

# Elementos de álgebra lineal y geometría

Espacios vectoriales, matrices,  
determinantes, espacio afín y euclídeo

Gerard Fortuny Anguera  
Ángel Alejandro Juan Pérez

PID\_00151937



Universitat Oberta  
de Catalunya

[www.uoc.edu](http://www.uoc.edu)



# Índice

<b>Introducción</b> .....	5
<b>Objetivos</b> .....	6
<b>1. Ejemplo introductorio</b> .....	7
<b>2. Espacios vectoriales</b> .....	8
2.1. Vectores en el espacio $\mathbb{R}^n$ .....	8
2.2. Definición de espacio vectorial real .....	10
2.3. Combinación lineal. Subespacio generado .....	12
2.4. Dependencia e independencia lineal. Base y dimensión de un espacio vectorial .....	13
<b>3. Matrices</b> .....	17
3.1. Concepto de matriz .....	17
3.2. Tipos de matrices .....	18
3.3. Operaciones con matrices. Matriz inversa .....	20
<b>4. Determinantes</b> .....	23
4.1. Determinante asociado a una matriz cuadrada de orden 2 o 3 .....	23
4.2. Determinante asociado a una matriz cuadrada de orden 4 o superior .....	24
4.3. Propiedades de los determinantes .....	27
4.4. Cálculo de la matriz inversa .....	30
4.5. Rango de una matriz. Cálculo mediante determinantes .....	31
4.6. Aplicaciones a los espacios vectoriales .....	35
4.7. Matriz de cambio de base en un espacio vectorial .....	36
<b>5. Ecuaciones de rectas y planos</b> .....	39
5.1. Ecuaciones de una recta en el plano .....	39
5.2. Ecuaciones de una recta en el espacio .....	41
5.3. Ecuaciones de un plano en el espacio .....	42
<b>6. Producto escalar y ortogonalidad</b> .....	44
6.1. Producto escalar, módulo de un vector y ángulo entre vectores .....	44
6.2. Vectores y bases ortogonales en $\mathbb{R}^n$ .....	46
6.3. Proyecciones ortogonales .....	49
6.4. Proceso de ortogonalización de Gram-Schmidt .....	51

<b>Resumen</b> .....	54
<b>Ejercicios de autoevaluación</b> .....	55
<b>Solucionario</b> .....	60
<b>Glosario</b> .....	73
<b>Bibliografía</b> .....	74

## Introducción

Este módulo está dedicado a la revisión de conceptos y métodos fundamentales de álgebra lineal y geometría, conceptos y métodos que serán necesarios en el estudio y comprensión de otros módulos posteriores.

Entre los fundamentos conceptuales que se revisan en el presente módulo están los de espacio y subespacio vectorial, combinación lineal, independencia lineal, dimensión, matrices, determinantes, y ecuaciones de rectas y planos en el espacio y algunos conceptos básicos de la geometría métrica (producto escalar, ortonormalidad, ángulos y distancias)

Los conceptos anteriores se aplican en ámbitos diferentes: en programación, por ejemplo, se usa la terminología de *arrays* unidimensionales para denotar a los vectores y de *arrays* bidimensionales para referirse a las matrices; las ecuaciones de rectas y planos en 2D y 3D, así como las propias matrices, juegan un papel relevante en el ámbito de la informática gráfica; en el ámbito de las redes de telecomunicaciones, la teoría de matrices sirve como fundamento a la teoría de detección y corrección de errores (control de paridad, códigos lineales, etc.); también se utilizan matrices en teoría de grafos, criptografía, etc.

El módulo se presenta desde un enfoque netamente práctico, por lo que se incluyen ejemplos que ilustran los conceptos introducidos, así como *outputs* de diferentes programas matemáticos que se pueden utilizar a la hora de agilizar o revisar los cálculos.

## Objetivos

El objetivo general de este módulo es revisar los conceptos y métodos básicos del álgebra lineal y de la geometría.

En particular, los objetivos docentes que se pretenden lograr con este módulo son los siguientes:

1. Revisar los conceptos asociados al de espacio vectorial: independencia lineal, sistema generador, base, dimensión, etc.
2. Revisar la teoría básica sobre matrices y determinantes (operaciones con matrices, cálculo de la matriz inversa, rango de una matriz, cálculo y propiedades de los determinantes, etc.).
3. Revisar las ecuaciones de las rectas en 2D y 3D, así como las ecuaciones de los planos en 3D.
4. Revisar y ampliar los conceptos de producto escalar y ortogonalidad de vectores en  $\mathbb{R}^n$ .
5. Descubrir cómo el software matemático en general puede ser de utilidad para: (a) experimentar con los conceptos principales de este tema, y (b) automatizar los cálculos y operaciones.
6. Explorar algunas de las múltiples aplicaciones que tiene la teoría de matrices en ámbitos como el informático y el de las telecomunicaciones.

## 1. Ejemplo introductorio

Consideremos una red de área local (LAN) compuesta por varios ordenadores servidores y varias decenas de ordenadores cliente. En cada jornada, el estado de la LAN (en función del estado de los servidores) puede ser cualquiera de los siguientes:

- Estado A → la LAN funciona correctamente ya que ningún servidor está caído.
- Estado B → la LAN funciona con algún problema, ya que algún servidor ha caído (el resto de servidores suplen su función).
- Estado C → la LAN no funciona, ya que todos los servidores han caído.

A partir del histórico de observaciones de los últimos seis meses, se ha obtenido la siguiente tabla o matriz. En ella se muestran las probabilidades de que la red pase de un estado X a otro Y de un día para otro (se supone que las condiciones de administración, uso y mantenimiento de la LAN permanecen constantes durante ese período y seguirán así durante, como mínimo, otros seis meses):

	Hoy (día $n$ )		
Mañana (día $n + 1$ )	Estado A	Estado B	Estado C
Estado A	3/4	1/2	1/4
Estado B	1/8	1/4	1/2
Estado C	1/8	1/4	1/4

En otras palabras: si hoy la LAN se encuentra en estado A, la probabilidad de que mañana pase a estar en estado C es de 1/8; si hoy está en estado C, la probabilidad de que mañana pase a estar en estado B es de 1/2, etc.

El administrador de la LAN nos adelanta que el estado actual de la misma puede ser el B o el C con igual probabilidad. Es decir:  $P(A) = 0$ ,  $P(B) = P(C) = 1/2$ . ¿Cuál es la probabilidad de que la LAN esté funcionando correctamente mañana? ¿Y dentro de dos días? ¿Y dentro de una semana?

Las preguntas de este ejemplo se razonan y responden en el solucionario del final del módulo.



## 2. Espacios vectoriales

El concepto de vector aparece usualmente en diversos contextos matemáticos, físicos, de la economía o de la ingeniería. En los apartados siguientes se presenta una definición genérica de vector y de espacio vectorial real pero antes vamos a revisar las descripciones geométricas de los espacios de vectores de  $\mathbb{R}^n$ .

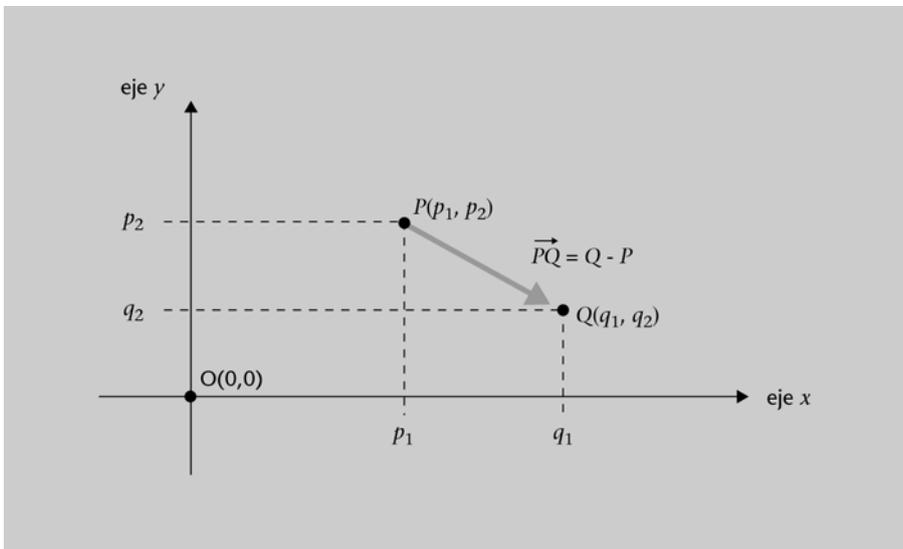
### 2.1. Vectores en el espacio $\mathbb{R}^n$

#### Vectores de $\mathbb{R}^2$

Dado un sistema de coordenadas rectangulares en el plano sabemos que un punto  $P$  está determinado por un par ordenado  $(p_1, p_2) \in \mathbb{R}^2$ . Por tanto podemos considerar a  $\mathbb{R}^2$  como el conjunto de puntos del plano.

Dados dos puntos en  $\mathbb{R}^2$ ,  $P(p_1, p_2)$  y  $Q(q_1, q_2)$  se define el vector  $\mathbf{v} = \overrightarrow{PQ}$  como el segmento orientado que tiene origen en  $P$  y fin en  $Q$ . El vector  $\mathbf{v} = \overrightarrow{PQ}$  tiene por componentes o coordenadas  $\mathbf{v} = \overrightarrow{PQ} = (q_1 - p_1, q_2 - p_2)$ . Véase figura 1.

Figura 1



#### Ejemplo 1

Dados los puntos  $P(5, 5)$  y  $Q(7, 2)$  el vector  $\overrightarrow{PQ}$  es el vector de origen en  $P$  y extremo en  $Q$ , i.e.:  $\overrightarrow{PQ} = (7, 2) - (5, 5) = (2, -3)$ .

Por otra parte, el vector  $\overrightarrow{QP}$  tiene origen en  $Q$  y extremo en  $P$ , i.e.:  $\overrightarrow{QP} = (5, 5) - (7, 2) = (-2, 3) = -(2, -3) = -\overrightarrow{PQ}$ .

Su representación nos muestra que ambos vectores tienen la misma longitud y dirección, pero son de sentido opuesto.

