

Ideia: Espaços para Princípio de Sobreposição

Princípio de Sobreposição:

Adição:
$$\begin{cases} \mathbf{v}_1 \to T(\mathbf{v}_1) \\ \mathbf{v}_2 \to T(\mathbf{v}_2) \end{cases} \implies \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \to T(\mathbf{v}_1) + T(\mathbf{v}_2)$$

▶ Multiplicação por $c \in \mathbb{R}$: $\mathbf{v} \to T(\mathbf{v}) \implies c\mathbf{v} \to c T(\mathbf{v})$

Logo: no espaço tem de ser definida adição e multiplicação por nos reais

(tal como já considerado para matrizes reais $m \times n$)

Definição

Chama-se **espaço linear** ou **espaço vectorial real** (resp., **complexo**) a um conjunto $V \neq \emptyset$ com uma **adição** em V (aos elementos de V chama-se **vectores**) e uma **multiplicação por nºs reais** (resp., **complexos**) (chama dos escalares) com as propriedades (as mesmas propriedades básicas para matrizes reais $m \times n$):

- ▶ Fecho da adição: $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V \Rightarrow \mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 \in V$
- ▶ Fecho da multiplicação por escalares: $c \in \mathbb{R}$, $v \in V \Rightarrow cv \in V$
- V com adição é um grupo comutativo (propriedades: associatividade, existência de 0 e de simétricos, e comutatividade)
- Multiplicação por nºs reais é associativa, distributiva em relação às adições de reais e de vectores, e 1v=v para v∈V.

$$0\mathbf{v} = 0$$
 e $(-1)\mathbf{v} = -\mathbf{v}$, para todo $\mathbf{v} \in V$.
 Dem . Se $\mathbf{z} = 0\mathbf{v}$, é $\mathbf{z} + \mathbf{z} = 0\mathbf{v} + 0\mathbf{v} = (0+0)\mathbf{v} = 0\mathbf{v} = \mathbf{z}$; como \mathbf{z} tem simétrico $\mathbf{y} \in V$, é $\mathbf{z} + \mathbf{z} + \mathbf{y} = \mathbf{z} + \mathbf{y} = 0$; logo, $\mathbf{z} = 0$ e $0\mathbf{v} = 0$ para todo $\mathbf{v} \in V$. Para a $2^{\mathbf{a}}$, $\mathbf{v} + (-1)\mathbf{v} = 1\mathbf{v} + (-1)\mathbf{v} = (1-1)\mathbf{v} = 0\mathbf{v} = 0$ $Q.E.D$.

Exemplos

1. \mathbb{R}^n , para cada $n \in \mathbb{N}$ (incluindo \mathbb{R} , com n=1) com as operações definidas componente a componente

$$(u_1,\ldots,u_n)+(v_1,\ldots,v_n)=(u_1+v_1,\ldots,u_n+v_n)$$

 $c(u_1,\ldots,u_n)=(cu_1,\ldots,cu_n).$

Operações análogas às de matrizes coluna $n \times 1$, logo com as mesmas propriedades Portanto, \mathbb{R}^n com estas operações **é espaço linear real**.

2. $\mathbb{R}^{m \times n}$, o conjunto das matrizes $m \times n$ com componentes reais, com a adição de matrizes e a multiplicação por nos reais usuais (componente a componente). É espaço linear real.

Exemplos

3. \mathbb{R}^S , o conjunto das funções definidas em $S \neq \emptyset$ com valores reais, com as operações definidas ponto

$$(f+g)(t) = f(t) + g(t),$$
 $(cf)(t) = c f(t),$ $t \in S.$

Verificar todas as propriedades!

Fecho da adição? $f,g \in \mathbb{R}^S \Rightarrow f(t),g(t) \in \mathbb{R} \Rightarrow f(t)+g(t) \in \mathbb{R}$, para $t \in S$. Logo, satisfaz Fecho da adição.

Fecho da multiplicação por escalares?

 $c \in \mathbb{R}, f \in \mathbb{R}^S \Rightarrow f(t) \in \mathbb{R} \Rightarrow c f(t) \in \mathbb{R}, \text{ para } t \in S.$

Logo, satisfaz Fecho da multiplicação por escalares.

 \mathbb{R}^{S} com a adição é um grupo comutativo?

Sim, porque a adição é definida ponto a ponto pela adição de nos reais e \mathbb{R} , + é grupo comutativo (associatividade, comutatividade, existência de zero: função f(t)=0 para $t\in S$, existência de simétricos: simétrico de f é -f, (-f)(t)=-f(t) para $t\in S$)

Exemplos

3. (cont.)

Associatividade da multiplicação por escalares? Sim, devido à associatividade da multiplicação de n°s reais: $a, b \in \mathbb{R}, f \in \mathbb{R}^S \Rightarrow (ab)f(t) = a(bf(t))$, para $t \in S$; logo, (ab)f = a(bf) para $a, b \in \mathbb{R}, f \in \mathbb{R}^S$.

Distributividade da multiplicação por escalares pelas adições? Sim, devido à distributividade da multiplicação pela soma com reais:

se
$$a,b\in\mathbb{R},f,g\in\mathbb{R}^S$$
, então
$$[(a+b)f](t)=af(t)+bf(t)\,,\quad [a(f+g)](t)=af(t)+ag(t)\,,\quad t\in S\,.$$
 Logo, $(a+b)f=af+bf$ e $a(f+g)=af+ag$ para $a,b\in\mathbb{R},f,g\in\mathbb{R}^S.$

1f = f?

Sim, porque 1 é a identidade da multiplicação de reais:

1f(t) = f(t) para $t \in S$. Logo, 1f = f para $f \in \mathbb{R}^S$.

Portanto, se $S \neq \emptyset$, então \mathbb{R}^S é espaço linear real.

 \mathbb{R}^n é o caso particular de \mathbb{R}^S com $S = \{1, ..., n\}$, e $\mathbb{R}^{m \times n}$ com $S = \{1, ..., m\} \times \{1, ..., n\}$.

Exemplos

4. $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, o conjunto das sucessões de termos reais, com as operações definidas termo a termo

$$\{u_n\} + \{v_n\} = \{u_n + v_n\}, \qquad c\{u_n\} = \{cu_n\}.$$
 É caso particular do exemplo anterior com $S = \mathbb{N}$ É espaço linear real.

- 5. \mathbb{R}^+ , nos reais positivos. $\mathbb{R}^+ \subset \mathbb{R}$ e 0 de \mathbb{R} não pertence a \mathbb{R}^+ . Logo, \mathbb{R}^+ não é espaço linear.
- 6. $\mathbb{R}^+ \cup \{0\}$, n°s reais não negativos. $\mathbb{R}^+ \cup \{0\} \subset \mathbb{R}$, $1 \in \mathbb{R}^+ \cup \{0\}$, e $-1 \notin \mathbb{R}^+ \cup \{0\}$. Logo, $\mathbb{R}^+ \cup \{0\}$ não é espaço linear.
- 7. \mathbb{Z} , nos inteiros. $1 \in \mathbb{Z}$, mas $\frac{1}{2}1 \notin \mathbb{Z}$. Logo, \mathbb{Z} não é espaço linear.

Subespaços lineares

Chama-se **subespaço linear** de um espaço linear V a um subconjunto $S \subset V$ que é espaço linear com os mesmos escalares e operações de V.

 $\{0\}$, V são subespaços lineares de qualquer espaço linear V. Os outros, quando existem, contêm $\{0\}$ e estão contidos em V.

Se V é um espaço linear, $S \subset V$ é subespaço linear de V se e só se $S \neq \emptyset$ e satisfaz as propriedades de Fecho das operações.

Dem. Se S é subespaço linear de V, como é um espaço linear satisfaz as Propriedades de fecho das operações.

Reciprocamente, se $S \subset V$ satisfaz estas propriedades, como as propriedades operatórias são válidas em V também são em S (associatividade e comutatividade da adição, associatividade e distributividade da multipl. por escalares pelas adições, $1\mathbf{u} = \mathbf{u}$, $\mathbf{u} \in S$). Resta ver que 0 em V e simétricos em V de elementos de S pertencem a S. Para $\mathbf{u} \in S$ é $0\mathbf{u} = 0 \in V$, $-\mathbf{u} = (-1)\mathbf{u}$. Do Fecho da multiplicação por escalares em S é 0, $-\mathbf{u} \in S$, para todo $\mathbf{u} \in S$. Q.E.D.

Exemplos de subespaços lineares

Se V é espaço linear, para verificar se $S \subset V$ é subespaço linear, basta verificar $S \neq \emptyset$ e propriedades de FECHO das operações



Exemplos de subespaços lineares

- 1. Conjunto S das matrizes reais $n \times n$ triangulares inferiores. $S \subset \mathbb{R}^{n \times n}$, e $\mathbb{R}^{n \times n}$ é espaço linear. $S \neq \emptyset$ (e.g. contém a matriz 0). Fecho da adição e da multiplicação por escalares? Somas de matrizes triangulares inferiores e produtos de escalares por matrizes triangulares inferiores são triangulares inferiores: $A, B \in S, c \in \mathbb{R} \Rightarrow A+B, cA \in S$. Portanto, S é espaço linear real.
- 2. Conjunto S das matrizes $m \times n$ com componentes que são n°s racionais, em \mathbb{Q} . $S \subset \mathbb{R}^{m \times n}$, e $\mathbb{R}^{m \times n}$ é espaço linear. Fecho da multiplicação por escalares? A multiplicação de $c \in \mathbb{R} \setminus \mathbb{Q}$ (e.g. $\sqrt{2}$) por $A \in S$ tem todas as componentes irracionais. Portanto, S não é espaço linear. Mas $A, B \in S \Rightarrow A + B \in S$; logo, S satisfaz Fecho da adição!
- 3. Conjunto S dos pares ordenados com $(a,b) \in \mathbb{R}^2$ e $ab \ge 0$. $S \subset \mathbb{R}^2$ e \mathbb{R}^2 é espaço linear. Fecho da adição? $(0,1), (-1,0) \in S$ e $(0,1)+(-1,0)=(-1,1) \notin S$. Portanto, S não é espaço linear. Mas $c \in \mathbb{R}$ e $(a,b) \in S \Rightarrow c(a,b) \in S$, pois $(ca)(cb)=c^2ab \ge 0$; logo S satisfaz Fecho da multiplicação por escalares!

