

## 2 Espacios vectoriales

### 2.1 Espacio vectorial

Un **espacio vectorial** sobre un cuerpo  $\mathbb{K}$  (en general  $\mathbb{R}$  o  $\mathbb{C}$ ) es un conjunto  $V \neq \emptyset$  sobre el que hay definidas dos operaciones:

1. **Suma:**

$$\begin{aligned} + : V \times V &\longrightarrow V \\ (\mathbf{u}, \mathbf{v}) &\longrightarrow \mathbf{u} + \mathbf{v} \end{aligned}$$

verificando las siguientes propiedades:

- (a) Conmutativa:  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{u}$ ,  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$ .
- (b) Asociativa:  $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) + \mathbf{w} = \mathbf{u} + (\mathbf{v} + \mathbf{w})$ ,  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$ .
- (c) Elemento neutro: Existe  $\mathbf{0} \in V$  tal que  $\mathbf{u} + \mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{u} = \mathbf{u}$ ,  $\forall \mathbf{u} \in V$ .
- (d) Elemento opuesto: Para todo  $\mathbf{u} \in V$  existe  $-\mathbf{u} \in V$  tal que  $\mathbf{u} + (-\mathbf{u}) = (-\mathbf{u}) + \mathbf{u} = \mathbf{0}$

2. **Producto por un escalar:**

$$\begin{aligned} \cdot : \mathbb{K} \times V &\longrightarrow V \\ (\lambda, \mathbf{u}) &\longrightarrow \lambda \cdot \mathbf{u} \end{aligned}$$

verificando las siguientes propiedades:

- (a)  $1 \cdot \mathbf{u} = \mathbf{u}$ ,  $\forall \mathbf{u} \in V$ .
- (b)  $\lambda \cdot (\mu \cdot \mathbf{u}) = (\lambda\mu) \cdot \mathbf{u}$ ,  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{K}$ ,  $\forall \mathbf{u} \in V$ .
- (c)  $(\lambda + \mu) \cdot \mathbf{u} = \lambda \cdot \mathbf{u} + \mu \cdot \mathbf{u}$ ,  $\forall \lambda, \mu \in \mathbb{K}$ ,  $\forall \mathbf{u} \in V$ .
- (d)  $\lambda \cdot (\mathbf{u} + \mathbf{v}) = \lambda \cdot \mathbf{u} + \lambda \cdot \mathbf{v}$ ,  $\forall \lambda \in \mathbb{K}$ ,  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in V$ .

Los elementos de un espacio vectorial se llaman **vectores**.

Un **espacio vectorial real** es un espacio vectorial sobre el cuerpo  $\mathbb{R}$  de los números reales.

**Nota:** En lo sucesivo, siempre que no haya confusión se omitirá el punto ( $\cdot$ ) en la operación producto por escalar.

### Ejemplos

Son espacios vectoriales reales, con las operaciones que se indican, los siguientes:

1. El conjunto de  $n$ -uplas de números reales:

$$\mathbb{R}^n = \{\mathbf{x} = (x_1, x_2, \dots, x_n) = (x_i)_{1 \leq i \leq n} : x_i \in \mathbb{R}, 1 \leq i \leq n\}$$

con las operaciones:

$$\begin{aligned} \mathbf{x} + \mathbf{y} &= (x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_n + y_n) \\ \lambda \mathbf{x} &= (\lambda x_1, \lambda x_2, \dots, \lambda x_n) \end{aligned}$$

2. El conjunto de matrices de dimensión  $n \times m$ :

$$\mathcal{M}_{n \times m}(\mathbb{R}) = \left\{ A = (a_{ij})_{\substack{1 \leq i \leq n \\ 1 \leq j \leq m}} : a_{ij} \in \mathbb{R}, 1 \leq i \leq n, 1 \leq j \leq m \right\}$$

con las operaciones: suma de matrices y producto por números reales.

3. El conjunto de todos los polinomios con coeficientes reales en la variable  $x$ :

$$\mathcal{P}(\mathbb{R}) = \left\{ \sum_{k=0}^n a_k x^k : n \in \mathbb{N}, a_k \in \mathbb{R} \right\}$$

con las clásicas operaciones de suma y producto por números reales.

4. El conjunto de todos los polinomios, con coeficientes reales en la variable  $x$ , de grado menor o igual que  $n$ :

$$\mathcal{P}_n(\mathbb{R}) = \left\{ \sum_{k=0}^n a_k x^k : a_k \in \mathbb{R} \right\}$$

con las mismas operaciones anteriores.

5. El conjunto de todas las funciones reales:

$$\mathcal{F}(\mathbb{R}) = \{f : \mathbb{R} \longrightarrow \mathbb{R}\}$$

con las operaciones: suma de funciones y producto por números reales.

6. El conjunto de todas las sucesiones de números reales:

$$\mathcal{S} = \{(x_n)_{n=0}^{\infty} : x_n \in \mathbb{R}, n \geq 1\}$$

con las operaciones: suma de sucesiones y producto por números reales.

7. Si  $\mathbb{Z}_2 = \{0, 1\}$ , entonces  $\mathbb{Z}_2^n$  es un espacio vectorial sobre el cuerpo  $\mathbb{Z}_2$ , con las operaciones:

$$0 + 0 = 1 + 1 = 0, \quad 0 + 1 = 1 + 0 = 1 \quad \text{y} \quad 0 \cdot 0 = 0 \cdot 1 = 1 \cdot 0 = 0, \quad 1 \cdot 1 = 1$$

## 2.2 Propiedades

Si  $V$  es un espacio vectorial, entonces

1.  $0 \cdot \mathbf{u} = \mathbf{0}$ .
2.  $(-1) \cdot \mathbf{u} = -\mathbf{u}$ .

para todo  $u \in V$ .