#### Recordad

$\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$ , con  $\mathbb{R}$  el conjunto de los números reales:

$\mathbb{R}^n = \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R}$

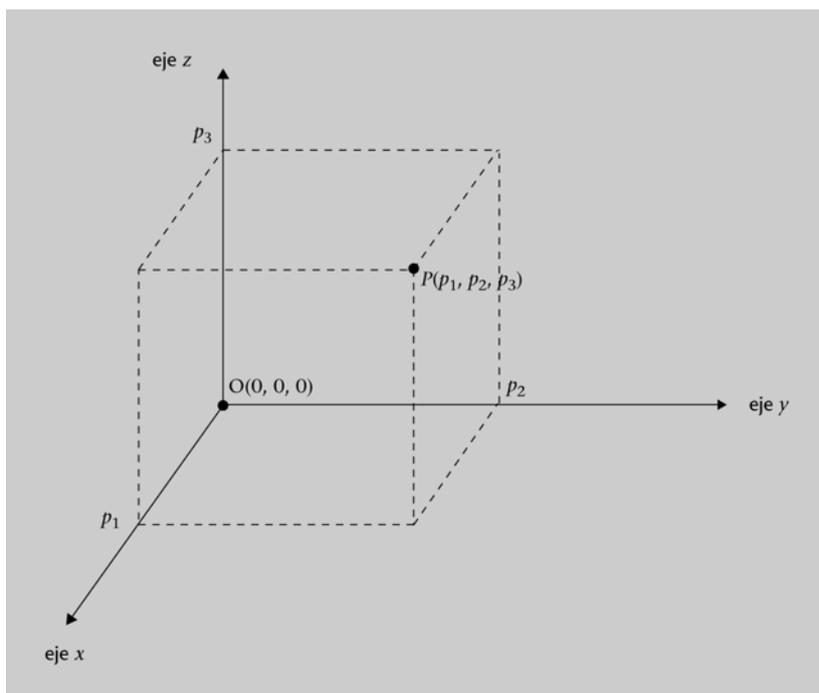
#### Nota

Consideraremos que dos vectores son iguales si tienen la misma longitud, la misma dirección y el mismo sentido, esto es las mismas coordenadas. En este caso hablamos de **vectores libres**. Un vector libre viene determinado únicamente por las coordenadas y para representarlo en el plano será suficiente elegir el punto origen o el punto fin.

## Vectores de $\mathbb{R}^3$

Generalizando lo anterior a  $\mathbb{R}^3$ , consideramos a éste como el conjunto de todos los puntos del espacio representados en un sistema de coordenadas rectangulares del espacio, véase figura 2. Los vectores de  $\mathbb{R}^3$  son triplas  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, v_3)$  donde un vector viene dado por sus tres coordenadas y se representa como un segmento orientado con origen en un punto  $P(p_1, p_2, p_3)$  de  $\mathbb{R}^3$  y extremo en otro punto  $Q(q_1, q_2, q_3)$ , de manera que  $v_1 = q_1 - p_1$ ,  $v_2 = q_2 - p_2$  y  $v_3 = q_3 - p_3$ .

Figura 2



### Ejemplo 2

Dados los puntos  $P(-2, -3, 1)$  y  $Q(3, 1, 0)$  el vector  $\overrightarrow{PQ}$  es el vector de origen en  $P$  y extremo en  $Q$ , i.e.:  $\overrightarrow{PQ} = (3, 1, 0) - (-2, -3, 1) = (5, 4, -1)$ .

El vector  $\overrightarrow{QP}$  es:

$$\overrightarrow{QP} = (-2, -3, 1) - (3, 1, 0) = (-5, -4, 1) = -(5, 4, -1) = -\overrightarrow{PQ}$$

Generalizando las descripciones geométricas de los vectores de  $\mathbb{R}^2$  y  $\mathbb{R}^3$  definimos los vectores de  $\mathbb{R}^n$ .

Dados dos puntos en  $\mathbb{R}^n$ ,  $P(p_1, p_2, \dots, p_n)$  y  $Q(q_1, q_2, \dots, q_n)$ , se define el vector  $\mathbf{v} = \overrightarrow{PQ}$  como el segmento orientado que tiene origen en  $P$  y fin en  $Q$ . El vector  $\overrightarrow{PQ}$  tiene por componentes o coordenadas:

$$\mathbf{v} = \overrightarrow{PQ} = Q - P = (q_1, q_2, \dots, q_n) - (p_1, p_2, \dots, p_n) = (q_1 - p_1, q_2 - p_2, \dots, q_n - p_n)$$

Dados dos vectores en  $\mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  y  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ , y un número  $k \in \mathbb{R}$ , se definen las siguientes operaciones:

**Suma de vectores:**  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = (u_1 + v_1, u_2 + v_2, \dots, u_n + v_n)$

Observar que  $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) \in \mathbb{R}^n$

**Producto de un vector por un escalar:**  $k \cdot \mathbf{u} = (k \cdot u_1, k \cdot u_2, \dots, k \cdot u_n)$

Observar que  $(k \cdot \mathbf{u}) \in \mathbb{R}^n$

### Ejemplo 3

Dados los vectores  $\mathbf{v} = (1, -1)$  y  $\mathbf{u} = (3, -1)$ , su suma da como resultado:  
 $\mathbf{v} + \mathbf{u} = (1 + 3, -1 - 1) = (4, -2)$ .

Dado el vector  $\mathbf{v} = (2, -3)$  y el número real  $k = 3$ , el producto da como resultado:  
 $3 \cdot \mathbf{v} = (3 \cdot 2, 3 \cdot (-3)) = (6, -9)$ .

### Ejemplo 4

Dados los vectores  $\mathbf{v} = (1, -1, 0)$  y  $\mathbf{u} = (3, -1, 1)$ , su suma da como resultado:  
 $\mathbf{v} + \mathbf{u} = (1 + 3, -1 - 1, 0 + 1) = (4, -2, 1)$ .

Dado el vector  $\mathbf{v} = (2, -3, 1)$  y el número real  $k = 3$ , el producto da como resultado:  
 $3 \cdot \mathbf{v} = (3 \cdot 2, 3 \cdot (-3), 3 \cdot 1) = (6, -9, 3)$ .

## 2.2. Definición de espacio vectorial real

En el apartado anterior hemos considerado el conjunto de vectores  $\mathbb{R}^n$  ( $n \geq 1$ ) y se han definido sobre él dos operaciones: la suma de vectores (+) y el producto de un vector por un escalar ( $\cdot$ ). Dichas operaciones cumplen determinadas propiedades (asociatividad, conmutatividad, existencia de elemento neutro, etc.), y dotan al conjunto  $\mathbb{R}^n$  de una estructura especial que se denomina *espacio vectorial*. En este apartado, generalizaremos dicho concepto:

Dado un conjunto  $V$  y dos operaciones definidas en él, la suma de elementos de  $V$  (+) y el producto de un elemento de  $V$  por un número real ( $\cdot$ ), la combinación  $(V, +, \cdot)$  se llama **espacio vectorial real** si se verifican las siguientes propiedades  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{v}, \mathbf{w} \in V, \forall k, h \in \mathbb{R}$ :

- Suma
  - Asociativa:  $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) + \mathbf{w} = \mathbf{u} + (\mathbf{v} + \mathbf{w})$
  - Conmutativa:  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{v} + \mathbf{u}$
  - Existencia de elemento neutro:  $\exists \mathbf{0} \in V$  tal que  $\mathbf{u} + \mathbf{0} = \mathbf{u} = \mathbf{0} + \mathbf{u}$
  - Existencia de elemento opuesto: dado  $\mathbf{u} \in V, \exists \mathbf{v} \in V$  tal que  $\mathbf{u} + \mathbf{v} = \mathbf{0} = \mathbf{v} + \mathbf{u}$

#### Recordad

- $u \in V$  se lee “ $u$  pertenece al conjunto  $V$ ”.
- $\forall u, v, w \in V$  significa “Para todo  $u, v, w$  que pertenecen a  $V$ ”.
- $\forall k, h, w \in \mathbb{R}$  significa “Para todo  $k, h, w$  que pertenecen a  $\mathbb{R}$ ”.
- $\exists 0 \in V$  se lee “Existe  $0$  que pertenece a  $V$ ”.

- Producto
  - Distributiva I:  $k \cdot (\mathbf{u} + \mathbf{v}) = k \cdot \mathbf{u} + k \cdot \mathbf{v}$
  - Distributiva II:  $(k + h) \cdot \mathbf{u} = k \cdot \mathbf{u} + h \cdot \mathbf{u}$
  - Asociativa:  $k \cdot (h \cdot \mathbf{u}) = (k \cdot h) \cdot \mathbf{u}$
  - Existencia de elemento neutro:  $1 \cdot \mathbf{u} = \mathbf{u}$

A los elementos de un espacio vectorial se les suele llamar **vectores**.

### Ejemplo 5. De espacios vectoriales reales

1) Dado  $n \geq 1$ ,  $(\mathbb{R}^n, +, \cdot)$  es un espacio vectorial real. En particular,  $(\mathbb{R}^2, +, \cdot)$  es el espacio de los vectores del plano y  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$  es el espacio de los vectores del espacio.

2) Dado  $n \geq 1$ ,  $(\mathbb{R}_n[x], +, \cdot)$  es un espacio vectorial real, siendo  $\mathbb{R}_n[x]$  el conjunto de polinomios de grado menor o igual a  $n$ ,  $(+)$  la suma de polinomios y  $(\cdot)$  el producto de un polinomio por un número real.

3) Dado un intervalo  $I \subset \mathbb{R}$ ,  $(C_I(x), +, \cdot)$  es un espacio vectorial real, siendo  $C_I(x)$  el conjunto de funciones reales continuas definidas en  $I$ ,  $(+)$  la suma de funciones y  $(\cdot)$  el producto de una función por un número real.

**Proposición:** Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real.  $\forall \mathbf{u} \in V$  y  $\forall k \in \mathbb{R}$  se cumple:

- a)  $0 \cdot \mathbf{u} = 0$
- b)  $(-1) \cdot \mathbf{u} = -\mathbf{u}$
- c)  $k \cdot 0 = 0$
- d)  $k \cdot \mathbf{u} = 0 \Leftrightarrow \{k = 0 \text{ o } \mathbf{u} = 0\}$

### Subespacio vectorial

Considérese el espacio vectorial real  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$  y el subconjunto no vacío  $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 / z = 0\}$  (es decir,  $W$  es el plano  $xy$  de  $\mathbb{R}^3$ ). Pues bien, la estructura  $(W, +, \cdot)$  verifica que tanto la suma de dos elementos de  $W$ , como el producto de un escalar por un elemento de  $W$  dan como resultado un nuevo elemento de  $W$ . Se dice entonces que  $(W, +, \cdot)$  es un subespacio vectorial de  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$ . Más generalmente:

Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real, se dice que  $(W, +, \cdot)$  es un **subespacio vectorial de**  $(V, +, \cdot)$  si se cumplen las siguientes condiciones:

- 1)  $\emptyset \neq W \subseteq V$
- 2)  $\forall \mathbf{u}, \mathbf{w} \in W, \mathbf{u} + \mathbf{w} \in W$
- 3)  $\forall \mathbf{u} \in W, \forall k \in \mathbb{R}, k \cdot \mathbf{u} \in W$

En tal caso, se suele usar la notación  $W \leq V$ .

