

# Algebra Linear

1. Espaço Vetorial Linear
2. Independência Linear
3. Coordenadas em Espaços Lineares
4. Operadores Lineares
5. Transformação de Similaridade
6. Matriz como Operador
7. Norma de Vetores e Produto Interno

# Espaço Vetorial Linear

**Definição** Considere um corpo  $\mathcal{F}$ . Um **espaço linear vetorial**  $\mathcal{X}$  é caracterizado por um conjunto de elementos, munido com duas operações:

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

$$\forall \alpha \in \mathcal{F}, x \in \mathcal{X} \rightarrow \alpha x \in \mathcal{X} \quad (\text{multiplicação por escalar})$$

e satisfazendo as seguintes propriedades

1.  $x + y = y + x$

2.  $x + (y + z) = (x + y) + z$

3.  $\exists \mathbf{0} \in \mathcal{X} \rightarrow x + \mathbf{0} = x$

4.  $\forall x \in \mathcal{X}, \exists -x \in \mathcal{X} \rightarrow x + (-x) = \mathbf{0}$

5.  $\alpha(x + y) = \alpha x + \alpha y, (\alpha + \beta)x = \alpha x + \beta x$

6.  $(\alpha\beta)x = \alpha(\beta x)$

7.  $\exists 0, 1 \in \mathcal{F} \rightarrow 0x = \mathbf{0}, 1x = x$

# Espaço Vetorial Linear

## Exemplos

$$\rightsquigarrow \alpha \in \mathbb{R}, x \in \mathbb{R}^n;$$

$$\rightsquigarrow \alpha \in \mathbb{C}, x \in \mathbb{C}^n$$

$$\rightsquigarrow \alpha \in \mathbb{R}, x \in \mathbb{R}^{n \times m}$$

$$\rightsquigarrow \alpha \in \mathbb{C}, x \in \mathbb{C}^{n \times m}$$

**Questão:**  $\alpha \in \mathbb{C}, x \in \mathbb{R}^n$ , forma um espaço vetorial?

$$\rightsquigarrow \mathcal{X} = \{0\}, 0 \in \mathbb{R}^n$$

$$\rightsquigarrow \mathcal{X} = H(a,b), \text{ conjunto das funções reais contínuas no intervalo } (a,b)$$

# Espaço Vetorial Linear

$$\rightsquigarrow \mathcal{W} = \left\{ f : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}^n, f(t) \text{ diferenciável} \right\}$$

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

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

Um elemento no espaço  $\mathcal{W}$  é uma trajetória no  $\mathbb{R}^n$

$$\rightsquigarrow \mathcal{V} = \left\{ x(t) \in \mathcal{W} : \dot{x}(t) = Ax(t) \right\}$$

Elementos no espaço  $\mathcal{V}$  são trajetórias do  $\mathbb{R}^n$  soluções do sistema linear  $\dot{x}(t) = Ax(t)$

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

# Espaço Vetorial Linear

**Subespaço Vetorial** Um subconjunto  $\mathcal{M} \neq \emptyset$  de um espaço vetorial linear  $\mathcal{X}$  é denominado um subespaço de  $\mathcal{X}$  se:  $\forall x, y \in \mathcal{M}$  e  $\alpha \in \mathcal{F}$ ,

1.  $x + y \in \mathcal{M}$
2.  $\alpha x \in \mathcal{M}$

**Exemplos**  $\mathcal{V}$  é um subespaço de  $\mathcal{W}$  (definidos na lâmina anterior)

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

$\rightsquigarrow \mathcal{S} \triangleq \{A \in \mathcal{X} = \mathbb{R}^{n \times n} \mid A = -A^T\}$  é um subespaço do  $\mathbb{R}^{n \times n}$ ?