Exemplos de subespaços lineares

4. Conjunto S das sucessões de n°s reais de Fibonacci $u_{n+2} = u_{n+1} + u_n$ com as operações definidas termo a termo.

 $S \subset \mathbb{R}^{\mathbb{N}}$, e $\mathbb{R}^{\mathbb{N}}$ é espaço linear. $S \neq \emptyset$ (e.g. contém a sucessão com todos os termos 0). Se u e v são sucessões de Fibonacci, então

$$u_{n+2} = u_{n+1} + u_n$$
, $v_{n+2} = v_{n+1} + v_n$.

Fecho da adição?

$$(u+v)_{n+2}=u_{n+2}+v_{n+2}=(u_{n+1}+u_n)+(v_{n+1}+v_n)=(u+v)_{n+1}+(u+v)_n.$$

Fecho da multiplicação por escalares?

$$(cu)_{n+2} = cu_{n+2} = c(u_{n+1} + u_n) = (cu)_{n+1} + (cu)_n$$

Portanto, *S* é espaço linear real.

Exemplos de subespaços lineares

5. Conjunto P_n dos **polinómios** reais de **grau** $\leq n$, com $n \in \mathbb{N} \cup \{0\}$, ou seja das funções $p: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$,

$$p(t) = \sum_{k=0}^{m} a_k t^k = a_n t^n + a_{n-1} t^{n-1} + \cdots + a_1 t + a_0, \quad t \in \mathbb{R},$$

com $a_0, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$, com adição e multiplicação por escalares usuais (o **grau** de p é o maior k tal que $a_k \neq 0$ e o grau de p = 0 é 0).

 $P_n \subset \mathbb{R}^\mathbb{R}$ e $\mathbb{R}^\mathbb{R}$ é espaço linear com as operações usuais:

$$\mathbb{R}^S$$
 já considerado, com $S = \mathbb{R}$. $P \neq \emptyset$ (e.g. $p = 0$ pertence a P).

Fecho da adição? Sim, porque soma de polinómios de grau $\leq n$ é polinómio de grau $\leq n$: se $p(t) = \sum_{k=0}^n a_k t^k, q(t) = \sum_{k=0}^n b_k t^k$ para $t \in \mathbb{R}$, então $(p+q)(t) = \sum_{k=0}^n (a_k + b_k) t^k$, para $t \in \mathbb{R}$; logo, $p+q \in P_n$.

Fecho da multiplicação por escalares?

$$c \in \mathbb{R}$$
, $p(t) = \sum_{k=0}^{n} a_k t^k$, $t \in \mathbb{R} \Longrightarrow cp(t) = c \sum_{k=0}^{n} a_k t^k = \sum_{k=0}^{n} ca_k t^k$; logo, $cp \in P_n$.

Portanto, P_n é espaço linear real.

Exemplos de subespaços lineares

6. Conjunto P dos polinómios reais de qualquer grau com adição e multiplicação por escalares. $P \subset \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$, e $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ é espaço linear. $P \neq \emptyset$ (e.g. o polinómio p = 0 pertence a P).

Fecho da adição e da multiplicação por escalares? Do exemplo precedente, adição de polinómios é polinómio e multiplicação de escalar por polinómio é polinómio.

Portanto, *P* é espaço linear real.

7. Conjunto S dos polinómios reais de grau n com adição e multiplicação por escalares usuais. $S \subset \mathbb{R}^{\mathbb{R}}$ é espaço linear com operações usuais (cf. exemplo S). Se $n \in \mathbb{N}$, então $0 \notin S$;

S não é espaço linear.

Fecho da adição? Falha: $t^n + (-t^n) = 0 \notin S$. Fecho da multiplicação por escalares? Falha: $0t^n = 0 \notin S$.

Exemplos de subespaços lineares

8. $C^k(I,\mathbb{R})$ conjunto das funções com valores reais com derivada de ordem k ($k \in \mathbb{N} \cup \{0,\infty\}$) contínua num intervalo $I \subset \mathbb{R}$ com a adição e multiplicação usuais (para k=0 são as funções contínuas, para $k=\infty$ as indefinidamente diferenciáveis).

 $C^k(I,\mathbb{R}) \subset \mathbb{R}^I$ e \mathbb{R}^I é espaço linear com as operações usuais. $C^k(I,\mathbb{R}) \neq \emptyset$ (e.g. f = 0 pertence a $C^k(I,\mathbb{R})$).

Fecho da adição? Soma de funções com derivada de ordem $k \in \mathbb{N}$ tem derivada de ordem k, soma de funções contínuas é contínua: $f,g \in C^k(I,\mathbb{R}) \Rightarrow f+g \in C^k(I,\mathbb{R})$.

Fecho da multiplicação por escalares? Multiplicação de real por função com derivada de ordem $k \in \mathbb{N}$ tem derivada de ordem k, multiplicação de real por função contínua é contínua:

$$c \in \mathbb{R}, f \in C^k(I, \mathbb{R}) \Rightarrow cf \in C^k(I, \mathbb{R}).$$

Portanto, $C^k(I,\mathbb{R})$ é espaço linear real.

São subespaços lineares sucessivos \neq s incluídos uns nos outros:

$$C^{\infty}(I,\mathbb{R}) \subsetneq \cdots \subsetneq C^{k+1}(I,\mathbb{R}) \subsetneq C^{k}(I,\mathbb{R}) \subsetneq C^{k-1}(I,\mathbb{R}) \subsetneq \cdots \subsetneq C^{0}(I,\mathbb{R}) \subsetneq \mathbb{R}^{I}$$

Exemplos de subespaços lineares

9. S das funções $y \in C^2(I, \mathbb{R})$ que são soluções da equação diferencial ay'' + by' + cy = 0, com $a, b, c \in \mathbb{R}$, com as operações usuais.

$$S \subset C^2(I,\mathbb{R})$$
 e $C^2(I,\mathbb{R})$ é espaço linear com as operações usuais. $S \neq \emptyset$ (e.g. $y = 0$ satisfaz $y \in S$).

Fecho da adição? Se $y_1, y_2 \in S$,

$$a(y_1+y_2)''+b(y_1+y_2)'+c(y_1+y_2)=(ay_1''+by_1'+cy_1)+(ay_2''+by_2'+cy_2)=0+0=0$$
.
Logo, $y_1, y_2 \in S \Rightarrow y_1+y_2 \in S$.

Fecho da multiplicação por escalares? Se $\alpha \in \mathbb{R}$, $y \in S$,

$$a(\alpha y)'' + b(\alpha y)' + c(\alpha y) = \alpha(ay'' + by' + cy) = 0$$

Portanto, *S* é espaço linear real para quaisquer $a, b, c \in \mathbb{R}$.

Exemplos de subespaços lineares

10. Conjunto $S_{a,b}$ das funções com valores reais definidas num intervalo I que num ponto $a \in I$ têm um valor b, com as operações usuais.

 $S_{a,b} \subset \mathbb{R}^I$ e \mathbb{R}^I é espaço linear com as operações usuais.

O zero de \mathbb{R}^l é a função identicamente 0, que pertence a $S_{a,b}$ se e só se $b\!=\!0$. Logo, **só para** $b\!=\!0$ $S_{a,b}$ **pode ser espaço linear**.

Verificação da condição necessária e suficiente dada:

$$S_{a,b} \neq \emptyset$$
 (e.g. $f = b$ pertence a $S_{a,b}$).

Fecho da adição? $f, g \in S_{a,b} \Rightarrow (f+g)(a) = f(a) + g(a) = b + b = 2b$. Sim se e só se 2b = b, ou seja b = 0.

Fecho da multiplicação por escalares? $c \in \mathbb{R}, f \in S_{a,b} \Rightarrow (cf)(a) = c(f(a)) = cb$. Sim,se e só se cb = 0 para todos $c \in \mathbb{R}$, ou seja b = 0.

Portanto, para qualquer $a \in I$, $S_{a,b}$ é espaço linear real se e só se b=0 (só $S_{a,0}$ é espaço linear).

Exemplos de subespaços lineares

11. Conjunto S das soluções de sistema de equações lineares homogéneo $A\mathbf{x} = 0$, em que A é matriz real $m \times n$.

 $S \subset \mathbb{R}^n$ e \mathbb{R}^n com as operações usuais é espaço linear. $S \neq \emptyset$, pois $0 \in S$.

Fecho da adição e da multiplicação por escalares? Princípio de sobreposição já obtido para soluções de Ax = 0.

Portanto, *S* é espaço linear real.

Designa-se $\mathcal{N}(A)$.

Exemplos de subespaços lineares

12. Conjunto S das matrizes coluna $m \times 1$ \mathbf{b} tais que sistema de equações lineares $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$, em que A é matriz real $m \times n$, tem solução, com as operações usuais.