## 2.3 Subespacio vectorial

Se llama **subespacio vectorial** de un espacio vectorial  $V$  a cualquier subconjunto no vacío  $S \subset V$  que es espacio vectorial con las mismas operaciones definidas sobre  $V$ .

## 2.4 Caracterización de subespacios vectoriales

Si  $V$  es un espacio vectorial y  $S \subset V$ ,  $S \neq \emptyset$ , entonces

$$S \text{ es subespacio vectorial de } V \iff \begin{cases} (1) \mathbf{u} + \mathbf{v} \in S, \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in S \\ (2) \lambda \mathbf{u} \in S, \forall \lambda \in \mathbb{K} \text{ y } \forall \mathbf{u} \in S \end{cases}$$

### Demostración:

( $\Rightarrow$ ) Evidente, pues  $S$  es espacio vectorial.

( $\Leftarrow$ ) (1) y (2) garantizan que las operaciones están bien definidas sobre  $S$ , al ser éste un conjunto cerrado respecto de ellas. Además, por ser  $S$  un subconjunto de  $V$ , se verifican todas las propiedades de la suma y el producto siempre que sea cierto que  $\mathbf{0} \in S$  y que el opuesto de cualquier elemento de  $S$  está en  $S$ . Ahora bien, para cualquier  $\mathbf{u} \in S$ ,

$$\mathbf{0} = 0 \cdot \mathbf{u} \in S \quad \text{y} \quad -\mathbf{u} = (-1) \cdot \mathbf{u} \in S$$

luego  $S$  es un subespacio vectorial de  $V$ .

## 2.5 Corolario

Si  $V$  es un espacio vectorial y  $S \subset V$ ,  $S \neq \emptyset$ , entonces

$$S \text{ es subespacio vectorial de } V \iff \lambda \mathbf{u} + \mu \mathbf{v} \in S, \forall \lambda, \mu \in \mathbb{K}, \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in S$$

### Ejemplos

1. En todo espacio vectorial  $V$ , el conjunto  $\{\mathbf{0}\}$  es un subespacio vectorial llamado **subespacio trivial**.
2. Sea  $\mathcal{F}(\mathbb{R}) = \{f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}\}$  el espacio vectorial de las funciones reales. Son subespacios vectoriales:

$$\begin{aligned} S_1 &= \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : f(0) = 0\} & S_2 &= \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : f \text{ continua}\} \\ S_3 &= \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : f \text{ acotada}\} & S_4 &= \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : f \text{ derivable}\} \end{aligned}$$

y no lo son

$$S_5 = \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : f(x) > 0, \forall x \in \mathbb{R}\} \quad S_6 = \{f \in \mathcal{F}(\mathbb{R}) : |f(x)| \leq 1, \forall x \in \mathbb{R}\}$$

3. Son subespacios vectoriales del espacio vectorial  $\mathcal{P}(\mathbb{R})$ , de todos los polinomios en  $x$  con coeficientes reales, los siguientes:

$$S_1 = \{p \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) : p'(0) = 0\} \quad S_2 = \{p \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) : a_0 = a_1 = 0\}$$

donde  $a_0$  y  $a_1$  son los coeficientes de grado 0 y 1, respectivamente. No son subespacios vectoriales:

$$S_3 = \{p \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) : \text{grado}(p) = 4\} \quad S_4 = \{p \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) : \text{el grado de } p \text{ es par}\}$$

4. En el espacio vectorial de todas las matrices cuadradas de orden  $n$ , el subconjunto de las matrices simétricas es un subespacio vectorial, y no lo son el subconjunto de las matrices regulares ni el de las matrices singulares.

5. El conjunto de soluciones del sistema homogéneo  $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ ,  $A \in \mathcal{M}_{m \times n}(\mathbb{R})$ , es un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$ .
6. Son subespacios vectoriales de  $\mathcal{M}_{2 \times 2}(\mathbb{R})$ :

$$S_1 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 & a \\ b & 0 \end{pmatrix} : a, b \in \mathbb{R} \right\} \quad S_2 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 & a \\ -a & 0 \end{pmatrix} : a \in \mathbb{R} \right\}$$

y no lo es

$$S_3 = \left\{ \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ a & 0 \end{pmatrix} : a \in \mathbb{R} \right\}$$

## 2.6 Combinación lineal

Sea  $V$  un espacio vectorial. Se dice que  $\mathbf{v} \in V$  es **combinación lineal** de los vectores  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\} \subset V$ , si existen  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$  tales que

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i$$

### Ejemplos

1. En  $\mathbb{R}^3$ , para averiguar si el vector  $\mathbf{v} = (1, 2, 3)$  es combinación lineal de  $\mathbf{v}_1 = (1, 1, 1)$ ,  $\mathbf{v}_2 = (2, 4, 0)$  y  $\mathbf{v}_3 = (0, 0, 1)$ , se plantea la ecuación vectorial:

$$(1, 2, 3) = \alpha(1, 1, 1) + \beta(2, 4, 0) + \gamma(0, 0, 1)$$

que equivale al siguiente sistema de ecuaciones, cuyas soluciones son las que se indican:

$$\begin{cases} \alpha + 2\beta & = 1 \\ \alpha + 4\beta & = 2 \\ \alpha & + \gamma = 3 \end{cases} \implies \begin{cases} \alpha = 0 \\ \beta = 1/2 \\ \gamma = 3 \end{cases}$$

Luego  $\mathbf{v} = 0\mathbf{v}_1 + \frac{1}{2}\mathbf{v}_2 + 3\mathbf{v}_3$ , y el vector  $\mathbf{v}$  es combinación lineal de  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$  (y también de  $\{\mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3\}$ ).