Otro ejemplo de subespacio vectorial de  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$  lo encontramos en el conjunto  $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 / x + y + z = 0\}$  y su representación geométrica es también un plano de  $\mathbb{R}^3$ . (Sin embargo un plano de  $\mathbb{R}^3$  que no pasase por el origen no es un subespacio de  $\mathbb{R}^3$  ya que no contendría el vector  $(0, 0, 0)$ ).

### 2.3. Combinación lineal. Subespacio generado

En este apartado veremos una de las formas más comunes de obtener subespacios vectoriales.

Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real, se dice que el vector  $\mathbf{v} \in V$  es **combinación lineal** de los vectores  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$  de  $V$  si existen  $k_1, k_2, \dots, k_n$  números reales tales que:

$$\mathbf{v} = k_1 \cdot \mathbf{u}_1 + k_2 \cdot \mathbf{u}_2 + \dots + k_n \cdot \mathbf{u}_n$$

#### Ejemplo 6

En  $(\mathbb{R}^2, +, \cdot)$ , el vector  $(1, -3)$  es combinación lineal de los vectores  $(1, 0)$  y  $(0, 1)$ , ya que:

$$(1, -3) = 1 \cdot (1, 0) + (-3) \cdot (0, 1).$$

En  $(\mathbb{R}^3, +, \cdot)$ , el vector  $(2, -3, 1)$  es combinación lineal de los vectores  $(1, 0, 0)$ ,  $(0, 3, 1)$  y  $(0, 0, 1)$ , ya que:

$$(2, -3, 1) = 2 \cdot (1, 0, 0) + (-1) \cdot (0, 3, 1) + 2 \cdot (0, 0, 1).$$

Se demuestra que dado un conjunto de vectores  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$ , el conjunto formado por todas sus posibles combinaciones lineales es un subespacio vectorial.

Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real y  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$  un conjunto de vectores de  $V$ . Se llama **espacio vectorial generado por  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$** , al subespacio vectorial de  $V$  formado por todas las combinaciones lineales que se pueden formar con los vectores  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$ , i.e.:

$$\langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n \rangle = \{ k_1 \cdot \mathbf{u}_1 + k_2 \cdot \mathbf{u}_2 + \dots + k_n \cdot \mathbf{u}_n / k_i \in \mathbb{R} \forall i = 1, 2, \dots, n \}.$$

El conjunto  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$  constituye un **sistema generador** del espacio vectorial  $\langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n \rangle$ .

#### Ejemplo 7

Dados los vectores  $(1, -1, 3)$  y  $(2, -5, 6)$  de  $\mathbb{R}^3$ , el espacio vectorial que generan es:

$$\begin{aligned} \langle (1, -1, 3), (2, -5, 6) \rangle &= \{ k \cdot (1, -1, 3) + h \cdot (2, -5, 6) / k, h \in \mathbb{R} \} = \\ &= \{ k + 2h, -k - 5h, 3k + 6h \} / k, h \in \mathbb{R} \}. \end{aligned}$$

### Ejemplo 8

El conjunto de vectores  $\{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1), (1, 1, 0)\}$  constituye un sistema generador de  $\mathbb{R}^3$ , ya que dado cualquier  $\mathbf{u} = (u_1, u_2, u_3) \in \mathbb{R}^3$ , se tiene que:

$$\mathbf{u} = u_1 \cdot (1, 0, 0) + u_2 \cdot (0, 1, 0) + u_3 \cdot (0, 0, 1) + 0 \cdot (1, 1, 0)$$

$$\text{Por tanto, } \langle (1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1), (1, 1, 0) \rangle = \mathbb{R}^3$$

$$\text{Observar que también se cumple: } \langle (1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1) \rangle = \mathbb{R}^3$$

## 2.4. Dependencia e independencia lineal. Base y dimensión de un espacio vectorial

Dado un espacio vectorial y un conjunto de vectores, se dice que éstos son linealmente dependientes si uno de ellos se puede expresar como combinación lineal de los restantes. En caso contrario, los vectores son linealmente independientes. Más formalmente:

Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real y  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$  un conjunto de vectores de  $V$ . Los vectores  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$  son **linealmente dependientes** si existe algún  $i \in \{1, 2, \dots, n\}$  tal que  $\mathbf{u}_i$  se puede expresar como combinación lineal del resto de vectores, i.e.:

$$\mathbf{u}_i = k_1 \cdot \mathbf{u}_1 + \dots + k_{i-1} \cdot \mathbf{u}_{i-1} + k_{i+1} \cdot \mathbf{u}_{i+1} + \dots + k_n \cdot \mathbf{u}_n.$$

i.e.: la ecuación  $k_1 \cdot \mathbf{u}_1 + k_2 \cdot \mathbf{u}_2 + \dots + k_n \cdot \mathbf{u}_n = \mathbf{0}$  tiene una solución no trivial

Por el contrario,  $\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n$  son **linealmente independientes** si no se cumple la condición anterior, i.e.: si dada la ecuación

$$k_1 \cdot \mathbf{u}_1 + k_2 \cdot \mathbf{u}_2 + \dots + k_n \cdot \mathbf{u}_n = \mathbf{0}, \text{ tiene sólo la solución trivial } k_i = 0 \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

### Ejemplo 9

Los vectores  $(3, 3, 2)$ ,  $(1, 1, -1)$  y  $(2, 2, 3)$  son linealmente dependientes, ya que el vector  $(3, 3, 2)$  se puede escribir como combinación lineal de los otros dos. En efecto, observar que tomando  $k = h = 1$  es cierta la ecuación:

$$(3, 3, 2) = k \cdot (1, 1, -1) + h \cdot (2, 2, 3) = (k + 2h, k + 2h, -k + 3h)$$

### Ejemplo 10

Los vectores  $(1, 0)$  y  $(0, 1)$  son linealmente independientes. En efecto, si consideramos la ecuación:

$$k \cdot (1, 0) + h \cdot (0, 1) = (0, 0)$$

se tiene que  $(k, 0) + (0, h) = (k, h) = (0, 0)$ , de donde  $k = h = 0$ .

Se define el **rango de un conjunto de vectores** como el número máximo de vectores de dicho conjunto que son linealmente independientes.

### Ejemplo 11

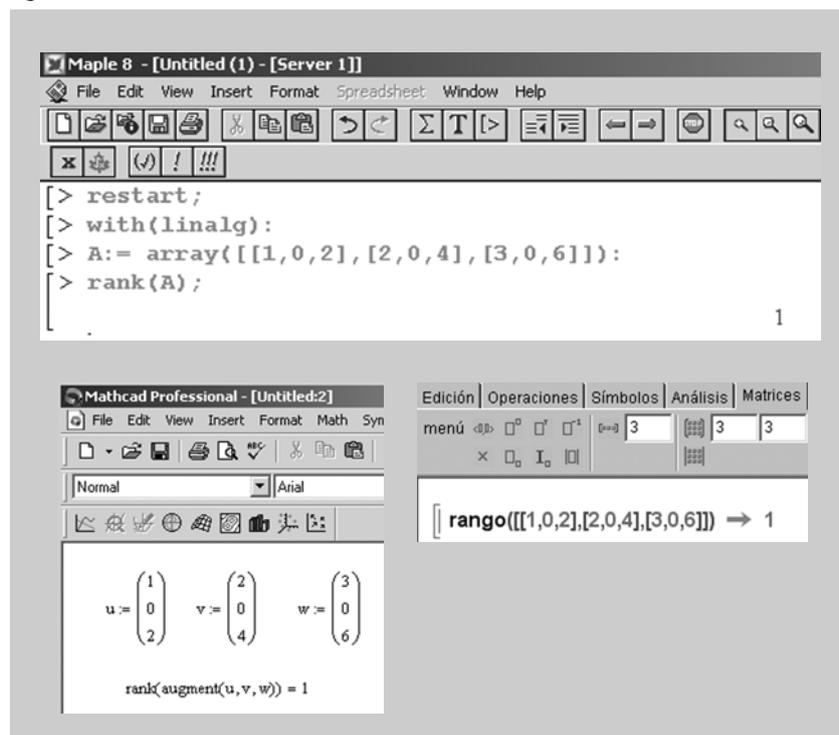
El conjunto de vectores  $\{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)\}$  tiene rango 3, ya que los tres vectores son linealmente independientes.

El conjunto de vectores  $\{(1, 2, 3), (0, 2, 2), (1, 4, 5)\}$  tiene rango 2, ya que sólo hay dos vectores linealmente independientes (el tercer vector es la suma de los dos primeros).

El conjunto de vectores  $\{(1, 0, 2), (2, 0, 4), (3, 0, 6)\}$  tiene rango 1, ya que sólo hay un vector linealmente independiente (los vectores segundo y tercero son múltiplos del primero).

Podemos comprobar el resultado anterior con ayuda de software matemático:

Figura 3



Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real y  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_n\}$  un conjunto de vectores de  $V$  tal que:

- 1)  $B$  es sistema generador de  $V$ .
- 2)  $B$  está formado por vectores linealmente independientes.

En tal caso, se dice que  $B$  es una **base de  $V$** , y que la **dimensión** de  $V$  es  $n$  ( $\dim V = n$ ).

#### Nota

Esta definición tiene sentido porque se puede demostrar que todas las bases de  $V$  tienen el mismo número de vectores.

### Ejemplo 12

El conjunto  $B = \{(1, 0, 0), (0, 1, 0), (0, 0, 1)\}$  es sistema generador de  $\mathbb{R}^3$  y, además, los vectores de  $B$  son linealmente independientes. Por tanto,  $B$  es una base de  $\mathbb{R}^3$  y la dimensión de este espacio vectorial es 3. Otra de las muchas bases de  $\mathbb{R}^3$  sería, por ejemplo,  $B' = \{(1, 1, 0), (0, 2, 0), (1, 0, 4)\}$ .

En  $\mathbb{R}^n$ , el conjunto de  $n$  vectores  $B = \{(1, 0, \dots, 0), (0, 1, \dots, 0), (0, 0, \dots, 1)\}$  es una base especial llamada **base canónica**. También se suele usar la notación:  $\mathbf{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)$ ,  $\mathbf{e}_2 = (0, 1, \dots, 0)$ , ...,  $\mathbf{e}_n = (0, 0, \dots, 1)$ .

**Proposición.** Sea  $(V, +, \cdot)$  un espacio vectorial real de dimensión  $n$ .

- 1) Todo sistema generador de  $V$  estará compuesto por un mínimo de  $n$  vectores.
- 2) Todo conjunto linealmente independiente estará compuesto por un máximo de  $n$  vectores.
- 3)  $n$  vectores linealmente independientes constituyen una base.
- 4) Un sistema generador de  $V$  formado por  $n$  vectores es una base.