Note que (i)  $A = -A^T, B = -B^T \rightarrow A + B = -(A + B)^T$ . Além disso, (ii)  $\mathbf{0} = \mathbf{0}^T$  e também pertence a  $\mathcal{S}$

## Manipulações

↪ No livro texto os parâmetros considerados 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  $B$ :

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

$a_i b_i$ : 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)

# Manipulações

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

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

## (In)Dependência Linear

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

$$\sum_{i=1}^k \alpha_i x_i = \alpha_1 x_1 + \alpha_2 x_2 + \dots + \alpha_k x_k = 0$$

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

↷ Veja que pode-se representar:  $\sum_{i=1}^k \alpha_i x_i = X\alpha = 0$

sendo  $X \triangleq [x_1 \ x_2 \ \dots \ x_k]$ ,  $\alpha \triangleq [\alpha_1 \ \alpha_2 \ \dots \ \alpha_k]'$



# Independência Linear

↪ Se um conjunto de vetores  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  é linearmente dependente, existe ao menos um  $\alpha_i$  diferente de zero (por exemplo,  $\alpha_1 \neq 0$ ) tal que:

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

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

## Independência Linear

↪ O conceito de dependência linear depende do corpo ( $\mathcal{F}$ ) adotado. Por exemplo, 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

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

# Dimensão

**Definição** A dimensão de um espaço vetorial  $\mathcal{X}$  é o número máximo de vetores LI desse espaço

↪ Portanto 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  $t, t^2, t^3, \dots$

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

# Base

**Proposição** 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 desse conjunto de vetores LI

↪ 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**

## Representação em uma Base

↷ 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 pela combinação linear:

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

Definindo a matriz quadrada  $Q_{n \times n}$ ,  $Q \triangleq \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \dots & q_n \end{bmatrix}$

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

$\alpha \triangleq \begin{bmatrix} \alpha_1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_n \end{bmatrix}'$  é a representação de  $x$  na base  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$ , i.e., a representação é obtida da combinação linear!

## Coordenadas em Espaços Lineares

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

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

Suponha que  $x = s^3 + 4s^2 - 4s + 10$ . Então  $x$  pode ser escrito em relação a base  $\{e_1, e_2, e_3, e_4\}$  da forma:

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

e  $\begin{bmatrix} 1 & 4 & -4 & 10 \end{bmatrix}'$  é a representação de  $x$  na base escolhida

# Coordenadas em Espaços Lineares

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

$$x = \begin{bmatrix} e_1 & e_2 & \cdots & e_n \end{bmatrix} \beta = \begin{bmatrix} \bar{e}_1 & \bar{e}_2 & \cdots & \bar{e}_n \end{bmatrix} \bar{\beta}$$

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

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

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

# Coordenadas em Espaços Lineares

Usando notação matricial e considerando cada  $e_i$ :

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



## Coordenadas em Espaços Lineares

$$\begin{aligned} \therefore x &= \underbrace{\begin{bmatrix} e_1 & e_2 & \cdots & e_n \end{bmatrix}}_{= \begin{bmatrix} \bar{e}_1 & \bar{e}_2 & \cdots & \bar{e}_n \end{bmatrix} P} \beta = \begin{bmatrix} \bar{e}_1 & \bar{e}_2 & \cdots & \bar{e}_n \end{bmatrix} \bar{\beta} \end{aligned}$$

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

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

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

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

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

Portanto:  $PQ = I \rightarrow P = Q^{-1}$

## Coordenadas em Espaços Lineares

**Exemplo da Pág. 14** – Polinômios de grau menor do que 4. Considere a base:  $\bar{e}_1 = s^3 - s$ ;  $\bar{e}_2 = s^2 - s$ ;  $\bar{e}_3 = s - 1$ ;  $\bar{e}_4 = 1$ , então neste caso o vetor  $x = s^3 + 4s^2 - 4s + 10$  é descrito como:

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

E a representação é  $\bar{\beta} = \begin{bmatrix} 1 & 4 & 1 & 11 \end{bmatrix}'$

▷ **Mudança de base** para a representação  $\beta = \begin{bmatrix} 1 & 4 & -4 & 10 \end{bmatrix}'$  na Pág. 14?

# Coordenadas em Espaços Lineares

↪ Note que a base da Pág. 14 é dada por:  $\begin{bmatrix} s^3 & s^2 & s & 1 \end{bmatrix}$

↪ Então, representando a base  $\begin{bmatrix} s^3 - s & s^2 - s & s - 1 & 1 \end{bmatrix}$  em relação a base acima, tem-se:

$$s^3 - s = \begin{bmatrix} s^3 & s^2 & s & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$s^2 - s = \begin{bmatrix} s^3 & s^2 & s & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

# Coordenadas em Espaços Lineares

$$s - 1 = \begin{bmatrix} s^3 & s^2 & s & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \\ -1 \end{bmatrix}$$

$$1 = \begin{bmatrix} s^3 & s^2 & s & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

# Coordenadas em Espaços Lineares

Portanto a transformação é dada por:

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

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

$$\beta = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 1 \\ 11 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ -4 \\ 10 \end{bmatrix}$$

## Coordenadas em Espaços Lineares

Claro que ao se conhecer  $Q$ , conhece-se também  $P$  pois  $P = Q^{-1}$ . Então:

$$P = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

e, portanto, da representação  $\beta$  poderia-se obter  $\bar{\beta}$  para  $\bar{\beta} = P\beta$ :

$$\bar{\beta} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ -4 \\ 10 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \\ 1 \\ 11 \end{bmatrix}$$

# Operadores Lineares

**Definição** Qualquer função  $f : \mathcal{X} \mapsto \mathcal{Y}$ , com  $\mathcal{X}$  e  $\mathcal{Y}$  espaços lineares sobre o mesmo corpo  $\mathcal{F}$ , é denominada **operador linear** se e somente se

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

para quaisquer  $x_1, x_2 \in \mathcal{X}$ ,  $f(x_1), f(x_2) \in \mathcal{Y}$ , e  $\alpha_1, \alpha_2 \in \mathcal{F}$

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

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

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

é linear e mapea o espaço das funções contínuas em  $[0, T]$  no mesmo espaço

# Operadores Lineares

**Teorema** Sejam  $\mathcal{X}$  e  $\mathcal{Y}$  espaços lineares de dimensão  $n$  e  $m$ , respectivamente. Suponha que  $\{x_1, x_2, \dots, x_n\}$  são vetores LI em  $\mathcal{X}$  (uma base para  $\mathcal{X}$ ).

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  $A_{m \times n}$** . Ademais a  $i$ -ésima coluna de  $A$  é a representação de  $y_i$  na base  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$

**Demonstração:** Por hipótese o operador  $L$  é linear então note que vale:

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



# Operadores Lineares

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

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

# Operadores Lineares

Note que usando a representação de  $y_i$  na base  $\{u_1, u_2, \dots, u_m\}$  para o mapeamento  $L(x_i) = y_i, i = 1, 2, \dots, n$ , tem-se:

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

# Operadores Lineares

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

$$y = L(x)$$

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

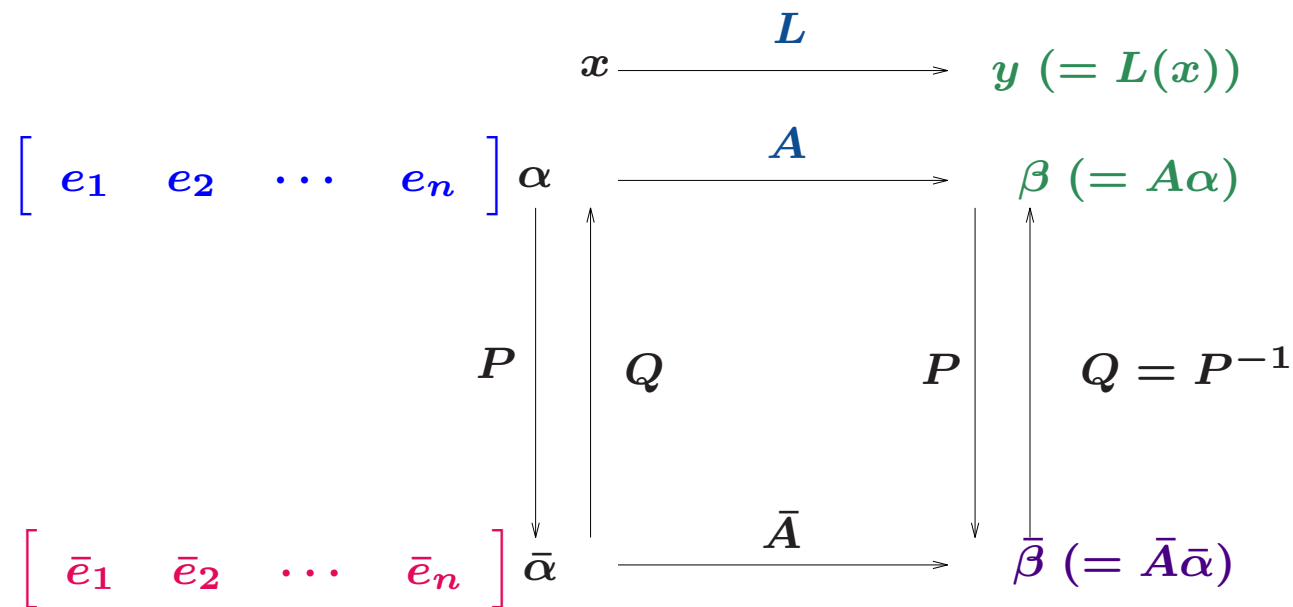
$$\beta = A\alpha$$

Para se descrever a transformação de similaridade, não há diferença entre especificar  $x$  e  $y$  ou  $\alpha$  e  $\beta$ . Porém  $A$  (que é a representação do operador linear  $L$  em si) depende das bases escolhidas