2. En  $\mathcal{M}_{2 \times 2}(\mathbb{R})$ , para averiguar si la matriz  $A = \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$  es combinación lineal de  $A_1 = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix}$  y  $A_2 = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}$ , se plantea la ecuación matricial:

$$\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 3 & 5 \end{pmatrix} \implies \begin{cases} \alpha + 3\beta = -1 \\ \alpha + 2\beta = 0 \\ 2\alpha + 3\beta = 2 \\ 2\alpha + 5\beta = 4 \end{cases}$$

Este sistema es incompatible, luego  $A$  no es combinación lineal de  $\{A_1, A_2\}$ .

## 2.7 Dependencia e independencia lineal de vectores

Sea  $V$  un espacio vectorial. Se dice que el conjunto de vectores  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\} \subset V$  es **linealmente dependiente** si y sólo si existen  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{K}$ , con algún  $\alpha_i \neq 0$ , tales que  $\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0}$ . En caso contrario, se dice que el conjunto  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es **linealmente independiente**.

Para estudiar si un conjunto de vectores  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es linealmente dependiente o independiente, se plantea la ecuación

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0}$$

y se estudian sus soluciones. Si admite alguna solución no nula el conjunto de vectores es linealmente dependiente, y si sólo admite la solución nula es linealmente independiente.

### Ejemplos

1. En  $\mathbb{R}^4$ , los vectores  $\mathbf{v}_1 = (1, 0, -1, 2)$ ,  $\mathbf{v}_2 = (1, 1, 0, 1)$  y  $\mathbf{v}_3 = (2, 1, -1, 1)$  son linealmente independientes, pues

$$\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 + \gamma \mathbf{v}_3 = \mathbf{0} \implies \begin{cases} \alpha + \beta + 2\gamma = 0 \\ \beta + \gamma = 0 \\ -\alpha - \gamma = 0 \\ 2\alpha + \beta + \gamma = 0 \end{cases} \implies \alpha = \beta = \gamma = 0$$

2. En  $\mathbb{R}^4$ , los vectores  $\mathbf{v}_1$ ,  $\mathbf{v}_2$ , y  $\mathbf{v}_3$ , del ejemplo anterior, y  $\mathbf{v}_4 = (1, 0, -1, 4)$  son linealmente dependientes, pues

$$\alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 + \gamma \mathbf{v}_3 + \delta \mathbf{v}_4 = \mathbf{0} \implies \begin{cases} \alpha + \beta + 2\gamma + \delta = 0 \\ \beta + \gamma = 0 \\ -\alpha - \gamma - \delta = 0 \\ 2\alpha + \beta + \gamma + 4\delta = 0 \end{cases} \implies \begin{cases} \alpha = -2t \\ \beta = -t \\ \gamma = t \\ \delta = t \end{cases}, t \in \mathbb{R}$$

que admite soluciones no nulas. Por ejemplo, para  $t = -1$ ,  $2\mathbf{v}_1 + \mathbf{v}_2 - \mathbf{v}_3 - \mathbf{v}_4 = \mathbf{0}$ .

## 2.8 Propiedades

En un espacio vectorial  $V$  se cumplen las siguientes propiedades:

1.  $\{\mathbf{v}\}$  linealmente dependiente  $\iff \mathbf{v} = \mathbf{0}$
2.  $\mathbf{0} \in A \subset V \implies A$  es linealmente dependiente
3.  $\{\mathbf{u}, \mathbf{v}\}$  linealmente dependiente  $\iff \mathbf{u} = \lambda \mathbf{v}$  (son proporcionales)
4.  $A$  linealmente independiente y  $B \subset A \implies B$  es linealmente independiente
5.  $A$  linealmente dependiente y  $A \subset B \implies B$  es linealmente dependiente
6.  $A$  linealmente dependiente  $\iff$  Existe  $\mathbf{v} \in A$  que es combinación lineal de  $A \setminus \{\mathbf{v}\}$
7.  $A$  linealmente independiente  $\iff$  No existe  $\mathbf{v} \in A$  que sea combinación lineal de  $A \setminus \{\mathbf{v}\}$

## 2.9 Lema

Si  $V$  es un espacio vectorial y  $A = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\} \subset V$ , entonces

$$L(A) = \left\{ \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{v}_i : \alpha_i \in \mathbb{K} \right\}$$

es un subespacio vectorial de  $V$ , que se llama **subespacio generado** por  $A$ . El conjunto  $A$  se llama **sistema de generadores** de  $L(A)$ .