 $S \subset \mathbb{R}^m$ e \mathbb{R}^m com as operações usuais é espaço linear. $S \neq \emptyset$, pois A0 = 0, logo $\mathbf{b} = 0 \in S$.

Fecho da adição?

$$\mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2 \in S \Rightarrow \exists \mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in \mathbb{R}^n : A\mathbf{x}_1 = \mathbf{b}_1, A\mathbf{x}_2 = \mathbf{b}_2 : A(\mathbf{x}_1 + \mathbf{x}_2) = \mathbf{b}_1 + \mathbf{b}_2 : Logo, \ \mathbf{b}_1, \mathbf{b}_2 \in S \Rightarrow \mathbf{b}_1 + \mathbf{b}_2 \in S :$$

Fecho da multiplicação por escalares? $c \in \mathbb{R}, \mathbf{b} \in S \Rightarrow \exists \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : A\mathbf{x} = \mathbf{b}. \ A(c\mathbf{x}) = c\mathbf{b}.$ Logo, $c \in \mathbb{R}, \mathbf{b} \in S \Rightarrow c\mathbf{b} \in S$.

Portanto, S é espaço linear real. Designa-se $\mathcal{R}(A)$.

Operações de subespaços: Intersecção

Intersecções $\cap_{a\in A} U_a$ de subespaços lineares U_a , $a\in A\neq\emptyset$, de espaço linear V são subespaços lineares de V.

Dem. $\cap_{a \in A} U_a \subset V$ e V é espaço linear. $\cap_{a \in A} U_a \neq \emptyset$ pois 0 de V pertence a U_a para todo $a \in A$, logo, $0 \in \cap_{a \in A} U_a$.

Fecho da adição? Se $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \cap_{a \in A} U_a$, então $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in U_a$ para todo $a \in A$. Como U_a é espaço linear, Fecho da adição em $U_a \Rightarrow \mathbf{u} + \mathbf{v} \in U_a$, todo $a \in A$. Logo, $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in \cap_{a \in A} U_a$.

Fecho da multiplicação por escalares? Idem. Q.E.D.

Operações de subespaços: Intersecção – exemplos

Exemplo:

 $\mathbb{R}^{3\times3}$ espaço linear real das matrizes reais 3×3 com as operações usuais

 U_1 subespaço linear das matrizes 3×3 triangulares inferiores

 U_2 subespaço linear das matrizes 3×3 triangulares superiores

 $U_1 \cap U_2 =$ é subespaço linear; vectores são as matrizes 3×3 diagonais

Produto cartesiano de conjuntos

Chama-se **produto cartesiano** de um nº finito de conjuntos U_1, \ldots, U_n a $\times_{j=1}^n U_j = U_1 \times \cdots \times U_n = \{(u_1, \ldots, u_n) \colon u_j \in U_j \ , \ j=1, \ldots, n\}$. É o conjunto das funções $f: \{1, \ldots, n\} \to \cup_{j=1}^n U_j$ tais que $f(j) \in U_j$ para $j=1,\ldots,n$.

Chama-se **produto cartesiano** de um conjunto infinito numerável de conjuntos U_1, U_2, \ldots a

$$\times_{j\in\mathbb{N}} U_j = \times_{j=1}^{\infty} U_j = U_1 \times U_2 \times \cdots = \{(u_1, u_2, \ldots) : u_j \in U_j, j \in \mathbb{N}\}$$
$$= \{\{u_n\}_{n\in\mathbb{N}} : u_n \in U_n\}.$$

É o conjunto das funções $f: \mathbb{N} o \cup_{j \in \mathbb{N}} U_j$ tais que $f(j) \in U_j$ para $j \in \mathbb{N}$.

Definição geral de produto cartesiano: Se $A \neq \emptyset$ é qualquer conjunto, chama-se **produto cartesiano** dos conjuntos em $\{U_a\}_{a \in A}$ ao conjunto das funções $f: A \rightarrow \bigcup_{a \in A} U_a$ tais que $f(a) \in U_a$ para $a \in A$. É consistente com as definicões anteriores.

Se A não é finito, a definição pressupõe o **Axioma de Escolha**. Este axioma equivale a: O produto cartesiano de conjuntos $\neq \emptyset$ é $\neq \emptyset$. Se A é finito, este axioma não é preciso: prova-se por indução.

Operações: Produto cartesiano

Produtos cartesianos $\times_{a\in A}U_a$, de espaços lineares U_a , com $A\neq\emptyset$, com os mesmos escalares, e com adição e multiplicação por escalares definidas componente a componente pelas correspondentes operações nos espaços U_a são espaços lineares.

Dem. Verificar que $V = \times_{a \in A} U_a$ satisfaz todas condições da definição!

$$V \neq \emptyset$$
? $f(a) = 0 \in U_a$ para $a \in A \Rightarrow f \in V$.

Fecho da adição e da multiplicação por escalares?

Associatividade do produto por escalares e distributividade pelas adições de escalares e vectores? $1\mathbf{v} = \mathbf{v}$?

Válidas em consequência da definição das operações, porque em cada componente $a \in A$ são válidas, pois U_a , $a \in A$, são espaços lineares.

V com a adição é grupo comutativo?

Associatividade e comutatividade válidas pela mesma razão.

Zero: $f \in V$ tal que $f(a) = 0 \in U_a$.

Simétrico de $f \in V$: $h \in V$ com $h(a) = -f(a) \in U_a$. Q.E.D

Antes, forma simples de determinar se conjuntos menores do que um espaço linear são espaços lineares: **axiomas de fecho**; agora, forma simples para **certos** conjuntos maiores: **produtos cartesianos**.

Operações: Produto cartesiano – exemplos

- 1. \mathbb{R}^n , $\mathbb{R}^\mathbb{N}$, $\mathbb{R}^\mathbb{R}$, \mathbb{R}^S com $S \neq \emptyset$, já vistos directamente.
- 2. Conjunto das sucessões de matrizes reais 2×3 , $(\mathbb{R}^{2\times 3})^{\mathbb{N}}$, com as operações definidas componente a componente e as operações usuais de matrizes em cada componente.
- 3. Conjunto das sucessões de funções reais contínuas definidas em [0,1], $C^0([0,1])^{\mathbb{N}}$.
- 4. $\times_{k \in \mathbb{N} \cup \{0\}} C^k(I, \mathbb{R})$ em que $I \subset \mathbb{R}$ é um intervalo em \mathbb{R} , com as operações usuais de funções em cada componente.

Operações de subespaços: União

Uniões de subespaços lineares de espaço linear V são espaços lineares? Podem não ser.

```
Contraexemplo: U = \{(x,0) \in \mathbb{R}^2\}, V = \{(0,y) \in \mathbb{R}^2\}. U, V \subset \mathbb{R}^2 e \mathbb{R}^2 é espaço linear. (1,0), (0,1) \in U \cup V e (1,1) \notin U \cup V. Para U \cup V falha Fecho da adição. (não falha Fecho da multiplicação por escalares)
```

Menor subespaço linear S de \mathbb{R}^2 que contém $U \cup V$? Para validade de Fecho da Adição, tem de ser $(x,y)=(x,0)+(0,y)\in S$, para todo $x,y\in \mathbb{R}$. Logo, $S=\mathbb{R}^2$.

É propriedade geral.

Operações de subespaços: Soma

Chama-se **soma** de subconjuntos U, V de espaço linear W ao conjunto de todas as somas de vectores de U com vectores de V, ou seja a $U+V=\{\mathbf{u}+\mathbf{v}:\mathbf{u}\in U,\mathbf{v}\in V\}$.

Soma U+V de subespaços lineares U,V de espaço linear W é subespaço de W. É o menor subespaço de W que contém $U\cup V$.

Dem. $U+V\subset W$ devido ao Fecho da adição no espaço linear W. $U+V\neq\emptyset$ (e.g. contém 0=0+0; como U,V são espaços lineares $0\in U,0\in V$).

Fecho da adição? Se $\mathbf{w}_1, \mathbf{w}_2 \in U + V$, então $\mathbf{w}_1 = \mathbf{u}_1 + \mathbf{v}_1$, $\mathbf{w}_2 = \mathbf{u}_2 + \mathbf{v}_2$, com $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \in U$, $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \in V$. Logo,

 $\mathbf{w}_1 + \mathbf{w}_2 = (\mathbf{u}_1 + \mathbf{v}_1) + (\mathbf{u}_2 + \mathbf{v}_2) = (\mathbf{u}_1 + \mathbf{u}_2) + (\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2) \in U + V$, do Fecho da adição nos espaços U, V.

Fecho da multiplicação por escalares? Se $c \in \mathbb{R}$, $\mathbf{w} \in U + V$, então $\mathbf{w} = \mathbf{u} + \mathbf{v}$, com $\mathbf{u} \in U$, $\mathbf{v} \in V$. Logo, $c\mathbf{w} = c(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = c\mathbf{u} + c\mathbf{v} \in U + V$,

do Fecho da multiplicação por escalares nos espaços U,V.

Portanto U+V é espaço linear.

Se $S \supset U \cup V$ é subespaço linear de W e $U, V \subset W$, então $U + V \subset S$ porque a adição é fechada em S. Q.E.D.

Combinações e expansões lineares

A união de dois subespaços lineares de um espaço linear é espaço linear se e só se um é subconjunto do outro

Dem. Sejam $U, V \subset W$ espaços lineares.

Se $U \subset V$, $U \cup V = V$ é espaço linear.

Se $U \cup V$ é espaço linear, então $U \cup V = U + V$, pois este é o menor subespaço linear de W que contém $U \cup V$.