### Ejemplo 13

En  $\mathbb{R}^3$ , el conjunto de vectores  $\{(1, 0, -1), (2, 3, 1)\}$  no puede ser un sistema generador de todo  $\mathbb{R}^3$ , ya que la dimensión de  $\mathbb{R}^3$  es 3 y, por tanto, cualquier sistema generador de dicho espacio deberá estar compuesto por 3 o más vectores. Por otra parte, los vectores  $\{(1, 0, -1), (2, 3, 1), (0, 1, 1), (0, 1, -3)\}$  no pueden ser linealmente independientes, ya que, al ser la dimensión del espacio 3, ningún conjunto con más de 3 vectores cumplirá la condición de independencia lineal.

### Ejemplo 14

En  $\mathbb{R}^3$ , el conjunto de vectores  $\{(1, 0, -1), (0, 3, 1), (1, 1, 0)\}$  constituyen una base, ya que son 3 vectores linealmente independientes. Por otra parte, el conjunto de vectores  $\{(1, 0, 0), (0, 0, 1), (1, 1, 0)\}$  constituye una base, ya que es un sistema generador de todo  $\mathbb{R}^3$  compuesto por 3 vectores.

### Coordenadas de un vector en una base

El concepto de base de un espacio vectorial  $V$  permite definir un “sistema de coordenadas” de  $V$ . La clave para poder definirlo es el siguiente teorema de representación única de un vector en una base:

**Teorema.** Sea  $B = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$  una base del espacio vectorial real  $V$ . Se demuestra que para cada vector  $\mathbf{v}$  de  $V$  existe un único conjunto de números reales  $c_1, \dots, c_n$  tales que

$$\mathbf{v} = c_1 \cdot \mathbf{u}_1 + \dots + c_n \cdot \mathbf{u}_n$$

$c_1, \dots, c_n$  se llaman **coordenadas de  $\mathbf{v}$  en la base  $B$** .

#### Nota

El sistema de coordenadas nos permite pensar cualquier espacio vectorial como si fuera  $\mathbb{R}^n$ , ya que un vector, dada una base, viene determinado por  $n$  números.

**Ejemplo 15**

Dada la base  $B = \{(1, 0), (2, 1)\}$  de  $\mathbb{R}^2$  las coordenadas del vector  $(-2, 3)$  de  $\mathbb{R}^2$  en la base  $B$  son  $c_1, c_2 \in \mathbb{R}^2$  tales que  $(-2, 3) = c_1 \cdot (1, 0) + c_2 \cdot (2, 1) = (c_1 + 2c_2, c_2)$ . Por tanto  $c_1 = -8$  y  $c_2 = 3$ . Es decir, las coordenadas de  $(-2, 3)$  en la base  $B$  son  $-8$  y  $3$ .

Obsérvese que las coordenadas de  $(-2, 3)$  en la base canónica de  $\mathbb{R}^2$  son precisamente  $-2$  y  $3$ .

**Dimensión de un subespacio**

La definición de base de un espacio vectorial se generaliza a subespacios:

Sea  $W$  un subespacio de un espacio vectorial  $V$ . Un conjunto de vectores de  $W$ ,  $B = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_p\}$ , es una **base del subespacio**  $W$  si y sólo si:

- 1)  $B$  es un sistema generador de  $W$
- 2)  $B$  es un conjunto linealmente independiente

Se llama **dimensión del subespacio** ( $\dim W$ ) al número de vectores de una base.

### 3. Matrices

#### 3.1. Concepto de matriz

En la resolución de muchos problemas usamos sistemas de ecuaciones lineales como, por ejemplo:

$$\begin{cases} x + 4y - z = 4 \\ -x + 3y + 2z = 4 \\ 2x + 2y = 4 \end{cases}$$

Un sistema de ecuaciones lineales como el anterior puede representarse de una manera más cómoda, y sin que ello suponga pérdida de información alguna, mediante una tabla o matriz formada por los coeficientes de las incógnitas y por los términos independientes de cada ecuación:

$$\begin{array}{ccc|c} 1 & 4 & -1 & 4 \\ -1 & 3 & 2 & 4 \\ 2 & 2 & 0 & 4 \end{array}$$

Esta tabla o matriz podría representar también otro tipo de información como, por ejemplo, un conjunto de 4 vectores en  $\mathbb{R}^3$ :

$$\mathbf{v}_1 = (1, -1, 2), \mathbf{v}_2 = (4, 3, 2), \mathbf{v}_3 = (-1, 2, 0), \mathbf{v}_4 = (4, 4, 4)$$

Observar que, en todo caso, la tabla o matriz anterior está compuesta por 12 elementos distribuidos en 3 filas (horizontales) y 4 columnas (verticales).

En general, una **matriz**  $A$  es una tabla compuesta por  $m \times n$  elementos distribuidos en  $m$  filas (horizontales) y  $n$  columnas (verticales):

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{array}{l} \leftarrow \text{fila 1} \\ \leftarrow \text{fila 2} \\ \leftarrow \text{fila m} \end{array}$$

$$\begin{array}{ccc} \uparrow & \uparrow & \uparrow \\ \text{columna 1} & \text{columna 2} & \text{columna n} \end{array}$$

La matriz  $A$  también se suele representar por  $(a_{ij})$ , donde  $a_{ij}$  hace referencia al elemento que ocupa la fila  $i$  ( $1 \leq i \leq m$ ) y la columna  $j$  ( $1 \leq j \leq n$ ). Una forma usual de decir que la matriz  $A$  tiene  $m$  filas y  $n$  columnas, es decir que la **dimensión** o **tamaño** de  $A$  es  $m \times n$ .

**Ejemplo 16**

La matriz  $A = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} 3 & -1 & 2 \\ 4 & 2 & -5 \end{pmatrix}$  es de dimensión  $2 \times 3$ , i.e.: está compuesta por 2 filas y 3 columnas. Se cumple además que:  $a_{23} = -5$  y  $a_{12} = -1$ .

Dadas dos matrices  $A$  y  $B$ , se dice que son **iguales** si, y sólo si, tienen la misma dimensión y los elementos que ocupan el mismo lugar en ambas son iguales.

**Ejemplo 17**

Las matrices  $A = \begin{pmatrix} 3 & b & c \\ a & 1 & 8 \end{pmatrix}$  y  $B = \begin{pmatrix} d & 7 & 4 \\ 2 & e & g \end{pmatrix}$  son iguales si, y sólo si, se cumple que:  $a = 2$ ,  $b = 7$ ,  $c = 4$ ,  $d = 3$ ,  $e = 1$  y  $g = 8$ .

Dadas una matriz  $A$ , se llama **matriz traspuesta de  $A$** ,  $A^t$ , a aquella matriz que se obtiene al permutar en  $A$  las filas por las columnas (es decir, la primera fila de  $A$  pasará a ser la primera columna de  $A^t$ , la segunda fila de  $A$  pasará a ser la segunda columna de  $A^t$ , etcétera).

**Ejemplo 18**

Si  $A = \begin{pmatrix} 3 & -2 & -1 \\ 1 & 1 & 8 \end{pmatrix}$ , entonces  $A^t = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -2 & 1 \\ -1 & 8 \end{pmatrix}$ .

Observar que:

a)  $(A^t)^t = A$ .

b)  $A$  tiene dimensión  $2 \times 3$  mientras que  $A^t$  tiene dimensión  $3 \times 2$ .

**3.2. Tipos de matrices**

Dada una matriz  $A$  de dimensión  $m \times n$ , se dice que:

- $A$  es una **matriz fila** si tiene una única fila (es decir,  $m = 1$ ).
- $A$  es una **matriz columna** si tiene una única columna (es decir,  $n = 1$ ).
- $A$  es una **matriz nula** si todos sus elementos son 0.

- A es una **matriz cuadrada de orden  $n$**  si tiene el mismo número de filas que de columnas (es decir,  $m = n$ ). En tal caso, se llama **diagonal principal** de A al conjunto formado por todos los elementos de la forma  $a_{ii}$ :

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \quad \leftarrow \text{diagonal principal}$$

- A es una **matriz cuadrada simétrica** si  $A = A^t$  (es decir,  $a_{ij} = a_{ji} \quad \forall 1 \leq i, j \leq n$ ).
- A es una **matriz cuadrada diagonal** si todos sus elementos fuera de la diagonal principal son 0 (es decir,  $a_{ij} = 0 \quad \forall i \neq j$ ).
- A es una **matriz cuadrada identidad de orden  $n$**  si es una matriz diagonal siendo todos los elementos de su diagonal principales iguales a 1 (es decir,  $a_{ij} = 0 \quad \forall i \neq j$  y  $a_{ii} = 1 \quad \forall 1 \leq i \leq n$ ).
- A es una **matriz cuadrada triangular superior** si todos sus elementos situados por debajo de la diagonal principal son 0 (es decir,  $a_{ij} = 0 \quad \forall i > j$ ).
- A es una **matriz cuadrada triangular inferior** si todos sus elementos situados por encima de la diagonal principal son 0 (es decir,  $a_{ij} = 0 \quad \forall i < j$ ).

### Ejemplo 19

– Matrices fila:  $(-2 \ 1)$   $(1 \ 4 \ -1)$

– Matrices columna:  $\begin{pmatrix} 1 \\ -8 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$

– Matrices nulas:  $\mathbf{0}_{2 \times 3} = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$   $\mathbf{0}_3 = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

– Matrices cuadradas:  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 5 \\ 0 & 2 & 2 \\ -4 & 0 & -1 \end{pmatrix}$

– Matrices cuadradas simétricas:  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -3 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} 1 & 0 & -4 \\ 0 & 2 & 2 \\ -4 & 2 & -1 \end{pmatrix}$

– Matrices cuadradas diagonales:  $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -3 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$

– Matrices identidad:  $\mathbf{I}_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$   $\mathbf{I}_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

– Matrices de tipo triangular superior:  $\begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} 1 & 5 & -3 \\ 0 & -2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

– Matrices de tipo triangular inferior:  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 3 & -2 \end{pmatrix}$   $\begin{pmatrix} -5 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & -3 \end{pmatrix}$

### 3.3. Operaciones con matrices. Matriz inversa

#### Suma de matrices

Para sumar (o, alternativamente, restar) dos matrices,  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  y  $\mathbf{B} = (b_{ij})$ , es necesario que ambas tengan la misma dimensión, en cuyo caso se suman término a término, i.e.:

$$\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{C} = (c_{ij}) \quad \text{siendo} \quad c_{ij} = a_{ij} + b_{ij}, \forall i, j$$

#### Ejemplo 20

$$\begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a+1 & b+2 & c+3 \\ d+4 & e+5 & f+6 \end{pmatrix}$$

La suma de matrices verifica las siguientes propiedades:

- 1) Es asociativa:  $(\mathbf{A} + \mathbf{B}) + \mathbf{C} = \mathbf{A} + (\mathbf{B} + \mathbf{C})$
- 2) Es conmutativa:  $\mathbf{A} + \mathbf{B} = \mathbf{B} + \mathbf{A}$
- 3) Existe elemento neutro:  $\mathbf{A} + \mathbf{0} = \mathbf{0} + \mathbf{A} = \mathbf{A}$
- 4) Existe elemento opuesto:  $\mathbf{A} + (-\mathbf{A}) = (-\mathbf{A}) + \mathbf{A} = \mathbf{0}$ , donde  $\mathbf{A} = (a_{ij})$  y  $-\mathbf{A} = (-a_{ij})$

#### Producto de un número por una matriz

Para multiplicar un número  $k \in \mathbb{R}$  por una matriz,  $\mathbf{A} = (a_{ij})$ , se multiplica el número por cada uno de los elementos de la matriz, i.e.:

$$k \cdot \mathbf{A} = \mathbf{C} = (c_{ij}) \quad \text{siendo} \quad c_{ij} = k \cdot a_{ij}, \forall i, j$$

**Ejemplo 21**

$$k \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 3 & 1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} k \cdot 1 & k \cdot 0 \\ k \cdot 3 & k \cdot 1 \\ k \cdot (-1) & k \cdot 2 \end{pmatrix}$$

El producto de un número (escalar) por una matriz verifica las siguientes propiedades:

- 1)  $k \cdot (A + B) = k \cdot A + k \cdot B$
- 2)  $(k + h) \cdot A = k \cdot A + h \cdot A$
- 3)  $k \cdot (h \cdot A) = (k \cdot h) \cdot A$
- 4)  $1 \cdot A = A \cdot 1 = A$  essent  $k, h \in \mathbb{R}$

**Producto de dos matrices**

Para multiplicar una matriz  $A = (a_{ij})$  por otra  $B = (b_{ij})$ , es necesario que el número de columnas de  $A$  coincida con el número de filas de  $B$ , en cuyo caso se obtiene una nueva matriz,  $C = (c_{ij})$ , con tantas filas como  $A$  y tantas columnas como  $B$ , y cuyos elementos vienen dados por la expresión:

$$c_{ij} = a_{i1} \cdot b_{1j} + a_{i2} \cdot b_{2j} + \dots + a_{in} \cdot b_{nj}$$

**Ejemplo 22**

Si  $A = \begin{pmatrix} a & b & c \\ d & e & f \end{pmatrix}$  y  $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 3 & -2 & 2 \\ 3 & -3 & 1 \end{pmatrix}$ , se puede calcular el producto de  $A$

por  $B$ , ya que el número de columnas de  $A$  coincide con el número de filas de  $B$ . El resultado será una matriz de dimensión  $2 \times 3$ :

$$A \cdot B = \begin{pmatrix} a \cdot 0 + b \cdot 3 + c \cdot 3 & a \cdot 1 + b \cdot (-2) + c \cdot (-3) & a \cdot (-1) + b \cdot 2 + c \cdot 1 \\ d \cdot 0 + e \cdot 3 + f \cdot 3 & d \cdot 1 + e \cdot (-2) + f \cdot (-3) & d \cdot (-1) + e \cdot 2 + f \cdot 1 \end{pmatrix}$$

Observar, sin embargo, que no es posible calcular el producto de  $B$  por  $A$ , ya que el número de columnas de  $B$  no coincide con el número de filas de  $A$ .

El producto de matrices verifica las siguientes propiedades:

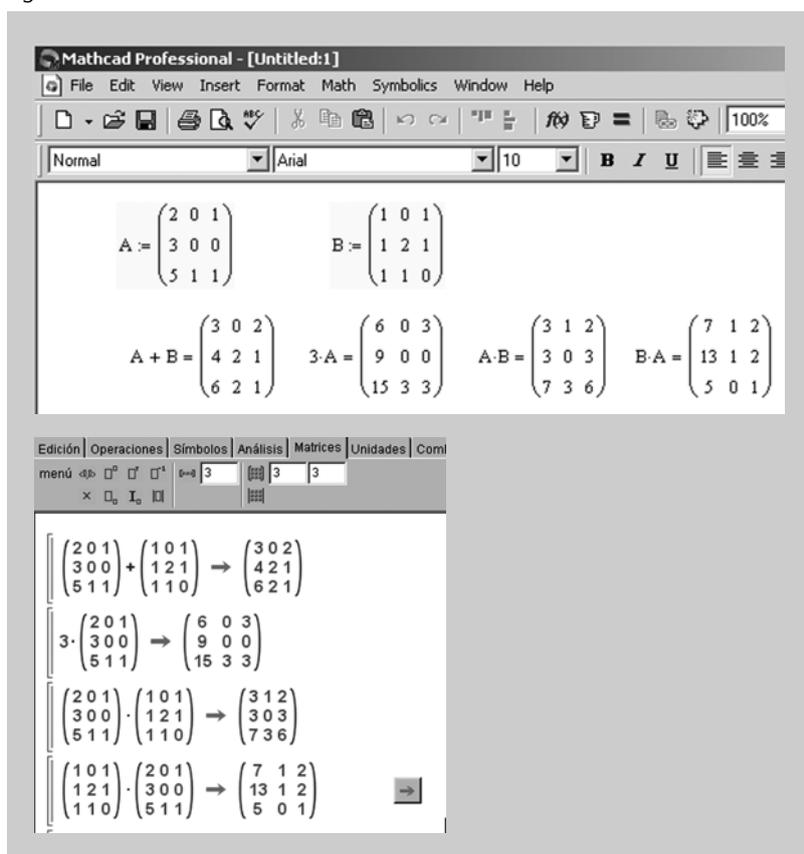
- 1) Es asociativo:  $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$ .
- 2) No es conmutativo:  $A \cdot B \neq B \cdot A$ .
- 3) Si  $A$  es una matriz cuadrada de orden  $n$ , se cumple que:  $A \cdot I_n = I_n \cdot A = A$ , donde  $I_n$  es la matriz identidad de orden  $n$ .

4) Si  $A$  es una matriz cuadrada de orden  $n$ , no siempre existe otra matriz  $B$  tal que  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$ . Cuando exista dicha  $B$ , ésta se llamará **matriz inversa de  $A$**  y se denotará por  $A^{-1}$ . Una matriz que no tenga inversa se llama **matriz singular**.

5) Es distributivo con respecto a la suma:  $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$  y  $(A + B) \cdot C = A \cdot C + B \cdot C$ .

### Ejemplo 23

Figura 4



#### Nota

Estos *outputs* ilustran el uso de los programas Mathcad y Wiris para realizar operaciones básicas en matrices.

## 4. Determinantes

En este capítulo presentamos el concepto de determinante, diferentes técnicas para su cálculo e importantes aplicaciones al estudio de las matrices i de los espacios vectoriales.

### 4.1. Determinante asociado a una matriz cuadrada de orden 2 o 3

Toda matriz cuadrada  $A$  de orden  $n \geq 1$  tiene asociado un número concreto, al cual llamaremos **determinante de  $A$** , y que se suele denotar por  $\det(A)$  o bien por  $|A|$ .

- Cuando  $n = 1$ ,  $A = (a_{11})$  y  $|A| = |a_{11}| = a_{11}$
- Cuando  $n = 2$ ,  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  y  $\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} - a_{12} \cdot a_{21}$
- Cuando  $n = 3$ ,  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$  y

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot a_{33} + a_{21} \cdot a_{32} \cdot a_{13} + a_{31} \cdot a_{23} \cdot a_{12} - a_{13} \cdot a_{22} \cdot a_{31} - a_{23} \cdot a_{32} \cdot a_{11} - a_{33} \cdot a_{21} \cdot a_{12}$$

#### Nota

No se debe confundir una matriz (que es una tabla de números) con su determinante asociado, el cual es un simple número.

#### Observación

Mientras que los elementos de una matriz se encierran entre dos corchetes o paréntesis, los de un determinante se encierran entre dos líneas verticales.

La conocida regla de Sarrus es un buen recurso nemotécnico para el cálculo de determinantes de orden 3, a continuación recordamos su gráfico:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$$

Para  $n > 3$  el cálculo de determinantes no es tan inmediato y se han de utilizar algunos conceptos adicionales que se explicarán más adelante.

#### Ejemplo 24

$$\begin{vmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 3 \end{vmatrix} = 1 \cdot 3 - 0 \cdot (-2) = 3$$

$$\begin{vmatrix} 2 & 5 \\ 3 & -4 \end{vmatrix} = 2 \cdot (-4) - 5 \cdot 3 = -8 - 15 = -23$$

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 1 \\ -2 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 1 \end{vmatrix} = 2 \cdot (-1) \cdot 1 + 3 \cdot 2 \cdot 0 + 1 \cdot (-2) \cdot (-1) - 0 \cdot (-1) \cdot \\ \cdot 1 - (-1) \cdot 2 \cdot 2 - 1 \cdot (-2) \cdot 3 = 10$$

$$\begin{vmatrix} 1 & 4 & -3 \\ 3 & -2 & 1 \\ 4 & -1 & 5 \end{vmatrix} = 1 \cdot (-2) \cdot 5 + 3 \cdot (-1) \cdot (-3) + 4 \cdot 4 \cdot 1 \\ - [(-3) \cdot (-2) \cdot 4 + 1 \cdot (-1) \cdot 1 + 3 \cdot 4 \cdot 5] = \\ = -10 + 9 + 16 - [24 + (-1) + 60] = 15 - 83 = -68$$

#### 4.2. Determinante asociado a una matriz cuadrada de orden 4 o superior

Cuando se pretenda hallar el determinante asociado a una matriz cuadrada de orden  $n > 3$ , será necesario recurrir al concepto de adjunto de un elemento:

Dada la matriz cuadrada  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$ , llamaremos **adjunto**

**de un elemento**  $a_{ij}$ , denotado  $A_{ij}$ , al número siguiente:

a) El determinante que resulta de eliminar la fila  $i$  y la columna  $j$  de la matriz.

b) Un signo que precederá al determinante y que será:

$$\begin{cases} + & \text{si } i+j \text{ par} \\ - & \text{si } i+j \text{ impar} \end{cases}.$$

i. e.:  $(-1)^{i+j}$

Observar, por tanto, que el signo asociado a cada adjunto dependerá de la posición inicial del elemento  $a_{ij}$  según el esquema siguiente:

$$\begin{vmatrix} + & - & + & - & \dots \\ - & + & - & + & \dots \\ + & - & + & - & \dots \\ - & + & - & + & \dots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots \end{vmatrix}.$$

**Ejemplo 25**

Dada una matriz cuadrada de orden  $n = 3$ ,  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$ , el adjunto

asociado al elemento  $a_{21}$  se obtendrá de la siguiente manera:

1) Se considera el determinante resultante tras eliminar la fila 2 y la columna 1:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

2) Se tiene en cuenta el signo según la posición: en este caso  $2 + 1 = 3$  impar, por lo que el signo será negativo.