**Demostración:** Si  $\mathbf{u} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{v}_i \in L(A)$ ,  $\mathbf{v} = \sum_{i=1}^m \beta_i \mathbf{v}_i \in L(A)$ , y  $\lambda, \mu \in \mathbb{K}$ , entonces

$$\lambda \mathbf{u} + \mu \mathbf{v} = \sum_{i=1}^m (\lambda \alpha_i + \mu \beta_i) \mathbf{v}_i \in L(A)$$

## Ejemplos

1. Si  $V = \mathbb{R}^3$  y  $A = \{\mathbf{v}_1 = (1, 0, 1), \mathbf{v}_2 = (1, 1, -1)\}$ , entonces

$$L(A) = \{\mathbf{v} = \alpha \mathbf{v}_1 + \beta \mathbf{v}_2 : \alpha, \beta \in \mathbb{R}\} = \{\mathbf{v} = (\alpha + \beta, \beta, \alpha - \beta) : \alpha, \beta \in \mathbb{R}\}$$

Las ecuaciones

$$\begin{cases} x = \alpha + \beta \\ y = \beta \\ z = \alpha - \beta \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R}$$

se llaman **ecuaciones paramétricas** de  $L(A)$ . Las ecuaciones paramétricas son útiles para obtener, dando valores reales a los parámetros  $\alpha$  y  $\beta$ , los diferentes vectores de  $L(A)$ . Así, por ejemplo, para  $\alpha = 2$  y  $\beta = -1$  se obtiene el vector  $\mathbf{v} = (1, -1, 3) \in L(A)$ . Eliminando parámetros en las ecuaciones paramétricas, se obtiene:

$$x - 2y - z = 0$$

que se llaman **ecuaciones implícitas** de  $L(A)$  (en este caso sólo una). Las ecuaciones implícitas son útiles para comprobar si un determinado vector pertenece a  $L(A)$  (el vector debe verificar todas las ecuaciones). Por ejemplo, el vector  $(3, 1, 1) \in L(A)$  pues  $3 - 2 \cdot 1 - 1 = 0$ , y el vector  $(-1, 2, 1) \notin L(A)$ , pues  $-1 - 2 \cdot 2 - 1 \neq 0$ .

2. En  $\mathbb{R}^4$ , las ecuaciones paramétricas e implícitas del subespacio generado por

$$A = \{\mathbf{v}_1 = (1, -1, 1, -1), \mathbf{v}_2 = (1, 2, -1, 3)\}$$

son

$$\begin{cases} x_1 = \alpha + \beta \\ x_2 = -\alpha + 2\beta \\ x_3 = \alpha - \beta \\ x_4 = -\alpha + 3\beta \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R} \implies \begin{cases} x_1 - 2x_2 - 3x_3 = 0 \\ x_1 - 2x_3 - x_4 = 0 \end{cases}$$

## 2.10 Propiedades

Si  $A$  y  $B$  son dos subconjuntos finitos de un espacio vectorial  $V$ , entonces:

1.  $A \subset B \implies L(A) \subset L(B)$ .
2.  $A \subset L(B) \iff L(A) \subset L(B)$ .
3.  $L(A) = L(B) \iff A \subset L(B)$  y  $B \subset L(A)$ .

## 2.11 Proposición

Sea  $V$  un espacio vectorial y  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\} \subset V$ . Si  $\mathbf{v}_m$  es combinación lineal de  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{m-1}\}$ , entonces

$$L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}) = L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{m-1}\})$$

**Demostración:**

( $\supset$ ) Si  $\mathbf{v} \in L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{m-1}\})$ , entonces

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i \mathbf{v}_i + 0\mathbf{v}_m \in L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\})$$

( $\subset$ ) Sea  $\mathbf{v}_m = \sum_{i=1}^{m-1} \beta_i \mathbf{v}_i$ . Si  $\mathbf{v} \in L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\})$ , entonces

$$\mathbf{v} = \sum_{i=1}^m \alpha_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^{m-1} \alpha_i \mathbf{v}_i + \alpha_m \sum_{i=1}^{m-1} \beta_i \mathbf{v}_i = \sum_{i=1}^{m-1} (\alpha_i + \alpha_m \beta_i) \mathbf{v}_i \in L(\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{m-1}\})$$

## 2.12 Base de un espacio vectorial

Se llama **base** de un espacio vectorial (o subespacio vectorial) a cualquiera de sus sistemas de generadores que esté formado por vectores linealmente independientes.

## 2.13 Teorema de la base

Todo espacio vectorial  $V \neq \{\mathbf{0}\}$  (o subespacio vectorial) con un sistema de generadores finito posee al menos una base.

**Demostración:** Sea  $A_m = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\}$  un sistema de generadores de  $V$ . Si  $A_m$  es linealmente independiente, entonces  $B = A_m$  es una base de  $V$ . En caso contrario habrá un vector, que se puede suponer  $\mathbf{v}_m$ , que es combinación lineal de los restantes, por lo que

$$V = L(A_m) = L(A_{m-1}) \quad \text{con} \quad A_{m-1} = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_{m-1}\}$$

Si  $A_{m-1}$  es linealmente independiente, entonces  $B = A_{m-1}$  es una base de  $V$ . En caso contrario, se repite el razonamiento anterior hasta llegar a algún  $A_i = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_i\}$  que sea linealmente independiente y que será la base.

El final del proceso anterior está asegurado pues, en el peor de los casos, después de  $m-1$  pasos se llegaría a  $A_1 = \{\mathbf{v}_1\}$  con  $\mathbf{v}_1 \neq \mathbf{0}$  (pues  $L(A_1) = V \neq \{\mathbf{0}\}$ ), y este sería la base.