Se $U \nsubseteq V$, existe $\mathbf{u} \in U \setminus V$; para todo $\mathbf{v} \in V$ é $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in U + V = U \cup V$, pelo que $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in U$ ou $\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V$; não pode ser o 2° caso, pois seria $\mathbf{u} = (\mathbf{u} + \mathbf{v}) + (-\mathbf{v}) \in V$, e $\mathbf{u} \notin V$; logo, é o 1° caso, e $\mathbf{v} = (-\mathbf{u}) + (\mathbf{u} + \mathbf{v}) \in U$. Portanto, se $U \nsubseteq V$, é $V \subset U$, ou seja $U \subset V$ ou $V \subset U$. Q.E.D.

Combinações e expansões lineares

Como todo espaço linear V satisfaz o Fecho da adição e da multiplicação por escalares, o menor subespaço linear de V que contém $\emptyset \neq S \subset V$ é o conjunto das **somas finitas** de vectores de S multiplicados por escalares.

Diz-se que um vector \mathbf{v} de um espaço linear V é **combinação linear** dos vectores $\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k$ se $\mathbf{v} = \sum_{j=1}^k c_j \mathbf{v}_j$, com c_1, \dots, c_k escalares.

Se A é uma matriz real $m \times n$ e \mathbf{u} é uma matriz coluna real $n \times 1$, então $(A\mathbf{u})_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} u_j, \ i=1,\ldots,m$. Designando as colunas de A por $\mathbf{a}_j = (a_{1j},\ldots,a_{mj})$ é $A\mathbf{u} = \sum_{j=1}^n u_j \mathbf{a}_j$. Logo, $A\mathbf{u}$ é a **combinação linear das colunas de** A com coeficientes que são as componentes de \mathbf{u} , por ordem.

Chama-se **expansão linear** ou **espaço gerado** por um subconjunto $S \neq \emptyset$ de um espaço linear V, ao conjunto de todas as combinações lineares de elementos de S. Designa-se por $\mathcal{L}(S)$. Diz-se que S **gera** $\mathcal{L}(S)$. Se $S = \emptyset$, define-se $\mathcal{L}(S) = \{0\}$.

Combinações e expansões lineares

Se V é um espaço linear e $\emptyset \neq S \subset V$, então $\mathcal{L}(S)$ é um espaço linear. É o menor subespaço linear de V que contém S.

Dem. Como V é um espaço linear, o Fecho da adição e da multiplicação por escalares em V garantem $\sum_{j=1}^k c_j \mathbf{v}_j \in V$ para $\mathbf{v}_j \in V$ e c_j escalares, $j=1,\ldots,k$; logo, $\mathcal{L}(S) \subset V$. $\mathcal{L}(S) \neq \emptyset$ (e.g. $0=0\mathbf{v} \in \mathcal{L}(S)$, com $\mathbf{v} \in S$).

Fecho da Adição? Se $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathcal{L}(S)$, então $\mathbf{u} = \sum_{i=1}^k a_i \mathbf{u}_i$, $\mathbf{v} = \sum_{j=1}^m b_j \mathbf{v}_j$, com $\mathbf{u}_i, \mathbf{v}_j \in S$ e a_i, b_j escalares, $i = 1, \ldots, k, j = 1, \ldots, m$. Logo, $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \sum_{i=1}^k a_i \mathbf{u}_i + \sum_{j=1}^m b_i \mathbf{v}_j \in \mathcal{L}(S)$.

Fecho da multiplicação por escalares? Se c é escalar, $c\mathbf{u} = c \sum_{i=1}^{k} a_i \mathbf{u}_i = \sum_{i=1}^{k} c a_i \mathbf{u}_i \in \mathcal{L}(S)$.

Portanto, $\mathcal{L}(S)$ é subespaço linear de V.

Todo subespaço linear de um espaço linear V que contém $\emptyset \neq S \subset V$, para satisfazer o Fecho da adição e da multiplicação por escalares tem de conter todas as combinações lineares de elementos de S; logo, tem de conter $\mathcal{L}(S)$. Q.E.D.

Expansão linear: exemplos

Exemplos:

- 1. O espaço linear \mathbb{R}^2 é gerado por qualquer dos conjuntos $\{(1,0),(0,1)\}, \qquad \{(1,1),(-1,1)\}, \qquad \{(1,0),(0,1),(1,1)\}, \\ \{(1,0),(0,k)\colon k\!=\!1,\ldots,m\}\,, \text{ qualquer } m\!\in\!\mathbb{N}\,, \\ \{(x,y)\colon x,y\!\in\!\mathbb{N}\}, \qquad \{(x,y)\colon x,y\!\in\!\mathbb{R}\}, \qquad \{(x,y)\colon x,y\!\in\!]0,1[\,\}\,$ Nenhum conjunto com 1 elemento gera \mathbb{R}^2 .
- 2. A recta de declive 2 em \mathbb{R}^2 que passa em (0,0), $L=\{(x,2x)\colon x\in\mathbb{R}\}$, é um espaço linear gerado por qualquer dos conjuntos $\{(1,2)\}$, $\{(1,2),(-2,-4)\}$, $\{(k,2k),(0,0)\colon k=1,\ldots,m\}$, qualquer $m\in\mathbb{N}$, $\{(x,2x)\colon x\in\mathbb{N}\}$, $\{(x,2x)\colon x\in\mathbb{R}\}$, $\{(x,2x)\colon x\in\mathbb{N}\}$, $\{(x,2x)\colon x\in\mathbb{N}$

Expansão linear: exemplos

3. O espaço linear P_n dos polinómios de grau $\leq n$, com $n \in \mathbb{N}$ é gerado por qualquer dos conjuntos de polinómios $\{p_0, \ldots, p_n\}, p_i(t) = t^j, t \in \mathbb{R}$,

$$\{q_0,\ldots,q_n\},\ q_j(t)=t,\ t\in\mathbb{R},\ \{r_0,\ldots,r_n\},\ r_j(t)=\frac{t^j}{j!},\ t\in\mathbb{R}.$$
 Não pode ser gerado por conjunto com menos de $n+1$ elementos

4. O espaço linear de todos os polinómios reais é gerado pelo conjunto infinito numerável $\{p_0,p_1,\ldots\}$, com $p_j(t)=t^j$, $j\in\mathbb{N}$. Não é gerado por qualquer conjunto finito.

Expansão linear: exemplos

5. Se A uma matriz real $m \times n$, o espaço dos termos independentes $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m$ para que o sistema $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ tem solução é gerado pelas colunas de A, porque $A\mathbf{x}$ é a combinação linear das colunas de A com coeficientes que são, por ordem, as componentes de \mathbf{x} .

Chama-se **espaço das colunas de** A, designado $\mathcal{R}(A)$. É subespaço linear de \mathbb{R}^m .

Chama-se **espaço das linhas de** A ao gerado pelas linhas de A. É $\mathcal{R}(A^t)$. É subespaço linear de \mathbb{R}^n .

Um sistema de equações lineares Ax = b tem solução se e só se b pertence ao espaço das colunas de A (i.e. $b \in \mathcal{R}(A)$).

Independência linear

Diz-se que $\mathbf{v}_1,\ldots \mathbf{v}_n \in V$, em que V é um espaço linear são **vectores linearmente independentes** se a única combinação linear deles igual a 0 tem todos os coeficientes 0, *i.e.* $\sum_{j=1}^n c_j \mathbf{v}_j = 0 \Rightarrow c_j = 0, j = 1,\ldots,n$. Caso contrário diz-se que são **vectores linearmente dependentes**.

Diz-se que $S \subset V$ é um **conjunto linearmente independente** se qualquer n° finito de seus elementos são vectores linearmente independentes.

Caso contrário diz-se que é um conjunto linearmente dependente.

Independência linear: exemplos

No espaço linear das matrizes reais 3×4 as colunas da matriz real A são linearmente independentes? E as linhas?

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -2 & 0 \\ -2 & 0 & 4 & 0 \\ 3 & 0 & -6 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{array}{lll} 3^{\text{a}} \text{ coluna} = 1^{\text{a}} \text{ multiplicada por } -2\,; \\ \logo, \ 2(1,-2,3) + 0(2,0,0) + (-2,4,-6) + 0(0,0,1) = 0\,; \\ \text{portanto, as colunas são linearmente dependentes.} \\ \text{Uma combinação linear das linhas} = 0 \text{ equivale a} \\ c_1(1,2,-2,0) + c_2(-2,0,4,0) + c_3(3,0,-6,1) = 0\,, \\ \text{que equivale a} \\ & c_1 - 2c_2 + 3c_3 = 0 \\ & 2c_1 = 0 \\ & -2c_1 + 4c_2 - 6c_3 = 0 \\ & c_2 = 0 \end{array}$$

ou seja $c_1 = c_3 = 0$, e, em consequência, $c_2 = 0$; logo, as linhas são linearmente independentes.

Independência linear: propriedades gerais

Sejam $v_1, \dots v_n$ vectores de um espaço linear V:

- ▶ Se incluem o vector 0, são linearmente dependentes. Dem. Se $\mathbf{v}_j = 0$ para um $j \in \{1, \dots, n\}$, $\sum_{\substack{i=1 \ i \neq i}} 0 \mathbf{v}_i + 1 \mathbf{v}_j = 0$. Q.E.D.
- Se incluem vectores iguais, são linearmente dependentes. Dem. Se $\mathbf{v}_j = \mathbf{v}_k$ para uns $j \neq k \in \{1, \dots, n\}$, $\sum_{\substack{i=1 \ i \neq j,k}} 0 \mathbf{v}_i + \mathbf{v}_j + (-1) \mathbf{v}_j = 0$. Q.E.D.
- ▶ Se alguns são linearmente dependentes, todos são.

