X} \rightarrow \mathcal{Y}$ , com a mesma base para o domínio  $\mathcal{X}$  e o range  $\mathcal{Y}$ .

$$\{e_1, e_2, \dots, e_n\} \rightarrow A \quad , \quad \{\bar{e}_1, \bar{e}_2, \dots, \bar{e}_n\} \rightarrow \bar{A}$$

$$\begin{array}{ccc}
 x & \xrightarrow{L} & y (= L(x)) \\
 \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & \cdots & e_n \end{bmatrix} \alpha & \xrightarrow{A} & \beta (= A\alpha) \\
 \downarrow P & \uparrow Q & \downarrow P \\
 \begin{bmatrix} \bar{e}_1 & \bar{e}_2 & \cdots & \bar{e}_n \end{bmatrix} \bar{\alpha} & \xrightarrow{\bar{A}} & \bar{\beta} (= \bar{A}\bar{\alpha}) \\
 & & \uparrow Q = P^{-1}
 \end{array}$$

$$\bar{\beta} = \bar{A}\bar{\alpha} ; \bar{\beta} = P\beta = PA\alpha = PAP^{-1}\bar{\alpha}$$

$$\implies \bar{A}\bar{\alpha} = PAP^{-1}\bar{\alpha} \quad , \quad \forall \alpha$$

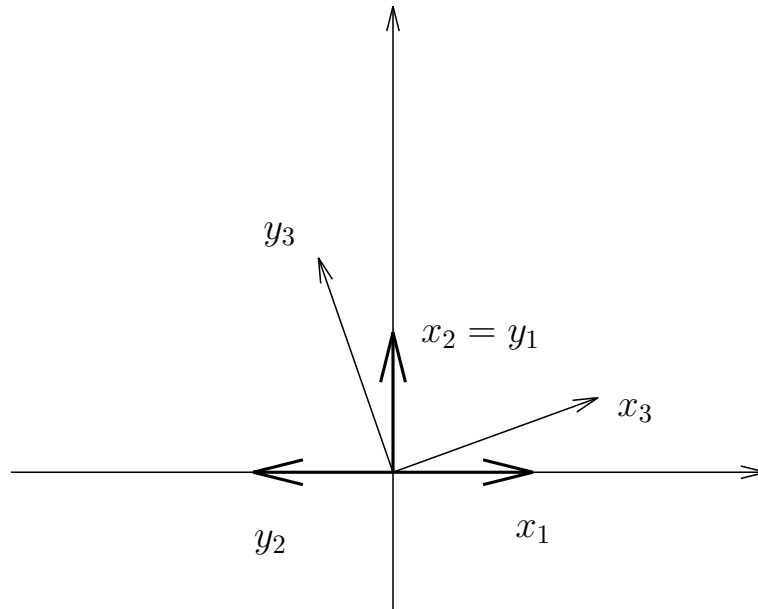
$$\bar{A} = PAP^{-1} = Q^{-1}AQ \quad ; \quad A = P^{-1}\bar{A}P = Q\bar{A}Q^{-1} \quad \implies \quad Q = P^{-1}$$

$A, \bar{A}$  : matrizes **similares**

$PAP^{-1}, P^{-1}\bar{A}P$  : **Transformações de Similaridade**

Todas as representações de um operador linear são similares. Uma matriz  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  pode ser vista como a representação de um operador linear ou como o operador linear propriamente dito.

- Exemplo de transformação linear: a transformação que rotaciona um ponto no plano de  $90^\circ$  no sentido anti-horário



Em relação à base  $\{x_1, x_2\}$

$$y_1 = L(x_1) = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad y_2 = L(x_2) = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

Portanto,

$$A = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

A representação de  $y_3$  com relação à base  $\{x_1, x_2\}$  é

$$\begin{aligned} \beta &= A\alpha \\ &= \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.5 \\ 0.5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.5 \\ 1.5 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$\begin{bmatrix} 1.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$  é a representação de  $x_3$  na base  $\{x_1, x_2\}$

## Matriz como Operador Linear

Seja a função linear  $L : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  descrita pela matriz  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$\begin{aligned} y &= L(x) = A(\alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \cdots + \alpha_n x_n) \\ &= \alpha_1 Ax_1 + \alpha_2 Ax_2 + \cdots + \alpha_n Ax_n \quad \implies \quad y_i = Ax_i, \quad i = 1 \cdots n \end{aligned}$$