## 2.14 Coordenadas respecto de una base

Si  $B = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es una base del espacio vectorial  $V$ , entonces para todo  $\mathbf{v} \in V$  se tiene que

$$\mathbf{v} = x_1 \mathbf{v}_1 + \dots + x_n \mathbf{v}_n = \sum_{i=1}^n x_i \mathbf{v}_i$$

Se llaman **coordenadas** de  $\mathbf{v}$  respecto de la base  $B$  a la  $n$ -upla  $(x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{K}^n$ , y se indica

$$\mathbf{v} = (x_1, \dots, x_n)_B$$

### 2.15 Unicidad de las coordenadas

En un espacio vectorial, las coordenadas de un vector respecto de una base finita son únicas.

**Demostración:** Si  $B = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es una base de  $V$ , y  $\mathbf{v} \in V$ , entonces

$$\begin{cases} \mathbf{v} = (x_1, \dots, x_n)_B = \sum_{i=1}^n x_i \mathbf{v}_i \\ \mathbf{v} = (x'_1, \dots, x'_n)_B = \sum_{i=1}^n x'_i \mathbf{v}_i \end{cases} \implies \sum_{i=1}^n (x_i - x'_i) \mathbf{v}_i = \mathbf{0} \implies x_i = x'_i, \quad 1 \leq i \leq n$$

ya que los vectores de  $B$  son linealmente independientes. Luego las coordenadas de cualquier vector respecto de la base son únicas.

### 2.16 Bases usuales

En cada uno de los siguientes espacios vectoriales, la base usual es la que se indica:

1. En  $\mathbb{R}^n$ ,

$$B_c = \{\mathbf{e}_1 = (1, 0, 0, \dots, 0), \mathbf{e}_2 = (0, 1, 0, \dots, 0), \dots, \mathbf{e}_n = (0, 0, 0, \dots, 1)\}$$

que también se llama **base canónica**.

2. En  $\mathcal{M}_{n \times m}(\mathbb{R})$ ,  $B =$

$$= \left\{ E_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}, E_2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}, \dots, E_{n \cdot m} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \right\}$$

3. En  $\mathcal{P}_n(\mathbb{R})$ ,

$$B = \{1, x, x^2, \dots, x^n\}$$

Siempre que no haya confusión, se suele omitir la indicación de la base en la expresión de las coordenadas respecto de las bases usuales.

### 2.17 Uso de operaciones elementales para obtención de bases

Sea  $V = \mathbb{R}^n$  y  $A = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_m\} \subset V$ . Si se representa también por  $A$  la matriz cuyas filas son los vectores de  $A$ , y  $A_r$  es una matriz reducida de  $A$ , entonces una base de  $L(A)$  está formada por los vectores correspondientes a las filas no nulas de  $A_r$ . Si la matriz reducida que se considera es la escalonada, la base que se obtiene es la más sencilla posible.

Todo lo anterior es igualmente válido cuando  $V$  es un espacio vectorial arbitrario con base finita, y sus vectores vienen expresados por sus coordenadas respecto de dicha base.

### Ejemplos

1. Si  $A = \{\mathbf{v}_1 = (1, 3, 4), \mathbf{v}_2 = (2, -1, 1), \mathbf{v}_3 = (3, 2, 5), \mathbf{v}_4 = (5, 15, 20)\} \subset \mathbb{R}^3$ , entonces

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 2 & -1 & 1 \\ 3 & 2 & 5 \\ 5 & 15 & 20 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 0 & 7 & 7 \\ 0 & 7 & 7 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

y  $B = \{\mathbf{u}_1 = (1, 3, 4), \mathbf{u}_2 = (0, 1, 1)\}$  es una base de  $L(A)$ . Para hallar las coordenadas del vector  $\mathbf{v} = (2, -1, 1)$  respecto de dicha base, se procede así:

$$\mathbf{v} = \alpha\mathbf{u}_1 + \beta\mathbf{u}_2 \implies (2, -1, 1) = \alpha(1, 3, 4) + \beta(0, 1, 1) \implies \begin{cases} \alpha = 2 \\ 3\alpha + \beta = -1 \\ 4\alpha + \beta = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha = 2 \\ \beta = -7 \end{cases}$$

de donde  $\mathbf{v} = 2\mathbf{u}_1 - 7\mathbf{u}_2 = (2, -7)_B$ . En referencia a esta base, las ecuaciones paramétricas e implícitas de  $L(A)$  son:

$$\begin{cases} x = \alpha \\ y = 3\alpha + \beta \\ z = 4\alpha + \beta \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R} \implies x + y - z = 0$$

2. Antes de proceder a hallar una base del subespacio generado por

$$A = \{\mathbf{p}_1 = 1 - x^3, \mathbf{p}_2 = x - x^3, \mathbf{p}_3 = 1 - x, \mathbf{p}_4 = 1 + x - 2x^3\} \subset \mathcal{P}_3(\mathbb{R})$$

se expresan los vectores (polinomios) respecto de la base usual:

$$A = \{\mathbf{p}_1 = (1, 0, 0, -1), \mathbf{p}_2 = (0, 1, 0, -1), \mathbf{p}_3 = (1, -1, 0, 0), \mathbf{p}_4 = (1, 1, 0, -2)\}$$

Entonces

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & -2 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

y una base de  $L(A)$  es:

$$B = \{\mathbf{q}_1 = (1, 0, 0, -1) = 1 - x^3, \mathbf{q}_2 = (0, 1, 0, -1) = x - x^3\}$$