 Dem. Há uma combinação linear dos vectores linearmente
 dependentes com coeficientes não todos 0. Adicionando uma
 combinação linear dos outros com coeficientes 0 obtém-se uma
 combinação linear = 0 com coeficientes que não são todos 0. Q.E.D.

 ⇒ Se são linearmente independentes, quaisquer deles são.
- ▶ São linearmente dependentes se e só se pelo menos um deles é combinação linear dos outros. Dem. Se são linearmente dependentes, há combinação linear $\sum_{j=1}^n c_j \mathbf{v}_j = 0 \text{ com pelo menos um } c_k \neq 0 \text{ , e } \mathbf{v}_k = -\sum_{j \neq k} \frac{c_j}{c_k} \mathbf{v}_j.$ Reciprocamente, se $\mathbf{v}_k = \sum_{j \neq k} a_j \mathbf{v}_j$, então $\sum_{j=1}^n a_j \mathbf{v}_j = 0$, com $a_k = -1$, pelo que os vectores são linearmente dependentes. Q.E.D.

Independência linear e sistemas de equações lineares

Os vectores nas colunas de uma matriz com componentes escalares A $m \times n$ são linearmente independentes se e só se o sistema de equações lineares homogéneo Ax=0 tem solução única.

Dem. Como $A\mathbf{x}$ é a combinação linear das colunas de A com coeficientes que são as componentes de \mathbf{x} , na mesma ordem, $A\mathbf{x} = 0$ tem solução única (0) se e só se as colunas de A são linearmente independentes. Q.E.D.

Quaisquer n > m vectores de \mathbb{R}^m são linearmente dependentes. Dem. Ax = 0 tem ∞ soluções; resultado imediato do precedente. Q.E.D.

Bases de espaço linear

Chama-se **base** de um espaço linear V a um conjunto $B \subset V$ linearmente independente que gera V.

Chama-se **dimensão** de V à cardinalidade de uma base B de V e escreve-se $\dim V = \#B$.

(É preciso provar que é a mesma para todas bases)

Diz-se que o subespaço linear $\{0\}$ de um espaço linear V tem **dimensão zero** e escreve-se $\dim\{0\}=0$; também se considera de dimensão finita.

Diz-se que V tem **dimensão infinita** se cardinalidade de bases não é finita; não distinguindo \neq s cardinalidades infinitas escreve-se $\dim V = \infty$.

 $\#\mathbb{N} < \#\mathbb{R}$. Há conjuntos com cardinalidade maior. Exemplo?

Bases de espaço linear

Se B é base de um espaço linear V, cada vector de V tem representação única como combinação linear de elementos de B.

Dem. Se $\mathbf{v} = \sum_{j=1}^{m} a_j \mathbf{v}_{\lambda_j}$ e $\mathbf{v} = \sum_{k=1}^{n} b_k \mathbf{v}_{\alpha_k}$, subtraindo, obtém-se

$$\sum_{j=1}^m a_j \mathbf{v}_{\lambda_j} - \sum_{k=1}^n b_k \mathbf{v}_{\alpha_k} = 0.$$

Como elementos de B são linearmente independentes, agrupando os que correspondem aos mesmos vectores obtém-se uma combinação linear com coeficientes 0; logo, coeficientes a_j , b_k de vectores iguais nas duas somas são iguais, e coeficientes de vectores só numa das somas são 0. Q.E.D.

Chama-se **componentes** ou **coordenadas** de um vector \mathbf{v} numa base B de um espaço linear V aos coeficientes de combinações lineares de elementos de B que são iguais a \mathbf{v} .

Para cada $\mathbf{v} \in V$ apenas um nº finito dos coeficientes podem ser $\neq 0$ e são únicos para cada correspondente elemento da base.

Bases de espaço linear V são sistemas de referência ou de coordenadas.

Cada vector $\neq 0$ tem nº finito de coordenadas $\neq 0$, únicas.

Revisão: Bases e dimensão de espaço linear

Base de um espaço linear V é um conjunto $B \subset V$ linearmente independente que gera V.

Dimensão de V é a cardinalidade de uma base B de V, $\dim V = \#B$. (é a mesma para todas bases de um mesmo espaço linear)

V tem **dimensão infinita** se cardinalidade de bases não é finita; não distinguindo \neq s cardinalidades infinitas escreve-se $\dim V = \infty$.

Define-se que subespaço linear $\{0\}$ de espaço linear V tem **dimensão zero** , $\dim\{0\}=0$; também se considera de dimensão finita.

Componentes ou **coordenadas** de vector \mathbf{v} em base B de espaço linear V são os coeficientes da combinação linear de elementos de B que dá \mathbf{v} .

Base de espaço linear V é **sistema de referência** ou **de coordenadas** de V.

Dimensão

Teorema da Dimensão: Todo espaço linear $V \neq \{0\}$ tem bases, todas com a mesma cardinalidade (o nº de elementos no caso de conjuntos finitos), chamada **dimensão de** V e designada $\dim V$. Todo $S \subset V$ com $\#S > \dim V$ é linearmente dependente.

Dem. Prova-se aqui só para dimensão finita.

Seja $B = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m\}$ uma base de V e $S = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\} \subset V$ com m < n. Como B_1 gera V, $\mathbf{v}_j = \sum_{i=1}^m c_{ij} \mathbf{u}_i$. Como m < n, o sistema $C\mathbf{x} = 0$ com $C = [c_{ij}]_{i,i=1}^{m,n}$ tem ∞ soluções, em particular soluções $\mathbf{x} \neq 0$, e

$$\sum_{j=1}^{n} x_{j} \mathbf{v}_{j} = \sum_{j=1}^{n} x_{j} \sum_{i=1}^{m} c_{ij} \mathbf{u}_{i} = \sum_{i=1}^{m} \left(\sum_{j=1}^{n} c_{ij} x_{j} \right) \mathbf{u}_{i} = 0,$$

pelo que S é linearmente dependente. Logo, não há qualquer base de V com mais elementos do que uma outra base de V. Q.E.D.

Prova-se para dim=∞ supondo validade do Axioma de Escolha. Foi provado em 1984 que Axioma de Escolha ⇔Teorema da Dimensão.

Bases dos espaços de colunas/linhas de matrizes em escada de linhas

Se U é uma matriz em escada de linhas:

- ► As colunas com pivots são uma base do espaço das colunas R(U). Dem. Se C é a matriz das colunas de U com pivots, Cx=0 tem solução única. Logo, as colunas de C são linearmente independentes. Portanto, são base de R(C). C é triangular superior com pivots na diagonal principal até às linhas 0 de U. Se v é uma combinação linear de colunas de U, as componentes correspondentes a estas linhas são 0 e, portanto, Cx=v tem solução; logo, R(U)=R(C). Portanto, as colunas de C são uma base de R(U). Q.E.D.
- ▶ As linhas $\neq 0$ são uma base do espaço das linhas. Dem. As colunas de U^t com pivots são as $\neq 0$. Do resultado precedente são uma base do espaço das colunas de U^t . Logo, são uma base do espaço das linhas de U. Q.E.D.

Independência linear, bases e dimensão - exemplos

1. No espaço linear \mathbb{R}^n , os vectores $\mathbf{e}_1, \dots, \mathbf{e}_n$ que são as colunas da matriz identidade I_n ,

$$\mathbf{e_1} = (1, 0, \dots, 0), \quad \mathbf{e_2} = (0, 1, 0, \dots, 0), \quad \dots, \quad \mathbf{e_n} = (0, \dots, 0, 1)$$

são linearmente independentes, pois I_n é matriz em escada de linhas com pivots em todas colunas (I_n **c**=0 tem solução única **c**=0).

$$\mathcal{L}(\{\mathbf{e}_1,\ldots,\mathbf{e}_n\}) = \Big\{ \sum_{j=1}^n c_j \mathbf{e}_j = I_n \mathbf{c} = \mathbf{c} = (c_1,\ldots,c_n) : c_1,\ldots,c_n \in \mathbb{R} \Big\} = \mathbb{R}^n.$$

Logo, $\{\mathbf{e_1},\ldots,\mathbf{e_n}\}$ é uma base de \mathbb{R}^n . dim $\mathbb{R}^n=n$.

Chama-se à base ordenada (e_1, \ldots, e_n) base canónica de \mathbb{R}^n . As componentes ou coordenadas de um vector $\mathbf{x} = (x_1, \ldots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ na base canónica são x_1, \ldots, x_n , por ordem, pois $\mathbf{x} = \sum_{j=1}^n x_j \mathbf{e_j}$.

Representar geometricamente a base canónica de \mathbb{R}^n , n=1,2,3.

Independência linear, bases e dimensão - exemplos

2. O conjunto $S = \{(1,2), (0,1)\} \subset \mathbb{R}^2$ é linearmente independente? Sim, porque um não é igual ao outro multiplicado por um escalar. S gera \mathbb{R}^2 ?

A matriz com os elementos de S nas colunas $A=\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}$ é não singular, pois é uma matriz elementar.

Para $(x, y) \in \mathbb{R}^2$ arbitrário, $A\mathbf{c} = \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$ tem solução. Logo, $\mathbb{R}^2 = \mathcal{L}(S)$. S é uma base de \mathbb{R}^2 .