# Transformação de Similaridade – Colando as peças...

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

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



$$\therefore \bar{\beta} = \bar{A}\bar{\alpha} \text{ e } \bar{\beta} = P\beta = PA\alpha = PAP^{-1}\bar{\alpha} \Rightarrow \bar{A}\bar{\alpha} = PAP^{-1}\bar{\alpha}, \forall \bar{\alpha}$$

$$\bar{A} = PAP^{-1} = Q^{-1}AQ \quad \text{ou} \quad A = P^{-1}\bar{A}P = Q\bar{A}Q^{-1} \Rightarrow Q = P^{-1}$$

# Transformação de Similaridade

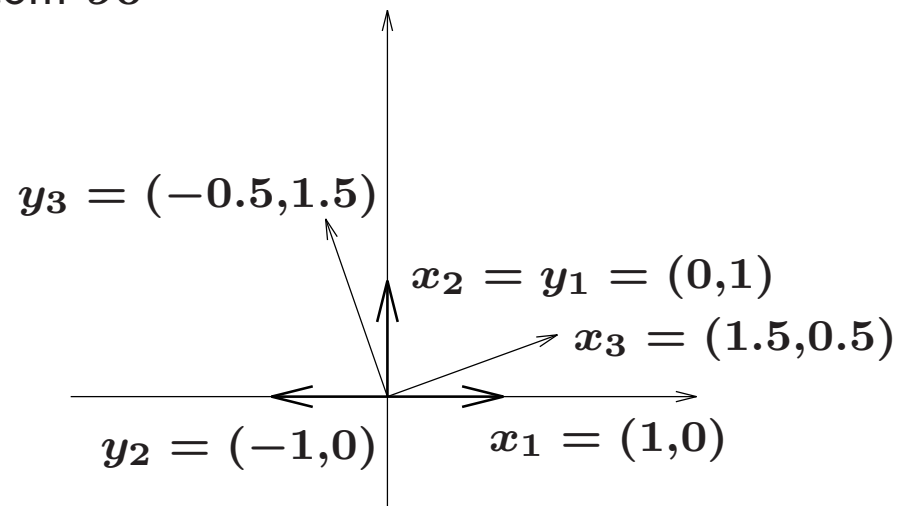
↪  $A, \bar{A}$  : matrizes similares

↪  $PAP^{-1}, P^{-1}\bar{A}P$  : 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

# Transformação de Similaridade

**Exemplo de transformação linear** A transformação que rotaciona um ponto no plano no sentido anti-horário e com  $90^\circ$



Escolha uma base no  $\mathbb{R}^2$ . Por exemplo, em relação à base  $\{x_1, x_2\}$  tem-se

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

## Transformação de Similaridade

Então o operador  $L$  é representado na base  $\{x_1, x_2\}$  pela matriz  $A$ :

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

↪ Veja que a representação de  $x_3$  na base  $\{x_1, x_2\}$  é dada por  $\alpha = \begin{bmatrix} 1.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$

↪ Portanto a representação de  $y_3$  em relação à base  $\{x_1, x_2\}$  é obtida de:

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

## Transformação de Similaridade

Note que se a base no  $\mathbb{R}^2$  fosse escolhida como sendo  $\{x_1, x_3\}$ , então ter-se-ia:

$$y_1 = L(x_1) = \begin{bmatrix} x_1 & x_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad y_3 = L(x_3) = \begin{bmatrix} x_1 & x_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -5 \\ 3 \end{bmatrix}$$

Sendo a representação do operador  $L$  nesta base dada por:  $\bar{A} = \begin{bmatrix} -3 & -5 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$

↪ Neste caso a representação de  $x_2$  na base  $\{x_1, x_3\}$  é dada por  $\bar{\alpha} = \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \end{bmatrix}$