Para hallar las coordenadas del polinomio  $\mathbf{p} = -1 + 2x - x^3 = (-1, 2, 0, -1)$  respecto de dicha base, se procede así:

$$\mathbf{p} = (-1, 2, 0, -1) = \alpha(1, 0, 0, -1) + \beta(0, 1, 0, -1) \implies \begin{cases} \alpha = -1 \\ \beta = 2 \\ 0 = 0 \\ -\alpha - \beta = -1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha = -1 \\ \beta = 2 \end{cases}$$

de donde  $\mathbf{p} = -\mathbf{q}_1 + 2\mathbf{q}_2 = (-1, 2)_B$ . En referencia a esta base, y representando un polinomio arbitrario por  $\mathbf{p} = a + bx + cx^2 + dx^3 = (a, b, c, d)$ , las ecuaciones paramétricas e implícitas de  $L(A)$  son:

$$\begin{cases} a = \alpha \\ b = \beta \\ c = 0 \\ d = -\alpha - \beta \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R} \implies \begin{cases} a + b + d = 0 \\ c = 0 \end{cases}$$

3. Antes de proceder a hallar una base del subespacio generado en  $\mathcal{M}_{2 \times 2}(\mathbb{R})$  por  $A =$

$$= \left\{ M_1 = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, M_2 = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, M_3 = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 2 & -2 \end{pmatrix}, M_4 = \begin{pmatrix} -3 & 3 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}, M_5 = \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 3 & 1 \end{pmatrix} \right\}$$

se expresan los vectores (matrices) respecto de la base usual:

$$A = \left\{ \begin{array}{l} M_1 = (1, -1, 0, -1), M_2 = (0, 0, 1, 1), M_3 = (2, -2, 2, -2), M_4 = (-3, 3, 5, 3), \\ M_5 = (-1, 1, 3, 1) \end{array} \right\}$$

Entonces

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 2 & -2 & 2 & -2 \\ -3 & 3 & 5 & 3 \\ -1 & 1 & 3 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 5 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

y una base de  $L(A)$  es  $B =$

$$\left\{ N_1 = (1, -1, 0, 0) = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, N_2 = (0, 0, 1, 0) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, N_3 = (0, 0, 0, 1) = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right\}$$

Puesto que la base se ha obtenido llegando hasta la matriz escalonada, ahora es mucho más fácil obtener las coordenadas de una matriz respecto de ella. De esta manera

$$M = \begin{pmatrix} 2 & -2 \\ 3 & -2 \end{pmatrix} = (2, -2, 3, -2) = 2N_1 + 3N_2 - 2N_3 = (2, 3, -2)_B$$

En referencia a esta base, y representando una matriz arbitraria por

$$M = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = (a, b, c, d)$$

las ecuaciones paramétricas e implícitas de  $L(A)$  son:

$$\begin{cases} a = \alpha \\ b = -\alpha \\ c = \beta \\ d = \gamma \end{cases} ; \alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R} \implies a + b = 0$$

## 2.18 Proposición

Si  $V \neq \{0\}$  es un espacio vectorial con una base formada por  $n$  vectores, entonces cualquier conjunto de  $n + 1$  vectores es linealmente dependiente.

**Demostración:** Sea  $B = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  una base de  $V$  y  $A = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n, \mathbf{u}_{n+1}\} \subset V$ , con

$$\mathbf{u}_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \mathbf{v}_j = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})_B, \quad 1 \leq i \leq n + 1$$

Para que una combinación lineal de los vectores de  $A$  sea igual al vector cero, se ha de cumplir:

$$\sum_{i=1}^{n+1} \alpha_i \mathbf{u}_i = \left( \sum_{i=1}^{n+1} a_{i1} \alpha_i, \sum_{i=1}^{n+1} a_{i2} \alpha_i, \dots, \sum_{i=1}^{n+1} a_{in} \alpha_i \right) = \mathbf{0} \iff \begin{cases} \sum_{i=1}^{n+1} a_{i1} \alpha_i = 0 \\ \sum_{i=1}^{n+1} a_{i2} \alpha_i = 0 \\ \vdots \\ \sum_{i=1}^{n+1} a_{in} \alpha_i = 0 \end{cases}$$

que es un sistema lineal homogéneo de  $n$  ecuaciones con  $n + 1$  incógnitas, y tiene por tanto infinitas soluciones  $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_{n+1}) \neq (0, 0, \dots, 0)$ . Luego  $A$  es linealmente dependiente.

### 2.19 Teorema del cardinal o de la dimensión

Todas las bases de un espacio vectorial  $V \neq \{\mathbf{0}\}$  tienen el mismo número de elementos (cardinal).

**Demostración:** Sean  $B_1 = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  y  $B_2 = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_m\}$  dos bases de  $V$ . Puesto que  $B_1$  es base y  $B_2$  es linealmente independiente,  $m \leq n$ , y puesto que  $B_2$  es base y  $B_1$  es linealmente independiente,  $n \leq m$ . Luego  $m = n$ .

### 2.20 Dimensión de un espacio vectorial

Se llama **dimensión** de un espacio vectorial  $V \neq \{\mathbf{0}\}$ , que se representa por  $\dim V$ , al cardinal de una cualquiera de sus bases. La dimensión de  $V = \{\mathbf{0}\}$  es cero.

**Observación:** Una base de un espacio vectorial  $V \neq \{\mathbf{0}\}$  de dimensión  $n$  está formada por cualesquiera  $n$  vectores linealmente independientes.