As componentes de um vector de \mathbb{R}^2 , *e.g.* (1,0) na base ordenada ((1,2),(0,1)) são (c_1,c_2) tais que $A\mathbf{c} = \begin{bmatrix} 1\\0 \end{bmatrix}$; logo,

$$\begin{bmatrix} c_1 \\ c_2 \end{bmatrix} = A^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

Representar geometricamente

Independência linear, bases e dimensão - exemplos

3. Ao espaço linear das soluções da equação homogénea Ux=0, chama-se **espaço nulo** ou **núcleo** de U, designado $\mathcal{N}(U)$, e chama-se **nulidade** de U a nul $U = \dim \mathcal{N}(U)$. Cada elemento de $\mathcal{N}(U)$ é combinação linear de vectores com coeficientes que são as incógnitas livres, pois a solução geral é $\mathbf{x} = \sum_{i=1}^{n-r} x_{i_i} \mathbf{u}_{i_i}$, em que $x_{i_1}, \dots, x_{i_{n-r}}$ são as incógnitas livres (n é o n° de colunas de U e $r = \operatorname{rank} U$). Logo, $\mathcal{N}(U) = \mathcal{L}(\{\mathbf{u}_i, \dots, \mathbf{u}_i\})$. Se $\{\mathbf{u}_{i_1}, \dots, \mathbf{u}_{i_{n-r}}\}$ fosse linearmente dependente, um dos vectores seria combinação linear dos outros e a solução geral poderia ser expressa com menos uma incógnita livre, o que é falso; logo, $\{\mathbf{u}_{i_1}, \dots, \mathbf{u}_{i_{n-r}}\}$ é linearmente independente. Portanto, $\{\mathbf{u}_{i_1}, \dots, \mathbf{u}_{i_{n-r}}\}$ é uma base de $\mathcal{N}(U)$. $\dim \mathcal{N}(U) = n - r$. os n-r vectores ($n=n^{\circ}$ de colunas de U, r=característica de U)

os n-r vectores ($n=n^\circ$ de colunas de U, r=característica de U) que são as soluções de Ux=0 obtidas com uma incógnita livre =1 e as outras 0 são uma base do espaço nulo de U.

$$\dim \mathcal{R}(U) + \dim \mathcal{N}(U) = n$$
, $\operatorname{rank} U + \operatorname{nul} U = n$.

Independência linear, bases e dimensão - exemplos

 Determinar bases e dimensão dos espaços de colunas, de linhas e nulo da matriz em escada de linhas

Base de espaço das colunas: $\{(1,0,0,0),(-1,3,0,0)\}$ (colunas c/ pivots) Base de espaço das linhas: $\{(0,1,2,-1,5),(0,0,0,3,-2)\}$ (linhas $\neq 0$) Base do espaço nulo: As incógnitas livres de $U\mathbf{x}=0$ são as componentes de (x_1,x_3,x_5) . Dando-lhes valores (1,0,0),(0,1,0) e (0,0,1) obtém-se base do espaço nulo: $\{(1,0,0,0,0),(0,-2,1,0,0),(0,-\frac{13}{3},0,\frac{2}{3},1)\}$. dim $\mathcal{R}(U)=2$, dimensão do espaço das linhas $=\dim \mathcal{R}(U)=2$, dim $\mathcal{N}(U)=3$.

Bases dos espaços das linhas, colunas e nulo de matrizes

Se A é uma matriz $m \times n$ e U é a matriz em escada de linhas obtida com eliminação de Gauss:

- ► As linhas ≠0 de U são uma base do espaço das linhas de A. Dem. O espaço das linhas é invariante com as operações da eliminação de Gauss. Q.E.D.
- As colunas de A correspondentes às colunas de U com pivots são uma base de R(A).
 Dem. Au=0 ⇔ Uu=0.
 Colunas j₁,...,j_k de A são linearmente independentes
 ⇔ colunas j₁,...,j_k de U são linearmente independentes. Q.E.D.
- ▶ Os espaços das colunas e das linhas de A têm a mesma dimensão: a característica de A, rank A. Dem. Como para U. Q.E.D.
- ▶ Bases de $\mathcal{N}(A)$ e $\mathcal{N}(U)$ são as mesmas, $\mathrm{nul}A = \dim \mathcal{N}(A) = n \mathrm{rank} A$. $Dem. \ A\mathbf{u} = 0 \Leftrightarrow U\mathbf{u} = 0$. Logo, $\mathcal{N}(U) = \mathcal{N}(U)$ Q.E.D.

Independência linear, bases e dimensão – exemplos

5. Uma base do espaço $\mathbb{R}^{2\times 2}$ das matrizes reais 2×2 é

$$\begin{aligned} & \textbf{E}_{11} \! = \! \left[\begin{array}{cc} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{array} \right], \ \textbf{E}_{12} \! = \! \left[\begin{array}{cc} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{array} \right], \ \textbf{E}_{21} \! = \! \left[\begin{array}{cc} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{array} \right], \ \textbf{E}_{22} \! = \! \left[\begin{array}{cc} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{array} \right] \\ & \text{logo, } \dim \mathbb{R}^{2 \times 2} \! = \! 4 \, . \end{aligned}$$

- 6. $\dim \mathbb{R}^{m \times n} = mn$. Uma base é $\{\mathbf{E}_{ij} : i = 1, \dots, m, j = 1, \dots, n\}$, \mathbf{E}_{ij} matriz $m \times n$ com todas componentes 0 excepto a ij que é 1.
- 7. O conjunto das funções reais de variável real $p_k(t) = t^k$, $t \in \mathbb{R}$, com $k \in \mathbb{N} \cup \{0\}$, é linearmente independente no espaço linear $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$? Se $\sum_{k=0}^{n} c_k t^k = 0$, calculando em t = 0 obtém-se $c_0 = 0$. Dividindo por t e calculando em t = 0 obtém-se $c_1 = 0$. Repetindo sucessivamente, obtém-se $c_k = 0$ para todos $k = 0, \ldots, n$. Logo, p_0, p_1, \ldots são linearmente independentes em $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$. Como $\{p_0, \ldots, p_n\}$ gera P_n e é linearmente independente, $\{p_0, \ldots, p_n\}$ é base de P_n e dim $P_n = n + 1$.

Independência linear, bases e dimensão - exemplos

8. Espaço linear P de todos os polinómios reais $P \supset P_n$, todo $n \in \mathbb{N}$. $\{p_0, p_1, \ldots\}$ é base de P, dim $P = \infty$. $(\dim P = \#\mathbb{N})$.

9. $\dim C^0([-1,1],\mathbb{R}) = \infty$, porque restrições dos polinómios a [-1,1] é subespaço linear P([-1,1]) de $C^0([-1,1],\mathbb{R})$ e $\dim P([-1,1]) = \infty$.

Bases de espaço linear: propriedades gerais

▶ Se V é espaço linear de dimensão finita $n = \dim V$, então: $S \subset V$ linearmente independente \Rightarrow existe base $B \supset S$ de V.

Dem.
$$S = S_k = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$$
. $\mathcal{L}(S_k) = V \Rightarrow S$ é base. $\mathcal{L}(S_k) \neq V \Rightarrow$ existe $\mathbf{v}_{k+1} \in V \setminus \mathcal{L}(S_k)$. $S_{k+1} = S_k \cup \{\mathbf{v}_{k+1}\}$.

 S_{k+1} é linearmente independente?

$$\sum_{j=1}^k c_j \mathbf{v}_j + c_{k+1} \mathbf{v}_{k+1} = 0 \; ; \; c_{k+1} \neq 0 \Rightarrow \mathbf{v}_{k+1} = -\sum_{j=1}^k \frac{c_j}{c_{k+1}} \mathbf{v}_j \in \mathcal{L}(S_k) \; .$$
 Contradição! Logo, $c_{k+1} = 0$ e $\sum_{j=1}^k c_j \mathbf{v}_j = 0 \Rightarrow c_1 = \cdots = c_k = 0$, pelo que S_{k+1} é linearmente independente.

Repete-se sucessivamente obtendo conjuntos linearmente independentes S_k, S_{k+1}, \ldots com $\#S_{j+1} = \#S_j + 1$ enquanto não se tem uma base de V.

Do Teorema da Dimensão, não há subconjuntos de V linearmente independentes com > n elementos. Logo, S_n é base de V. Q.E.D.

Prova-se para dim $V = \infty$ supondo validade do Axioma de Escolha.

Bases de espaço linear: propriedades gerais

Se V é espaço linear, dim $V = n < \infty$ e $S \subset V$:

- ▶ #S=n e S linearmente independente $\Rightarrow S$ é base de V. Dem. Como S é linearmente independente e dim $V=n<\infty$, existe base $B\supset S$. Do Teorema da Dimensão, #B=n=#S. Logo, S=B. Q.E.D.
- ▶ #S = n e $\mathcal{L}(S) = V \Rightarrow S$ é base de V. Dem. Se S fosse linearmente dependente, poder-se-ia tirar a S sucessivamente um elemento combinação linear dos outros até obter conjunto linearmente independente B que ainda geraria V. B seria base e #B < #S = n, contrariando Teorema da Dimensão! Q.E.D.

Independência linear, bases e dimensão – exemplos

10. As funções reais de variável real $u_1(t) = \cos at$, $u_2(t) = \sin at$, $t \in \mathbb{R}$, com $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$, são linearmente independentes no espaço linear $\mathbb{R}^{\mathbb{R}}$? $c_1 \cos at + c_2 \sin at = 0$ calculado em t = 0 dá $c_1 = 0$ e em $t = \pi/(2a)$ dá $c_2 = 0$. Logo, u_1 e u_2 são vectores linearmente independentes.