Na base ortonormal,  $x_i = e_i$  e, portanto,  $y_i = Ae_i = a_i$  ( $i$ -ésima coluna de  $A$ ) que coincide com sua representação na base ortonormal unitária (representação de  $A = A$ )

- Exemplo

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & -1 \\ -2 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 1 \end{bmatrix} ; \quad b = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Considere os vetores  $\{b, Ab, A^2b\}$  (são LI):

$$Ab = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} ; \quad A^2b = \begin{bmatrix} -4 \\ 2 \\ -3 \end{bmatrix} ; \quad A^3b = \begin{bmatrix} -5 \\ 10 \\ -13 \end{bmatrix}$$

$\bar{A}$  é a representação de  $A$  na base  $\{b, Ab, A^2b\}$ :

$$A(b) = [b \quad Ab \quad A^2b] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} ; \quad A(Ab) = [b \quad Ab \quad A^2b] \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$A(A^2b) = [b \quad Ab \quad A^2b] \begin{bmatrix} 17 \\ -15 \\ 5 \end{bmatrix} \implies \bar{A} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 17 \\ 1 & 0 & -15 \\ 0 & 1 & 5 \end{bmatrix}$$

(Forma Companheira)

Representação de  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  na base  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$

$$\bar{A} = Q^{-1}AQ \quad ; \quad Q \triangleq [q_1 \ q_2 \ \cdots \ q_n]$$

$i$ -ésima coluna de  $Q$ :

$\implies$  representação de  $q_i$  na base ortonormal  $\{e_1, \dots, e_n\} = q_i$

$$\bar{A} = Q^{-1}AQ \quad \rightarrow \quad Q\bar{A} = AQ$$

ou, como  $Q = [q_1 \ q_2 \ \cdots \ q_n]$ ,

$$[q_1 \ q_2 \ \cdots \ q_n] \bar{A} = [Aq_1 \ Aq_2 \ \cdots \ Aq_n]$$

$\bar{a}_i$  é a  $i$ -ésima coluna de  $\bar{A}$ , representação de  $Aq^i$  na base  $\{q_1, \dots, q_n\}$ . Uma escolha adequada da base  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$  pode levar a representações importantes.

Seja  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Se existir um vetor  $b \in \mathbb{R}^{n \times 1}$  tal que o conjunto de  $n$  vetores  $\{b, Ab, A^2b, \dots, A^{n-1}b\}$  seja linearmente independente e se

$$A^n b = \beta_1 b + \beta_2 Ab + \cdots + \beta_n A^{n-1} b$$

então a representação de  $A$  na base  $\{b, Ab, A^2b, \dots, A^{n-1}b\}$  é dada por (forma companheira)

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & \beta_1 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & \beta_2 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \beta_3 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \beta_{n-1} \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & \beta_n \end{bmatrix}$$

## Norma de vetores

Qualquer função real representada por  $\|x\|$  pode ser definida como uma **norma** se para qualquer  $x \in \mathbb{R}^n$  e para qualquer escalar  $\alpha \in \mathbb{R}$

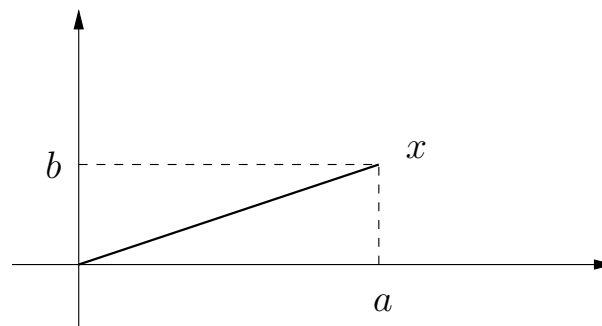
1.  $\|x\| \geq 0$  ;  $\|x\| = 0 \iff x = 0$
2.  $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$
3.  $\|x_1 + x_2\| \leq \|x_1\| + \|x_2\|$  (Desigualdade Triangular)

## Exemplo

$$\|x\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad ; \quad p \geq 1 \quad p \text{ inteiro}$$

$$\|x\|_2 = \sqrt{x'x} \quad (\text{norma Euclidiana})$$

$$\|x\|_\infty = \max_i |x_i| \quad (\text{norma infinito})$$



$$\|x\|_1 = |a| + |b| ; \quad \|x\|_2 = \sqrt{a^2 + b^2} ; \quad \|x\|_\infty = \max\{|a|, |b|\}$$