↪ Portanto a representação de  $y_2$  em relação à base  $\{x_1, x_3\}$  é obtida de:

$$\begin{aligned} \bar{\beta} &= \bar{A} \bar{\alpha} \\ &= \begin{bmatrix} -3 & -5 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ 0 \end{bmatrix} \end{aligned}$$



## Transformação de Similaridade

↪ E mudança de base, como seria? Por exemplo, qual seria a representação da base  $\{x_1, x_2\}$  em relação à base  $\{x_1, x_3\}$ . Então basta escrever:

$$x_1 = \begin{bmatrix} x_1 & x_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ e } x_2 = \begin{bmatrix} x_1 & x_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -3 \\ 2 \end{bmatrix}$$

Portanto a transformação é dada por:  $P = \begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$

↪ Pode-se então representar o operador  $\bar{A}$  (na base  $\{x_1, x_3\}$ ) ao considerar a mudança de base usando  $P$  para  $A$  (na base  $\{x_1, x_3\}$ ) tal que  $\bar{A} = PAP^{-1}$ ? De fato:

$$PAP^{-1} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}}_P \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}}_A \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1.5 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}}_{P^{-1}} = \begin{bmatrix} -3 & -5 \\ 2 & 3 \end{bmatrix} = \bar{A}$$

## Transformação de Similaridade

↪ Claro que o mesmo pode ser feito ao representar a base  $\{x_1, x_3\}$  em relação à base  $\{x_1, x_2\}$ , ao escrever:

$$x_1 = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \text{ e } x_3 = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.5 \\ 0.5 \end{bmatrix}$$

Portanto a transformação é dada por:  $Q = \begin{bmatrix} 1 & 1.5 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}$

↪ E o inverso também é válido  $A = Q\bar{A}Q^{-1}$ ? Note que:

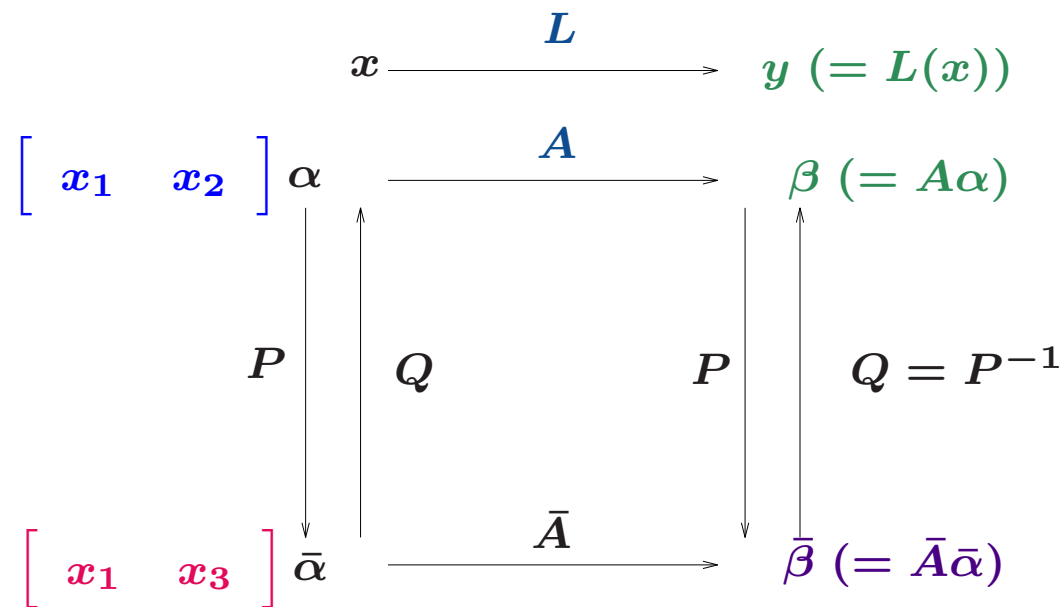
$$Q\bar{A}Q^{-1} = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 1.5 \\ 0 & 0.5 \end{bmatrix}}_Q \underbrace{\begin{bmatrix} -3 & -5 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}}_{\bar{A}} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & -3 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}}_{Q^{-1}} = \begin{bmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = A$$