 $\cos^2 at + \sin^2 at = 1 \text{ , logo } u_1 + u_2 - 1 = 0 \text{ .}$ Portanto, são linearmente dependentes. $\text{Calculando } c_1 \cos^2 at + c_2 \sin^2 at = 0 \text{ , } a_1 \cos^2 at + a_2 1 = 0 \text{ e}$ $b_1 \sin^2 at + b_2 1 = 0 \text{ em } t = 0 \text{ e } t = \frac{\pi}{2a} \text{ dá}$ $c_1 = 0 \text{ , } c_2 = 0 \text{ , } a_1 = 0 \text{ , } a_2 = 0 \text{ , } b_1 = 0 \text{ , } b_2 = 0 \text{ , }$ pelo que quaisquer duas das funções u_1, u_2, u_3 são linearmente independentes. Logo, dim $\mathcal{L}\big(\big\{u_1, u_2, u_3\big\}\big) = 2$, e $\big\{u_1, u_2\big\}, \big\{u_1, u_3\big\}, \big\{u_2, u_3\big\} \text{ são bases de } \mathcal{L}\big(\big\{u_1, u_2, u_3\big\}\big).$

11. E $u_1(t) = \cos^2 at$, $u_2(t) = \sin^2 at$, $u_3(t) = 1$, com $a \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$?

Independência linear, bases e dimensão – exemplos (cont.)

12. **Decaimento de isótopo radioactivo** a velocidade y'(t)no instante t proporcional à quantidade de isótopo y(t), i.e. satisfaz a equação diferencial y' = -ay, com a > 0. O conjunto S das soluções é subespaço linear de $C^1(\mathbb{R},\mathbb{R})$. Para obter soluções $\neq 0$, com $y(t_0) \neq 0$, y > 0 num intervalo $I \subset \mathbb{R}$ com $t_0 \in I$, $\frac{y'}{y} = -a \Leftrightarrow (\ln |y|)' = -a \Leftrightarrow \ln |y|(t) = -at + c, c \in \mathbb{R}$ constante. Logo, $|y(t)| = e^c e^{-at}$, ou seja $y(t) = \pm e^c e^{-at}$. Com sinal + ou - é $v(t) \neq 0$ e v'(t) = -av(t) para $t \in \mathbb{R}$: não podem mudar de sinal porque são contínuas. Como e^c assume todos valores > 0 quando c varia em \mathbb{R} e y=0 é solução, a solução geral é $y(t) = Ke^{-at}$, $K \in \mathbb{R}$. $\stackrel{.}{\mathsf{E}} K = y(0)$, pelo que $y(t) = y(0) e^{-at}$. Se $E(t) = e^{-at}$, $S = \mathcal{L}(\{E\})$, $\{E\}$ é uma base de S e dim S = 1.

Independência linear, bases e dimensão – exemplos

13. As funções reais de variável real $u_k(t) = e^{a_k t}$, $t \in \mathbb{R}$, $k = 1, \ldots, n$, com $a_1, \ldots, a_n \in \mathbb{R}$, são linearmente independentes? Se $a_i = a_j$ para alguns $i \neq j$, são linearmente dependentes (2 são =s). Se a_1, \ldots, a_n são distintos e $a_M = \max\{a_1, \ldots, a_n\}$, $\sum_{k=1}^n c_k u_k = 0 \Rightarrow \sum_{k=1}^n c_k e^{(a_k - a_M)t} = 0$. Fazendo $t \to +\infty$, obtém-se $c_M = 0$. Repetindo obtém-se sucessivamente por ordem decrescente de magnitude de a_k que $c_k = 0$ para $k = 1, \ldots, n$. Logo, se a_1, \ldots, a_n são distintos u_1, \ldots, u_n são vectores linearmente independentes.

$$S = \{f_a \in \mathbb{R}^{\mathbb{R}} : a \in \mathbb{R}\}$$
, com $f_a(t) = e^{at}$, $t \in \mathbb{R}$, é linearmente independente $\#S = \#\mathbb{R} \Rightarrow \dim \mathbb{R}^{\mathbb{R}} \geq \#\mathbb{R}$.

Bases e dimensão de espaços lineares: exemplo de Oscilador Harmónico Linear

14. Movimento livre de massa e mola com a outra extremidade fixa num ponto, numa recta e sem atrito. A equação do movimento obtém-se da **Lei de Newton** força = massa×aceleração e da **Lei de Hooke** da elasticidade linear forca = $-k^2v$, com $k^2 > 0$ constante, chamada rigidez da mola, e y a posição da massa em relação ao ponto de equilíbrio. Obtém-se a equação $my'' + k^2y = 0$. O conjunto das soluções S é subespaço linear de $C^2(\mathbb{R},\mathbb{R})$. Com $\omega_0 = \frac{k}{\sqrt{m}}$, $y_1(t) = \cos \omega_0 t$ e $y_2(t) = \sin \omega_0 t$ são soluções linearmente independentes. Geram S? Multiplicando por y', $my'y'' + k^2yy' = 0 \Leftrightarrow \left[\frac{m}{2}(y')^2 + \frac{k^2}{2}y^2\right]' = 0$; logo, $E = \frac{m}{2}(y')^2 + \frac{k^2}{2}y^2$ é constante para cada solução. Se z é solução, $y = z - (c_1y_1 + c_2y_2)$ é solução com $y(0) = z(0) - c_1$ e $y'(0) = z'(0) - c_2\omega_0$. Com $c_1 = z(0)$ e $c_2 = \frac{z'(0)}{\omega_0}$, é y(0) = y'(0) = 0e E(t)=0, ou seja $z(t)=z(0)\cos\omega_0t+z'(0)\sin\omega_0t$; logo, $S = \mathcal{L}(\{y_1, y_2\}) \cdot \{y_1, y_2\}$ é base de S, dim S = 2. (E é uma energia)

Característica e nulidade de matrizes e sistemas de equações lineares

Se A, b são matrizes, resp., $m \times n$ e $m \times 1$, então $A \mathbf{x} = \mathbf{b}$ tem:

- ▶ 0 soluções $\iff \operatorname{rank} A < \operatorname{rank} [A \ \mathbf{b}]$,
- ▶ 1 só solução \iff rank A = rank $[A \ b]$, nul A = 0,
- ▶ ∞ soluções \iff rank A = rank $[A \ b]$, nul $A \neq 0$.

Característica de produtos de matrizes

 $\operatorname{rank} AB \leq \min \{ \operatorname{rank} A, \operatorname{rank} B \}$. Q.E.D.

Se A,B são matrizes resp. $m \times n, n \times p$, $\operatorname{rank} AB \leq \min\{\operatorname{rank} A, \operatorname{rank} B\}$. Dem. Cada coluna e cada linha de AB é combinação linear, resp., das colunas de A e das linhas de B; \log_{0} , $\mathcal{R}(AB) \subset \mathcal{R}(A)$, $\mathcal{R}((AB)^{t}) = \mathcal{R}(B^{t}A^{t}) \subset \mathcal{R}(B^{t})$, e, portanto,

Produtos de matriz por matrizes não singulares (com dimensões compatíveis) não alteram a característica

Dem. Se A é matriz $m \times n$ e X é matriz não singular $m \times m$, então $A = X^{-1}XA$ e $\operatorname{rank} A \leq \operatorname{rank} XA \leq \operatorname{rank} A$. Logo, $\operatorname{rank} XA = \operatorname{rank} A$. Se Y é matriz não singular $n \times n$, então $\operatorname{rank} AY = \operatorname{rank} A$, pois $A = AYY^{-1}$ e o mesmo argumento dá o resultado. Q.E.D.

Se A, B são matrizes $n \times n$, $AB = I_n \Rightarrow BA = I_n$ (\exists inversa à direita $\Rightarrow \exists$ inversa à esquerda, e vice versa).

Dem. $n = \operatorname{rank} I_n = \operatorname{rank} AB \le \min \{ \operatorname{rank} A, \operatorname{rank} B \} \le n$. $\operatorname{rank} A = n = \operatorname{rank} B$. Existe A^{-1} e $B = A^{-1}AB = A^{-1}$, $B^{-1} = A$. Q.E.D.

Característica de produto de matriz real por transposta

Se A é matriz real $m \times n$, então $\operatorname{rank} A^t A = \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} A^t$.

Dem. rank $A^t A < \operatorname{rank} A$.

$$\mathbf{x} \in \mathcal{N}(A^t A) \Rightarrow A^t A \mathbf{x} = 0 \Rightarrow \mathbf{x}^t A^t A \mathbf{x} = 0 \Rightarrow (A \mathbf{x})^t (A \mathbf{x}) = 0$$
.
 $\mathbf{y} = A \mathbf{x} \in n \times 1 \text{ e } \mathbf{y}^t \mathbf{y} = 0$; se $\mathbf{y} = (y_1, \dots, y_n)$, $\in \sum_{j=1}^n y_j^2 = 0$; logo, $\mathbf{y} = 0$, ou seja $A \mathbf{x} = 0$.

Portanto, $\mathbf{x} \in \mathcal{N}(A^t A) \Rightarrow \mathbf{x} \in \mathcal{N}(A)$, i.e. $\mathcal{N}(A^t A) \subset \mathcal{N}(A)$, $\text{nul } A^t A \leq \text{nul } A$.

Como A^tA e A têm n colunas, é rank $A^tA \ge \operatorname{rank} A$.