### 2.21 Teorema de extensión de la base

Sea  $V \neq \{\mathbf{0}\}$  un espacio vectorial de dimensión  $n$  y  $A = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\} \subset V$  un conjunto linealmente independiente de  $r < n$  vectores. Entonces existen  $\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\} \subset V$  tales que  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}$  es base de  $V$ .

**Demostración:** Puesto que  $A$  es linealmente independiente y su cardinal es  $r < n$ ,  $A$  no es sistema de generadores de  $V$ , luego existirá  $\mathbf{v}_{r+1} \in V$  tal que  $\mathbf{v}_{r+1} \notin L(A)$ . Entonces  $A_1 = A \cup \{\mathbf{v}_{r+1}\}$  es linealmente independiente.

Si  $r + 1 = n$ ,  $A_1$  es base. En caso contrario, se repite el proceso anterior para obtener  $A_2$  linealmente independiente con  $r + 2$  vectores, y así sucesivamente.

### 2.22 Interpretación geométrica de subespacios

Sean  $V = \mathbb{R}^n$  y  $S \subset \mathbb{R}^n$  es un subespacio vectorial.

1. Si  $\dim S = 0$ ,  $S = \{\mathbf{0}\}$  es un **punto** (el origen).
2. Si  $\dim S = 1$ ,  $S = L(\{\mathbf{u}\})$  es la **recta** que pasa por el origen con vector de dirección  $\mathbf{u}$ .
3. Si  $\dim S = 2$ ,  $S = L(\{\mathbf{u}, \mathbf{v}\})$  es el **plano** que pasa por el origen con vectores de dirección  $\mathbf{u}$  y  $\mathbf{v}$ .
4. Si  $2 < k = \dim S < n - 1$ ,  $S$  es un  **$k$ -plano** que pasa por el origen.
5. Si  $\dim S = n - 1$ ,  $S$  es un **hiperplano** que pasa por el origen.
6. Si  $\dim S = n$ ,  $S = \mathbb{R}^n$  es todo el espacio.

### 2.23 Suma e intersección de subespacios

Si  $S$  y  $T$  son dos subespacios vectoriales, de un mismo espacio vectorial  $V$ , se define su **intersección** y **suma** como

$$S \cap T = \{\mathbf{v} \in V : \mathbf{v} \in S \text{ y } \mathbf{v} \in T\} \quad \text{y} \quad S + T = \{\mathbf{u} + \mathbf{v} \in V : \mathbf{u} \in S \text{ y } \mathbf{v} \in T\}$$

respectivamente. Los conjuntos  $S \cap T$  y  $S + T$  son subespacios vectoriales.

#### Ejemplo

Sean  $S = \{(x, y, z) : y = 0\}$  y  $T = \{(x, y, z) : x - z = 0\}$  dos subespacios vectoriales de  $\mathbb{R}^3$ . Los vectores de  $S \cap T$  son aquellos que están  $S$  y  $T$ , por lo que sus ecuaciones implícitas son la unión de las de ambos subespacios. Por lo tanto, las ecuaciones y una base de  $S \cap T$  son

$$\begin{cases} y = 0 \\ x - z = 0 \end{cases} \implies \begin{cases} x = \alpha \\ y = 0 \\ z = \alpha \end{cases} ; \alpha \in \mathbb{R} \implies B_{S \cap T} = \{(1, 0, 1)\}$$

Un sistema de generadores de  $S + T$  es la unión de una base de  $S$  con otra de  $T$ . Puesto que  $B_S = \{(1, 0, 0), (0, 0, 1)\}$  y  $B_T = \{(0, 1, 0), (1, 0, 1)\}$ , entonces

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \implies B_{S+T} = \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3\} \implies S + T = \mathbb{R}^3$$

Se puede observar que la representación de un vector de  $S + T$  como suma de un vector de  $S$  y otro de  $T$  no es única. Por ejemplo,

$$\mathbf{u} = (1, 1, 1) = (1, 0, 1) + (0, 1, 0) = (3, 0, 3) + (-2, 1, -2)$$

siendo, en cada suma, el primer vector de  $S$  y el segundo de  $T$ .

### 2.24 Suma directa de subespacios

Si  $S$  y  $T$  son dos subespacios vectoriales, de un mismo espacio vectorial  $V$ , se dice que  $S + T$  es **suma directa** de los subespacios  $S$  y  $T$ , que se representa por  $S \oplus T$ , si es única la expresión de cada vector de la suma como un vector de  $S$  más otro de  $T$ .

### 2.25 Caracterización de la suma directa

Sean  $S$  y  $T$  dos subespacios vectoriales de  $V$ . Entonces

$$\text{La suma de } S \text{ y } T \text{ es directa} \iff S \cap T = \{\mathbf{0}\}$$

#### Demostración:

( $\Rightarrow$ ) Si  $S \cap T \neq \{\mathbf{0}\}$ , entonces existe  $\mathbf{v} \neq \mathbf{0}$  con  $\mathbf{v} \in S \cap T$ , de donde  $\mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{v}$ , y la suma no sería directa.

( $\Leftarrow$ ) Si  $\mathbf{u} = \mathbf{v}_1 + \mathbf{w}_1 = \mathbf{v}_2 + \mathbf{w}_2$ , entonces  $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 = \mathbf{w}_2 - \mathbf{w}_1 \in S \cap T$ , luego  $\mathbf{v}_1 - \mathbf{v}_2 = \mathbf{w}_2 - \mathbf{w}_1 = \mathbf{0}$  de donde  $\mathbf{v}_1 = \mathbf{v}_2$  y  $\mathbf{w}_1 = \mathbf{w}_2$ , y la suma sería directa.