▷ E as relações apresentadas na pág. 28 estão bem ilustradas neste exemplo

## Colando as peças neste exemplo...

Para este exemplo tem-se as bases relacionadas a cada operador:

$$\{x_1, x_2\} \rightarrow A \text{ e } \{x_1, x_3\} \rightarrow \bar{A}$$



$$\therefore \bar{A} = PAP^{-1} = Q^{-1}AQ \quad \text{ou} \quad A = P^{-1}\bar{A}P = Q\bar{A}Q^{-1} \quad \Rightarrow \quad Q = P^{-1}$$

## Matriz como Operador Linear

**Exemplo** Considere:  $A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & -1 \\ -2 & 1 & 0 \\ 4 & 3 & 1 \end{bmatrix}$  ;  $b = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

Vamos escrever os vetores  $\{b, Ab, A^2b\}$ :

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

Note que estes vetores são LI e podem ser usados para formar uma base no  $\mathbb{R}^3$

Claro que  $A^3b = \begin{bmatrix} -5 \\ 10 \\ -13 \end{bmatrix}$  é combinação linear a partir de  $\{b, Ab, A^2b\}$

## Matriz como Operador Linear

↪ A ideia é obter a representação  $\bar{A}$  de  $A$  na base  $\{b, Ab, A^2b\}$ . Note que

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

$$A(A^2b) = A^3b = \begin{bmatrix} -5 \\ 10 \\ -13 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b & Ab & A^2b \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 17 \\ -15 \\ 5 \end{bmatrix}$$

## Matriz como Operador Linear

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

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 17 \\ 1 & 0 & -15 \\ 0 & 1 & 5 \end{bmatrix}$$

Este tipo de representação de uma matriz quadrada qualquer em relação a uma base específica é denominada **Forma Companheira** e é bem útil para certas discussões

## Generalizando Forma Companheira

↪ Considere  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Se existir um vetor  $b \in \mathbb{R}^{n \times 1}$  tal que o conjunto de  $n$  vetores  $\{b, Ab, A^2b, \dots, A^{n-2}b, A^{n-1}b\}$  é LI e se

$$A^n b = \beta_1 b + \beta_2 Ab + \beta_3 A^2 b + \dots + \beta_{n-1} A^{n-2} b + \beta_n A^{n-1} b$$

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

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

## Matriz como Operador Linear

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

$$\bar{A} = Q^{-1}AQ \quad ; \quad Q \triangleq \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix}$$

Veja

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

ou ainda:

$$\begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \cdots & q_n \end{bmatrix} \bar{A} = \begin{bmatrix} Aq_1 & Aq_2 & \cdots & Aq_n \end{bmatrix}$$

$\bar{a}_i$  é a  $i$ -ésima coluna de  $\bar{A}$ , representação de  $Aq^i$  na base  $\{q_1, \dots, q_n\}$ .

Escolhas adequadas da base  $\{q_1, q_2, \dots, q_n\}$  leva a diferentes representações



# Norma de vetores

**Definição** 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)

## Normas usuais para vetores

- **Norma-2 ou Norma Euclidiana**  $\|x\|_2 \triangleq \sqrt{x'x} = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$ ,
- **Norma-r**  $\|x\|_r \triangleq \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^r \right)^{\frac{1}{r}}$ ,  $1 \leq r < \infty$
- **Norma- $\infty$**   $\|x\|_\infty \triangleq \max_{1 \leq i \leq n} |x_i|$

## Produto Interno

A função  $\langle x, y \rangle : \mathcal{X} \times \mathcal{X} \mapsto \mathbb{R}$  é um **produto interno** se satisfaz:

1.  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$ ,  $\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle^*$
2.  $\langle \alpha x + y, z \rangle = \alpha \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
3.  $\langle x, x \rangle \geq 0$  e  $\langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0$

Representação usual para vetores do  $\mathbb{R}^n$

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i y_i = x_1 y_1 + x_2 y_2 + \cdots + x_n y_n = x' y \quad (\text{um escalar!})$$

Vetores ortogonais -  $x \perp y$   $\langle x, y \rangle = 0$

**Norma-2**  $\|x\|_2 \triangleq \sqrt{x^T x} = \sqrt{\langle x, x \rangle} \Rightarrow \langle x, x \rangle = \|x\|_2^2$

# MATLAB

↪ `norm(x,1)` – norma-1

↪ `norm(x,2)` ou `norm(x)` – norma-2

↪ `norm(x,inf)` – norma- $\infty$