Conjugando, rank $A^tA = \operatorname{rank} A \cdot Q.E.D.$

Sistemas de equações lineares, característica e inversas de matrizes

Se A é matriz real $m \times n$, para Ax = b verifica-se:

- 1. Existência: $\forall_{\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m} \exists$ solução $\iff \operatorname{rank} A = m$ ($m \le n$) $\iff \exists$ inversa à direita C de A, $AC = I_m$.
- 2. Unicidade: $\forall_{\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m} \exists$ no máximo 1 solução $\iff \operatorname{rank} A = n \ (m \ge n)$ $\iff \exists$ inversa à esquerda B de A, $BA = I_n$.
- 3. Existência e unicidade: $\forall_{\mathbf{b} \in \mathbb{R}^m} \exists \mathbf{1} \mathbf{e} \mathbf{so} \mathbf{1} \mathbf{solução}$ $\iff A \mathbf{e} \mathbf{quadrada} \mathbf{não} \mathbf{singular} \iff \exists \mathbf{inversa} A^{-1}.$ Dem.
- (1) $\Leftrightarrow \mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^m \Leftrightarrow \operatorname{rank} A = m$. As colunas de C são as soluções correspondentes às colunas de I_m .
- (2) \Leftrightarrow não há incógnitas livres \Leftrightarrow rank $A = n \Leftrightarrow$ rank $A^t = n$. de (1) $\Leftrightarrow \forall_{\mathbf{d} \in \mathbb{R}^n} \exists$ solução de $A^t \mathbf{y} = \mathbf{d} \Leftrightarrow \exists$ inversa à direita B^t de A^t , $A^t B^t = I_n$. $BA = (A^t B^t)^t = I_n$.
- (3) De (1) e (2) $\Leftrightarrow \operatorname{rank} A = m$, $\operatorname{rank} A = n \Leftrightarrow A$ é quadrada não singular $\Leftrightarrow \exists A^{-1}$. *Q.E.D.*

Matrizes não quadradas com inversa à direita (resp., esquerda) têm infinitas destas inversas e nenhuma à esquerda (resp., direita).

Subespaços lineares de \mathbb{R}^n

Os subespaços lineares do espaço linear \mathbb{R}^n são:

- ▶ n=1: $\{0\}$, \mathbb{R} dim=0, 1. (geometricamente: ponto 0 e recta real).
- ▶ n=2: $\{0\}$, $\mathcal{L}(\{(1,c)\})$, com $c \in \mathbb{R}$, $\mathcal{L}(\{(0,1)\})$, \mathbb{R}^2 . dim=0, 1, 2. (geometricamente: ponto 0, rectas que passam em 0, plano \mathbb{R}^2) Para indicar as rectas de uma só vez: $\mathcal{L}(\{(\cos\theta,\sin\theta)\})$, $\theta \in [0,2\pi[$.
- ▶ n=3: (geometricamente: ponto 0, rectas que passam em 0, planos que passam em 0, \mathbb{R}^3). dim=0,1,2,3.

Subespaços lineares de \mathbb{R}^n

É preciso generalizar a ideia de rectas e planos clássicos:

Chama-se plano-k ou variedade linear de dimensão k ou espaço afim de dimensão k em \mathbb{R}^n a $S+\{a\}$, com S subespaço linear de \mathbb{R}^n , $\dim S=k$ e $a\in\mathbb{R}^n$ é um ponto de \mathbb{R}^n . (paralelo ao subespaço S e passa no ponto a)

Os planos-1 são rectas, os planos-2 são planos clássicos, o plano-0 é o ponto 0, o plano-3 em \mathbb{R}^3 é o espaço tridimensional clássico.

Os subespaços lineares do espaço linear \mathbb{R}^n são:

▶ geometricamente: ponto 0, rectas que passam em 0, planos-k que passam em 0, k=2,...,n-1, e \mathbb{R}^n . dim=0,1,...,n.

Equações cartesianas de planos-k em \mathbb{R}^n

Equações cartesianas de planos-k em \mathbb{R}^n :

- Rectas (planos-1) $k=1, \ n=2: \ ax+by=c \ , \ \text{com} \ (a,b)\neq (0,0)$ $k=1, \ n=3: \ a_1x+b_1y+c_1z=d_1$ $a_2x+b_2y+c_2z=d_2 \ ,$ $\text{com} \ (a_1,b_1,c_1), \ (a_2,b_2,c_2) \ \text{linearmente independentes}$ (um não é o outro multiplicado por um escalar) $k=1, \ n \ \text{geral}: \ A\mathbf{x}=\mathbf{b} \ , \ \text{com} \ A \ (n-1)\times n \ \text{e} \ \text{rank} \ A=n-1$
- Planos (clássicos) (planos-2) k=2, n=3: ax+by+cz=d, com $(a,b,c)\neq 0$ $k=2, n\geq 3$: Ax=b, com $A(n-2)\times n$ e rank A=n-2► $1\leq k\leq n-1$: Ax=b, com $A(n-k)\times n$ e rank A=n-k

Um plano-k em \mathbb{R}^n com equação cartesiana Ax = b é um subespaço linear de \mathbb{R}^n se e só se contém 0, ou seja se e só se b = 0.

Um plano-k em \mathbb{R}^n passa no ponto p e é paralelo ao plano com equação cartesiana Ax = 0 se e só se tem equação Ax = Ap.

Quais foram os 10 resultados mais importantes provados desde o início (pela ordem em que foram dados)?

- 1. Sistemas $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ têm 0, 1 ou ∞ soluções
- 2. Sobreposição nas soluções de $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$
- 3. Matrizes têm factorização A = PLU
- 4. $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ tem solução única, $A \ n \times n \Leftrightarrow A^{-1}$ existe $\Leftrightarrow A$ tem n pivots
- 5. Subconjunto de espaço linear é subespaço linear \Leftrightarrow é $\neq \emptyset$ e verifica fecho da adição e da multiplicação por escalares
- 6. dim $\mathcal{R}(A^t) = \dim \mathcal{R}(A)$
- 7. Teorema de Característica e Nulidade para matrizes: se A é $m \times n$, rank A + nul A = n
- 8. Teorema da Dimensão (provado p/ dimensão finita)
- 9. $\operatorname{rank} AB \leq \min \{\operatorname{rank} A, \operatorname{rank} B\}$
- 10. Para matrizes reais $\operatorname{rank} A^t A = \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} A^t$.

7 provados com ELIMINAÇÃO DE GAUSS

2 relacionados com Princípio da Sobreposição 1 provado com ELIMINAÇÃO DE GAUSS e soma de quadrados de nos reais $= 0 \Rightarrow$ todos os nos são 0

Notas históricas: Antecedentes da noção de espaço linear

(mecânica, coordenadas cartesianas, complexos e segmentos orientados, quaterniões, análise vectorial em electromagnetismo, teoria da extensão e axiomática)

1632 1637 1637 1659	Galileo R. Descartes P. Fermat J. de Witt	sistemas de referência p/ movimento de corpos (Princípio da Relatividade coordenadas cartesianas para plano idem mudanças lineares de coordenadas para cónicas
1660 1687		1º modelo linear da mecânica ("Como a tensão, assim é a força") regra do paralelogramo para adição de forças
1743 1762	L. Euler J. d'Alembert	resolução de eq. difer. lineares de 2ª ordem c/ coef. constantes Princípio de Sobreposição para eq. diferenciais lineares
1799 1818 1833 1837	G. Bellavitis	representação de nºs complexos no plano segmentos orientados (adição e simétrico de colineares) adição de segmentos orientados não colineares no plano nºs complexos como pares ordenados de nºs reais e resp. operações
1840	H. Grassman	teoria da extensão (percursora da ideia e das operações de vectores)
1843	W. Hamilton	publica descoberta dos quaterniões (C. Gauss tinha-os descoberto em 1819 mas só foi publicado em 1900)
		álgebra de vectores, independência linear, base, dimensão cunha os termos "vector" e "escalar" para componentes de quaterniões $1^{\rm o}$ trabalho em espaços de dimensão >3

Notas históricas: Criação e consolidação da noção de espaço linear e vector (análise vectorial em electromagnetismo, axiomática)

1862	H. Grassman	prop. fundamentais semelhantes a axiomática de espaço linear actual
1881 1888	J.W. Gibbs G. Peano	Elements of Vector Analysis (separa partes escalar e vect. de quaterniões) axiomática para sistemas lineares segundo H. Grassman (incluindo dim quase totalmente ignorada até 1932
1893	O. Heaviside	The Elements of Vectorial Algebra and Analysis (semelhante a Gibbs)
1901 1918 1931	S. Pincherle H. Weyl van der Waerden	cunha termo "espaço linear" Raum, Zeit, Materie, em que surge o termo "Álgebra Linear" Moderne Algebra com capítulo "Álgebra Linear"
1932	S. Banach	Théorie des opérateurs linéaires retoma axiomática de Peano-Grassman para espaço linear e, finalmente, leva à sua ampla aceitação!
1932 1934	F. Hausdorff H. Lowig	prova existência de bases para espaços lineares gerais prova que bases de um espaço linear têm a mesma cardinalidade, e p/ espaço linear real V com $\#V > \#\mathbb{R}$ é dim $V = \#V$
1935	H. Whitney	noção de matróide abstractizando independência linear para conjuntos

3 ÉPOCAS DE VECTORES:

```
1799 a 1843 \approx 45 anos Plano complexo e segmentos orientados no plano (dim=2) 1843 a 1881/93 \approx 45 anos Quaterniões (dim=3) 1881/93 a 1932 \approx 45 anos Análise vectorial (dim=3) \approx 87 anos Espaço linear \approx 90 anos da ideia em 1840 até se generalizar
```