## 2.26 Fórmula de la dimensión

Sean  $S$  y  $T$  subespacios vectoriales de un espacio vectorial  $V$  de dimensión finita. Entonces

$$\dim(S \cap T) + \dim(S + T) = \dim S + \dim T$$

**Demostración:** Si  $\dim S = n$ ,  $\dim T = m$ ,  $\dim(S \cap T) = r$  y  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\}$  es una base de  $S \cap T$ , usando el teorema de extensión de la base, sean

$$B_S = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\} \quad \text{y} \quad B_T = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{w}_{r+1}, \dots, \mathbf{w}_m\}$$

bases de  $S$  y  $T$ , respectivamente. Para demostrar la fórmula de la dimensión, es suficiente demostrar que

$$B = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n, \mathbf{w}_{r+1}, \dots, \mathbf{w}_m\}$$

es una base de  $S + T$ . En primer lugar,  $B$  es linealmente independiente:

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i + \sum_{j=r+1}^m \beta_j \mathbf{w}_j = \mathbf{0} &\implies \sum_{j=r+1}^m \beta_j \mathbf{w}_j = -\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i \in S \cap T \implies \sum_{j=r+1}^m \beta_j \mathbf{w}_j = \sum_{j=1}^r \beta_j \mathbf{v}_j \\ &\implies \sum_{j=1}^r \beta_j \mathbf{v}_j - \sum_{j=r+1}^m \beta_j \mathbf{w}_j = \mathbf{0} \implies \beta_j = 0, 1 \leq j \leq m \implies \beta_j = 0, r+1 \leq j \leq m \end{aligned}$$

pues  $B_T$  es base de  $T$ , y entonces

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i = \mathbf{0} \implies \alpha_i = 0, 1 \leq i \leq n$$

pues  $B_S$  es base de  $S$ . Finalmente,  $B$  es sistema de generadores de  $S + T$ , pues si  $\mathbf{u} \in S + T$  entonces

$$\mathbf{u} = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i + \sum_{i=1}^r \beta_i \mathbf{v}_i + \sum_{i=r+1}^m \beta_i \mathbf{w}_i = \sum_{i=1}^r (\alpha_i + \beta_i) \mathbf{v}_i + \sum_{i=r+1}^n \alpha_i \mathbf{v}_i + \sum_{i=r+1}^m \beta_i \mathbf{w}_i$$

### Ejemplo

En  $\mathbb{R}^4$  se consideran los subespacios vectoriales

$$S = L(\{(1, 0, -1, 2), (0, 1, 1, 0)\}) \quad \text{y} \quad T = L(\{(1, 0, 1, -1), (0, 1, -1, 3)\})$$

Puesto que

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & -1 \\ 0 & 1 & -1 & 3 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \end{pmatrix} \longrightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

una base de  $S + T$  es  $B_{S+T} = \{(1, 0, -1, 2), (0, 1, 1, 0), (0, 0, 2, -3)\}$ , y sus ecuaciones son:

$$\begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \beta \\ x_3 = -\alpha + \beta + 2\gamma \\ x_4 = 2\alpha - 3\gamma \end{cases} ; \alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R} \implies x_1 + 3x_2 - 3x_3 - 2x_4 = 0$$

Usando la fórmula de la dimensión,  $\dim(S \cap T) = 2 + 2 - 3 = 1$ . Las ecuaciones implícitas de  $S$  y  $T$  son

$$S \equiv \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \beta \\ x_3 = -\alpha + \beta \\ x_4 = 2\alpha \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R} \implies \begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ 2x_1 - x_4 = 0 \end{cases}$$

$$T \equiv \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \beta \\ x_3 = \alpha - \beta \\ x_4 = -\alpha + 3\beta \end{cases} ; \alpha, \beta \in \mathbb{R} \implies \begin{cases} x_1 - x_2 - x_3 = 0 \\ x_1 - 3x_2 + x_4 = 0 \end{cases}$$

y las ecuaciones y base de  $S \cap T$  son

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 0 \\ 2x_1 - x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 - x_3 = 0 \\ x_1 - 3x_2 + x_4 = 0 \end{cases} \implies \begin{cases} x_1 - x_2 = 0 \\ 2x_2 - x_4 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases} \implies \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \alpha \\ x_3 = 0 \\ x_4 = 2\alpha \end{cases} ; \alpha \in \mathbb{R} \implies B_{S \cap T} = \{(1, 1, 0, 2)\}$$

## 2.27 Subespacios suplementarios

Dos subespacios  $S$  y  $T$  de un espacio vectorial  $V$  se llaman **suplementarios** si  $V = S \oplus T$ .

Si  $S \oplus T = U \subsetneq V$ , se dice que  $S$  y  $T$  son suplementarios en  $U$ .

Si  $V = S \oplus T$ , entonces  $\dim V = \dim S + \dim T$ . Además,

$$\begin{cases} \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\} \text{ base de } S \\ \{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\} \text{ base de } T \end{cases} \implies \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\} \text{ base de } V$$

y también:

$$\begin{cases} \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r\} \text{ base de } S \\ \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_r, \mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\} \text{ base de } V \end{cases} \implies L(\{\mathbf{v}_{r+1}, \dots, \mathbf{v}_n\}) \text{ es suplementario de } S$$