En definitiva,  $A_{21} = - \begin{vmatrix} a_{12} & a_{13} \\ a_{32} & a_{33} \end{vmatrix}$ .

**Ejemplo 26**

Dada una matriz cuadrada de orden  $n = 4$ ,  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{pmatrix}$ ,

se tiene que:

$$A_{11} = (-1)^{1+1} \cdot \begin{vmatrix} a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{vmatrix}, A_{12} = (-1)^{1+2} \cdot \begin{vmatrix} a_{21} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{43} & a_{44} \end{vmatrix},$$

$$A_{13} = (-1)^{1+3} \cdot \begin{vmatrix} a_{21} & a_{22} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{44} \end{vmatrix} \text{ etcétera.}$$

**Proposición.** Es posible calcular el determinante de una matriz cuadrada  $\mathbf{A}$ , de orden  $n$ , a partir de los adjuntos de una fila o de una columna.

En efecto:

$$|\mathbf{A}| = a_{i1} \cdot A_{i1} + a_{i2} \cdot A_{i2} + \dots + a_{in} \cdot A_{in} \longleftarrow \text{Desarrollo por adjuntos de la fila } i$$

o también:

$$|\mathbf{A}| = a_{1j} \cdot A_{1j} + a_{2j} \cdot A_{2j} + \dots + a_{nj} \cdot A_{nj} \longleftarrow \text{Desarrollo por adjuntos de la columna } j$$

**Ejemplo 27**

Calculemos, usando adjuntos, el determinante de la matriz de orden 3:

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

Desarrollando por adjuntos de la fila 1:

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 1 \\ -2 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 1 \end{vmatrix} = 2 \cdot \begin{vmatrix} -1 & 2 \\ -1 & 1 \end{vmatrix} - 3 \cdot \begin{vmatrix} -2 & 2 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} + 1 \cdot \begin{vmatrix} -2 & -1 \\ 0 & -1 \end{vmatrix} = 2 \cdot (1) - 3 \cdot (-2) + 1 \cdot (2) = 10.$$

alternativamente, desarrollando por adjuntos de la columna 1:

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 1 \\ -2 & -1 & 2 \\ 0 & -1 & 1 \end{vmatrix} = 2 \cdot \begin{vmatrix} -1 & 2 \\ -1 & 1 \end{vmatrix} - (-2) \cdot \begin{vmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 1 \end{vmatrix} + 0 \cdot \begin{vmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 2 \end{vmatrix} = 2 \cdot (1) + 2 \cdot (4) + 0 \cdot (7) = 10.$$

**Ejemplo 28**

Calculemos el determinante de la matriz de orden 4:

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

Desarrollamos por adjuntos de la fila 2 (siempre es conveniente elegir la fila o columna con más ceros, ya que así se simplifican los cálculos):

$$\begin{vmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 0 \cdot A_{21} + 0 \cdot A_{22} - 1 \cdot A_{23} + 0 \cdot A_{24} = -A_{23}$$

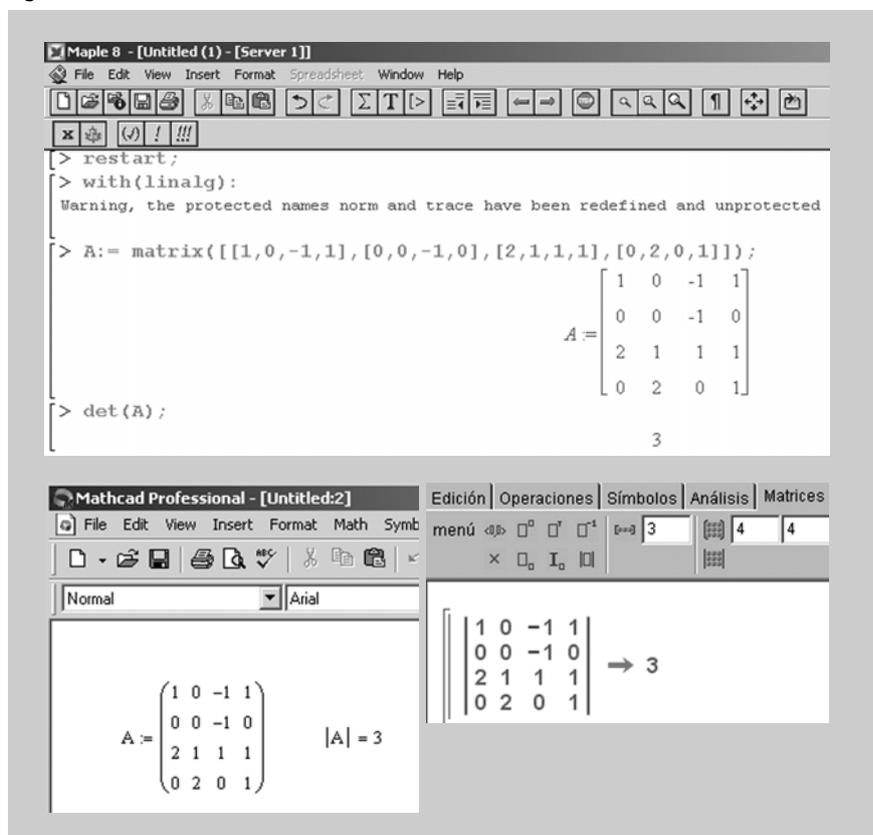
$$A_{23} = (-1)^{2+3} \cdot \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 1 \end{vmatrix} = -3$$

Por tanto:

$$\begin{vmatrix} 1 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \\ 2 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 2 & 0 & 1 \end{vmatrix} = -(-3) = 3.$$

Podemos usar cualquier software matemático para comprobar el resultado obtenido, en la figura 5 podéis ver pantallas de Maple, Mathcad y Wiris, respectivamente :

Figura 5



### 4.3. Propiedades de los determinantes

Las siguientes propiedades pueden resultar de suma utilidad a la hora de calcular determinantes de cualquier orden:

- 1) El determinante de una matriz es igual al de su traspuesta.

#### Ejemplo 29

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 0 \\ 3 & 0 & 1 \end{vmatrix} = -2$$

- 2) Si se parte de un determinante inicial y se intercambian de posición dos líneas (dos filas o dos columnas), el valor del nuevo determinante no cambia en valor absoluto, pero sí en signo.

**Ejemplo 30**

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = - \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

en efecto:  $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = 2$  y  $\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{vmatrix} = -2$

3) Si un determinante tiene dos líneas (filas o columnas) iguales o proporcionales, su valor es 0.

**Ejemplo 31**

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la F1 y la F2 son iguales})$$

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 2 & 0 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la C1 y la C2 son proporcionales})$$

**Nota**

F1 significa *fila 1*.  
C1 significa *columna 1*.

4) Si un determinante tiene una línea (fila o columna) toda de ceros, su valor es 0.

**Ejemplo 32**

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 4 & 3 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{todos los elementos de la F2 son ceros})$$

5) Multiplicar un determinante por un número es equivalente a multiplicar cualquier línea (fila o columna) por dicho número.

**Ejemplo 33**

$$2 \cdot \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \cdot 2 \\ 0 & 0 & 1 \cdot 2 \\ 1 & 0 & 0 \cdot 2 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 \cdot 0 & 2 \cdot 0 & 2 \cdot 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{vmatrix}$$

6) Si todos los elementos de una línea (fila o columna) están formados por dos sumandos, dicho determinante se puede descomponer como suma de dos determinantes.

### Ejemplo 34

$$\begin{vmatrix} 2 & 4+5 & 3 \\ 0 & 3+3 & 2 \\ 0 & 1+2 & 5 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 2 & 4 & 3 \\ 0 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & 5 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 2 & 5 & 3 \\ 0 & 3 & 2 \\ 0 & 2 & 5 \end{vmatrix}$$

7) Si los elementos de una línea (fila o columna) son combinación lineal de las otras, entonces el determinante vale 0.

### Ejemplo 35

$$\begin{vmatrix} 1 & 3+2 \cdot 1 & 3 \\ 2 & 0+2 \cdot 2 & 0 \\ 3 & 1+2 \cdot 3 & 1 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la C2 es combinación lineal de la C1 y la C3})$$

8) Si a los elementos de una línea (fila o columna) se le suman los elementos de otra línea previamente multiplicados por un número, el valor del determinante no varía. Análogamente, por extensión, si a una línea se le suma una combinación lineal de las otras.

### Ejemplo 36

$$\begin{vmatrix} 1 & 5 & 3 \\ 2 & 3 & 0 \\ 3 & 4 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & 5+2 \cdot 1 & 3 \\ 2 & 3+2 \cdot 2 & 0 \\ 3 & 4+2 \cdot 3 & 1 \end{vmatrix}$$

9) El determinante de un producto de matrices es el producto de los determinantes de cada una de ellas, i.e.:  $|\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}| = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}|$ .

### Ejemplo 37

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 3 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{A} \cdot \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \quad |\mathbf{A}| = 2, \quad |\mathbf{B}| = -1, \quad |\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}| = -2$$

y efectivamente,  $|\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}| = -2 = 2 \cdot (-1) = |\mathbf{A}| \cdot |\mathbf{B}|$

#### 4.4. Cálculo de la matriz inversa

Al estudiar las propiedades del producto de matrices, se comentó lo siguiente:

- a) Dada una matriz cuadrada de orden  $n$ ,  $A$ , no siempre existirá otra matriz  $B$  tal que  $A \cdot B = B \cdot A = I_n$  (siendo  $I_n$  la matriz identidad de orden  $n$ ).
- b) Cuando exista dicha  $B$ , ésta se llamará **matriz inversa de  $A$**  y se denotará por  $A^{-1}$ .
- c) Una matriz que no tenga inversa se llama **matriz singular**.

**Proposición.** Una matriz cuadrada  $A$  es no singular (i.e.,  $A$  tiene inversa) si, y sólo si, su determinante es no nulo. En tal caso, se cumple que:

$$A^{-1} = \frac{(\text{adj}(A))^t}{|A|},$$

donde  $\text{adj}(A)$  es la matriz que se obtiene tras sustituir cada elemento de  $A$  por su adjunto correspondiente.