## Produto Interno

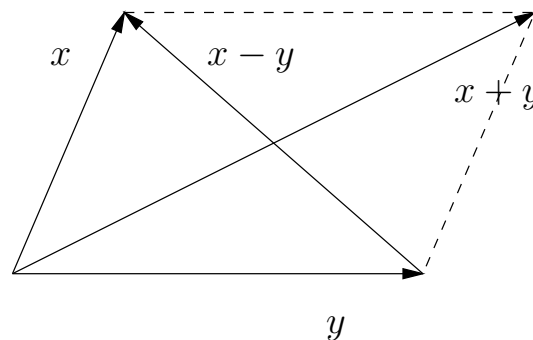
Para dois vetores  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , define-se o produto interno (ou produto escalar) como

$$\langle x, y \rangle \triangleq x_1y_1 + x_2y_2 + \cdots + x_ny_n = x'y$$

Propriedades:

- $\langle \alpha x, y \rangle = \alpha \langle x, y \rangle$
- $\langle x + y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
- $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$
- $\langle x, x \rangle = \|x\|^2 \geq 0$
- $\langle x, x \rangle = 0 \iff x = 0$
- o vetor  $x'$  pode ser visto como uma função linear  $x' : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$
  
- Identidade do paralelogramo

$$\|x + y\|^2 + \|x - y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2)$$



**Teorema:** (Desigualdade de Cauchy-Schwarz)

Defina  $\|x\| = (\langle x, x \rangle)^{\frac{1}{2}}$ . Então,

$$|\langle x, y \rangle| \leq \|x\| \|y\|$$

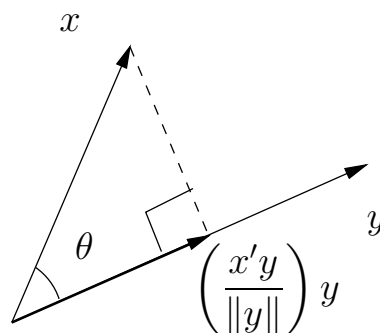
**Prova:** Para  $y = 0$ , a prova é imediata. Assumindo  $y \neq 0$ ,

$$0 \leq \langle x + \alpha y, x + \alpha y \rangle = \langle x, x \rangle + \bar{\alpha} \langle y, x \rangle + \alpha \langle x, y \rangle + \alpha \bar{\alpha} \langle y, y \rangle$$

vale  $\forall \alpha$ . Escolhendo  $\alpha = -\frac{\langle y, x \rangle}{\langle y, y \rangle}$ , tem-se

$$\langle x, x \rangle \geq \frac{\langle x, y \rangle \langle y, x \rangle}{\langle y, y \rangle} = \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle y, y \rangle}$$

O ângulo  $\theta$  entre quaisquer dois vetores  $x, y \in \mathbb{R}^n$  é dado por



$$\theta = \cos^{-1} \left( \frac{x'y}{\|x\| \|y\|} \right) \implies x'y = \|x\| \|y\| \cos \theta$$

## Produto Interno

$$x'y = \|x\|\|y\| \cos \theta$$

- Se  $x$  e  $y$  são colineares:  $\theta = 0$ ,  $x'y = \|x\|\|y\|$  e se  $x \neq 0$   $y = \alpha x$  para algum  $\alpha \geq 0$
- Se  $x$  e  $y$  são vetores opostos:  $\theta = \pi$ ,  $x'y = -\|x\|\|y\|$  e se  $x \neq 0$   $y = -\alpha x$  para algum  $\alpha \geq 0$
- Se  $x$  e  $y$  são vetores ortogonais ( $x \perp y$ ):  $\theta = \pm \frac{\pi}{2} \implies x'y = 0$
- $x'y > 0 \implies$  ângulo agudo;  $x'y < 0 \implies$  ângulo obtuso
- Dado um vetor  $y \in \mathbb{R}^n$ , o conjunto

$$\{x : x'y \leq 0\}$$

define um semi-espço em  $\mathbb{R}^n$  ( $y$  é chamado vetor normal) passando no ponto 0