#### Ejemplo 38

Dada la matriz  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ , tiene inversa, ya que  $|A| = \begin{vmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = -4 \neq 0$

Calculemos los adjuntos de  $A$  (teniendo en cuenta el signo correspondiente):

$$A_{11} = \begin{vmatrix} -1 & 0 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = -1, \quad A_{12} = -\begin{vmatrix} -2 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 2, \quad A_{13} = \begin{vmatrix} -2 & -1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = -2,$$

$$A_{21} = -\begin{vmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{vmatrix} = 1, \quad A_{22} = \begin{vmatrix} 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = 2, \quad A_{23} = -\begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 1 \end{vmatrix} = -2,$$

$$A_{31} = \begin{vmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{vmatrix} = 1, \quad A_{32} = -\begin{vmatrix} 2 & 1 \\ -2 & 0 \end{vmatrix} = -2, \quad A_{33} = \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ -2 & -1 \end{vmatrix} = -2,$$

Por tanto:  $\text{adj}(A) = \begin{pmatrix} -1 & 2 & -2 \\ 1 & 2 & -2 \\ 1 & -2 & -2 \end{pmatrix}$

$$\text{Así pues, } A^{-1} = \frac{(\text{adj}(A))^t}{|A|} = \frac{1}{-4} \begin{pmatrix} -1 & 1 & 1 \\ 2 & 2 & -2 \\ -2 & -2 & -2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & \frac{-1}{4} & \frac{-1}{4} \\ \frac{-1}{2} & \frac{-1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

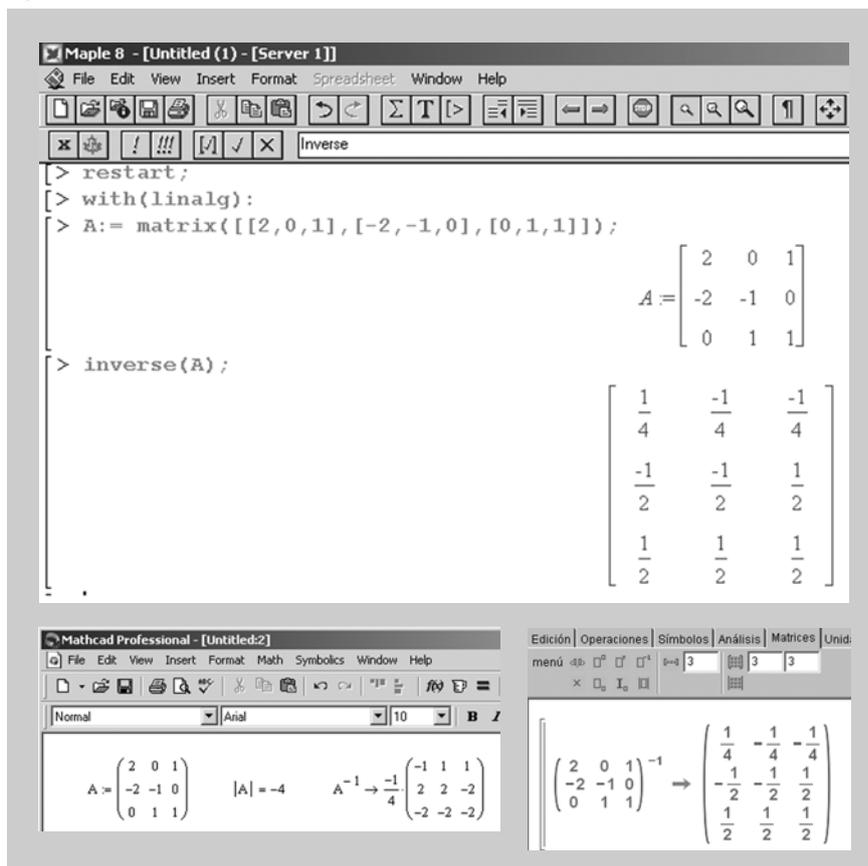
Podemos comprobar que, en efecto,  $A \cdot A^{-1} = A^{-1} \cdot A = I_3$ :

$$A \cdot A^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$A^{-1} \cdot A = \begin{pmatrix} \frac{1}{4} & -\frac{1}{4} & -\frac{1}{4} \\ -\frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Obviamente, podemos utilizar cualquier software matemático para obtener la inversa de una matriz, siempre que ésta exista:

Figura 6



#### 4.5. Rango de una matriz. Cálculo mediante determinantes

El **rango de una matriz** se define como el número de filas o columnas linealmente independientes. Si la matriz es A, su rango lo denotaremos por  $\text{rg}(A)$ .

#### Nota

Se puede demostrar que, en cualquier matriz, el número de filas linealmente independientes coincidirá siempre con el número de columnas linealmente independientes.

**Ejemplo 39**

Dada la matriz  $A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 4 & 2 \\ 0 & 3 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & -2 & 3 \end{pmatrix}$  el número de filas linealmente independientes es 3, por tanto su rango es 3.

En el ejemplo anterior ha sido fácil calcular el rango ya que la matriz es triangular, pero el cálculo para una matriz cualquiera no es elemental.

El concepto de matriz tiene importantes aplicaciones en álgebra lineal y en geometría, por ello es importante desarrollar un método que permita calcular el rango de una matriz de forma eficiente.

Dada una matriz  $A$  de  $m$  filas y  $n$  columnas, se llama **menor de orden  $h$**  ( $1 \leq h \leq \text{Min}\{m, n\}$ ) a todo determinante que se obtenga tras seleccionar  $h$  filas y  $h$  columnas en la matriz  $A$ .

**Ejemplo 40. Menor de una matriz**

Dada la matriz  $A = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 4 & 1 \\ -4 & 6 & -8 & -2 \\ 2 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ , un menor de orden 2 de la matriz  $A$

se obtiene al seleccionar dos filas y dos columnas. Por ejemplo, si seleccionamos las dos últimas filas y las dos últimas columnas obtenemos el siguiente menor:

$$\begin{vmatrix} -8 & -2 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = 2$$

Otro menor de orden 2 es, por ejemplo, el que se obtiene de seleccionar las dos últimas filas y las columnas primera y tercera:

$$\begin{vmatrix} -4 & -8 \\ 2 & 1 \end{vmatrix} = 12$$

Dado un menor de orden  $h$ , se llama **orlado** de dicho menor al determinante que se obtiene tras añadir al menor, de forma ordenada, los elementos de una nueva fila y de una nueva columna.

Esto significa que sólo se pueden añadir elementos que, dentro de la matriz inicial, estén en la misma fila o columna que los elementos del menor.

**Ejemplo 41. Orlado de un menor**

Siguiendo con el ejemplo anterior, a partir del último menor se pueden generar dos orlados:

El menor de orden 3 que se obtiene al agregar la primera fila y la última columna:

$$\begin{vmatrix} 2 & 4 & 1 \\ -4 & -8 & -2 \\ 2 & 1 & 0 \end{vmatrix}$$

El menor de orden 3 que se obtiene al agregar la primera fila y la segunda columna:

$$\begin{vmatrix} 2 & -3 & 4 \\ -4 & 6 & -8 \\ 2 & 0 & 1 \end{vmatrix}$$

Una vez introducidos los conceptos de menor y orlado, conviene resaltar el siguiente resultado, el cual es la clave para determinar el rango de una matriz:

**Teorema del rango.** El rango de una matriz no nula viene determinado por el orden del mayor menor no nulo que se pueda obtener a partir de ella.

En otras palabras: si todos los elementos de una matriz son ceros, el rango de la matriz es cero. Si la matriz tiene algún elemento no nulo, su rango será igual o mayor a uno. Para determinarlo, será necesario hallar el menor no nulo de orden mayor que se puede formar con los elementos de la matriz. El orden de dicho menor será el rango de la matriz.

#### Ejemplo 42. Cálculo del rango de una matriz

Volviendo a la matriz de los ejemplos anteriores, queda claro que su rango será mayor que 1 (por ser una matriz no nula) y menor o igual que 3 (puesto que, como máximo, se podrá formar un menor de orden 3).

Es fácil comprobar que el rango de la matriz será igual o mayor que 2, ya que el siguiente menor de orden dos es no nulo:

$$\begin{vmatrix} -8 & -2 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = 2 \neq 0$$

Usaremos el menor anterior como “base de orden 2” para tratar de obtener, a partir de él, algún menor de orden 3 no nulo (si no lo logramos a partir de esta “base”, no lo lograremos a partir de ningún otro menor de orden 2).

Resulta, sin embargo, que los dos únicos menores de orden 3 que se pueden obtener orlando el menor anterior son nulos:

$$\begin{vmatrix} 2 & 4 & 1 \\ -4 & -8 & -2 \\ 2 & 1 & 0 \end{vmatrix} = 0 \qquad \begin{vmatrix} -3 & 4 & 1 \\ 6 & -8 & -2 \\ 0 & 1 & 0 \end{vmatrix} = 0$$

Es decir, que no encontraremos en la matriz ningún menor de orden 3 cuyo valor sea distinto de cero. Por consiguiente, el rango de la matriz será 2, i.e.:  $\text{rg}(A) = 2$ .

**Ejemplo 43. Cálculo del rango de una matriz**

Se desea obtener el rango de la matriz:

$$A = \begin{pmatrix} \boxed{2} & \boxed{3} & 0 & 2 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 0 & 4 \\ 2 & 3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Obviamente, el rango estará entre los valores 1 (ya que la matriz es no nula) y 4 (ya que, como máximo, se podrá formar un menor de orden 4).

Es fácil hallar un menor de orden 2 no nulo:  $\begin{vmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = -3 \neq 0$ . Por tanto, ya está claro que  $\text{rg}(A) \geq 2$ .

El siguiente paso será ir orlando el menor anterior (que tomaremos como “base de orden 2”) para ver si se puede construir un menor de orden 3 no nulo:

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 4 & 6 & 0 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la 3.ª fila es múltiplo de la 1.ª})$$

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 0 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la 1.ª y la 3.ª filas son iguales})$$

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 2 \\ 1 & 0 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \end{vmatrix} = (0 + 6 + 6) - (0 + 3 + 6) = 3 \neq 0$$

Hemos hallado un menor de orden 3 no nulo, por tanto:  $\text{rg}(A) \geq 3$ . Usaremos este nuevo menor como “base de orden 3”.

Resulta, sin embargo, que  $\text{rg}(A) \neq 4$ , ya que el único menor de orden 4 que se puede formar es nulo:

$$\begin{vmatrix} 2 & 3 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 0 & 4 \\ 2 & 3 & 0 & 1 \end{vmatrix} = 0 \quad (\text{la 3.ª fila es múltiplo de la 1.ª})$$

Por tanto, se tendrá que  $\text{rg}(A) = 3$ .

En la figura 7 se muestra cómo los programas matemáticos (como Mathcad, Wiris o Maple) permiten automatizar el cálculo del rango de una matriz.



Figura 7. Uso de software matemático para calcular el rango de una matriz

The figure shows two software interfaces used for calculating the rank of a matrix. The top window is Mathcad Professional, displaying a matrix  $A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \\ 4 & 6 & 0 & 4 \\ 2 & 3 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  and the result  $\text{rank}(A) = 3$ . The bottom window is Maple 8, showing the same matrix  $A$  and the command `rank(A);` resulting in the value 3.

## 4.6. Aplicaciones a los espacios vectoriales

### 1) Dependencia e independencia lineal.

Sea  $\{v_1, \dots, v_k\}$  un conjunto de vectores de un espacio vectorial  $V$  (con  $\dim V = n$ ). Disponiéndolos por filas o por columnas obtenemos una matriz  $A$ .

Se verifica que  $v_1, \dots, v_k$  son linealmente independientes si y sólo si  $\text{rg}(A) = k$  (y consecuentemente que  $v_1, \dots, v_k$  son linealmente dependientes si y sólo si  $\text{rg}(A) < k$ ).

#### Ejemplo 44

Los vectores de  $\mathbb{R}^3$   $(2, 1, 2)$ ,  $(3, 2, 1)$ ,  $(-1, 1, -7)$  son linealmente dependientes, ya que dada la matriz formada disponiéndolos en columnas

$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & -1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 1 & -7 \end{pmatrix}$  tiene  $\text{rg}(A) = 2$  (basta comprobar que  $|A| = 0$  y que hay un menor de orden 2 no nulo)

**Proposición.** En  $\mathbb{R}^n$ ,  $n$  vectores son linealmente independientes si, y sólo si, el determinante de la matriz que se construye a partir de ellos es no nulo.

**Ejemplo 45**

Vamos a comprobar, usando la proposición anterior, que el rango del conjunto  $\{(1, 3, 0), (-1, 2, -4), (1, 1, 2)\}$  es 3, i.e.: que los tres vectores anteriores son linealmente independientes:

$$\begin{vmatrix} 1 & 3 & 0 \\ -1 & 2 & -4 \\ 1 & 1 & 2 \end{vmatrix} = 4 - 12 - (-4) - (-6) = 2 \neq 0$$

**Ejemplo 46**

Vamos a comprobar, usando la proposición anterior, que el rango del conjunto  $\{(1, 3, 0), (-1, 2, -4), (0, 5, -4)\}$  es inferior a 3, i.e.: que los tres vectores anteriores son linealmente dependientes:

$$\begin{vmatrix} 1 & 3 & 0 \\ -1 & 2 & -4 \\ 0 & 5 & -4 \end{vmatrix} = -8 - (-20) - 12 = 0$$

**2) Dimensión de un subespacio generado.**

Sea  $W = \langle \mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k \rangle$  el subespacio generado por esos vectores. Dada la matriz  $A$  que se obtiene disponiendo los vectores en filas o columnas, se verifica que

$$\dim W = \text{rg}(A)$$

**Ejemplo 47**

Los vectores de  $\mathbb{R}^4$   $(1, 2, 3, 4)$ ,  $(5, 6, 7, 8)$ ,  $(4, 4, 4, 4)$  proporciona la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 5 & 4 \\ 2 & 6 & 4 \\ 3 & 7 & 4 \\ 4 & 8 & 4 \end{pmatrix}. \text{ Tenemos que } \text{rg}(A) = 2 \text{ (comprobarlo con software) y por}$$

consiguiente esos tres vectores generan un subespacio de  $\mathbb{R}^4$  de dimensión 2.

**4.7. Matriz de cambio de base en un espacio vectorial**

Recordemos que una base  $B$  de un espacio vectorial  $V$  de  $\dim V = n$  proporciona un sistema de coordenadas para  $V$  y cada vector  $\mathbf{v} \in V$  se identifica de manera única con sus coordenadas en esa base (número reales  $c_1, \dots, c_n$ )

Para fijar ideas podemos identificar  $(c_1, \dots, c_n)$  con un vector de  $\mathbb{R}^n$  (o una matriz  $1 \times n$ ).

Sean  $B = \{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_n\}$  y  $A = \{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_n\}$  bases de un espacio vectorial  $V$ .

Consideramos la matriz  $C$  cuadrada de orden  $n$  cuyas columnas son las coordenadas de los vectores de  $B$  en la base  $A$ ,  $C = (c_{ij})_{n \times n}$ , se llama **matriz del cambio de base de  $B$  a  $A$** .

Si  $\mathbf{v} \in V$  tiene coordenadas  $b_1, \dots, b_n$  en la base  $B$  y tiene coordenadas  $a_1, \dots, a_n$  en la base  $A$ , se verifica:

$$\begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} c_{11} & \cdots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & \cdots & c_{nn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}$$

### Ejemplo 48

Sean  $B = \{(1, 1, 1), (1, 0, 3), (3, 4, 5)\}$  y  $A = \{(2, 3, -1), (0, 0, 1), (2, 1, 0)\}$  dos bases de  $\mathbb{R}^3$ . Para calcular la matriz del cambio de base de  $B$  a  $A$  seguimos los pasos:

1) Calculamos las coordenadas de  $(1, 1, 1)$  en  $A$  resolviendo la ecuación matricial:

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}}_{\mathbf{M}} \cdot \begin{pmatrix} c_{11} \\ c_{21} \\ c_{31} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ como } |\mathbf{M}| \neq 0 \text{ la matriz } \mathbf{M} \text{ es invertible}$$

Y por tanto obtenemos

$$\begin{pmatrix} c_{11} \\ c_{21} \\ c_{31} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

2) De la misma forma se calculan las coordenadas de los otros dos vectores:

$$\begin{pmatrix} c_{12} \\ c_{22} \\ c_{32} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} c_{13} \\ c_{23} \\ c_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 5 \end{pmatrix}$$

Observamos que los cálculos podrían haberse hecho con una única operación de matrices:

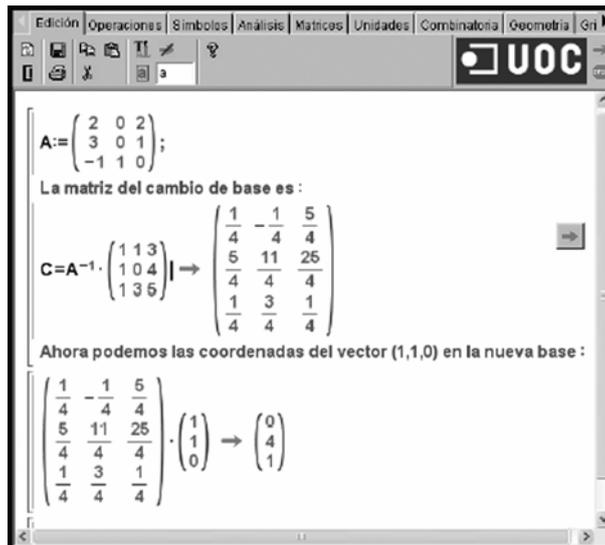
$$\begin{pmatrix} 2 & 0 & 2 \\ 3 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 0 & 4 \\ 1 & 3 & 5 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \end{pmatrix}}_{\mathbf{C}} = \text{es la matriz del cambio de base de } B \text{ a } A.$$

En este caso el vector que tenga coordenadas  $(1,1,0)$  en la base  $B$  tendrá las siguientes coordenadas en  $A$ :

$$C \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}$$

Podemos ver los cálculos realizados con la calculadora Wiris:

Figura 8



## 5. Ecuaciones de rectas y planos

### 5.1. Ecuaciones de una recta en el plano

De forma intuitiva, parece claro que dos puntos del plano  $\mathbb{R}^2$  determinan de forma unívoca una recta  $r$  (la que pasa por ambos). Una recta en el plano puede también venir determinada por un punto de paso y un vector que marque la dirección de la recta (vector director). Como se verá a continuación, las ecuaciones de una recta  $r$  pueden tomar distintas expresiones equivalentes.

#### Ecuación vectorial

Dados dos puntos de paso de  $r$ ,  $P(p_1, p_2)$  y  $Q(q_1, q_2)$ , se puede considerar el vector director  $\mathbf{v} = \overline{PQ} = (v_1, v_2) = (q_1 - p_1, q_2 - p_2)$ . Cualquier otro punto  $X(x, y)$  de la recta  $r$  verificará la ecuación:

$$X = P + k \cdot \mathbf{v}, \quad \text{donde } k \in \mathbb{R} \quad (1)$$

#### Ecuaciones paramétricas

La ecuación (1) se puede describir como sigue:

$$(x, y) = (p_1, p_2) + k \cdot (v_1, v_2), \quad \text{es decir: } (x, y) = (p_1 + k \cdot v_1, p_2 + k \cdot v_2)$$

expresión equivalente al sistema de ecuaciones siguiente:

$$\begin{cases} x = p_1 + k \cdot v_1 \\ y = p_2 + k \cdot v_2 \end{cases} \quad k \in \mathbb{R} \quad (2)$$

#### Ecuación continua

Despejando el parámetro  $k$  en (2), se llega a las ecuaciones continuas de  $r$  (siempre que  $v_1 \neq 0 \neq v_2$ ):

$$\begin{cases} x = p_1 + k \cdot v_1 \\ y = p_2 + k \cdot v_2 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} k = \frac{x - p_1}{v_1} \\ k = \frac{y - p_2}{v_2} \end{cases}, \quad \text{y por lo tanto:}$$

$$\frac{x - p_1}{v_1} = \frac{y - p_2}{v_2} \quad (3)$$

### Ecuación punto-pendiente y ecuación explícita

Despejando la  $y$  de la expresión (3) se llega a:

a) La ecuación punto-pendiente:  $y - p_2 = \frac{v_2}{v_1}(x - p_1)$ , es decir:

$$y - p_2 = m \cdot (x - p_1), \quad (4)$$

donde  $m = \frac{v_2}{v_1}$  es la **pendiente** de  $r$

La ecuación explícita:  $y = m \cdot (x - p_1) + p_2 = m \cdot x - m \cdot p_1 + p_2$ , o sea:

$$y = m \cdot x + n, \quad (5)$$

siendo  $n = -m \cdot p_1 + p_2$  la **ordenada en el origen**.

### Ecuación general

También es posible desarrollar la expresión (3) de la siguiente manera:

$$\frac{x - p_1}{v_1} = \frac{y - p_2}{v_2} \Leftrightarrow v_2 \cdot (x - p_1) = v_1 \cdot (y - p_2) \Leftrightarrow v_2 \cdot x - v_1 \cdot y - v_2 \cdot p_1 + v_1 \cdot p_2 = 0$$

De forma genérica:

$$Ax + By + C = 0, \quad (6)$$

donde  $A = v_2$ ,  $B = -v_1$  y  $C = -v_2 \cdot p_1 + v_1 \cdot p_2$ .

### Ejemplo 49

Sea  $r$  la recta que pasa por el punto  $P(1, 2)$  y cuya dirección viene dada por el vector  $\mathbf{v} = (1, -2)$ .

- Ecuación vectorial:  $(x, y) = (1, 2) + k(1, -2) \quad k \in \mathbb{R}$

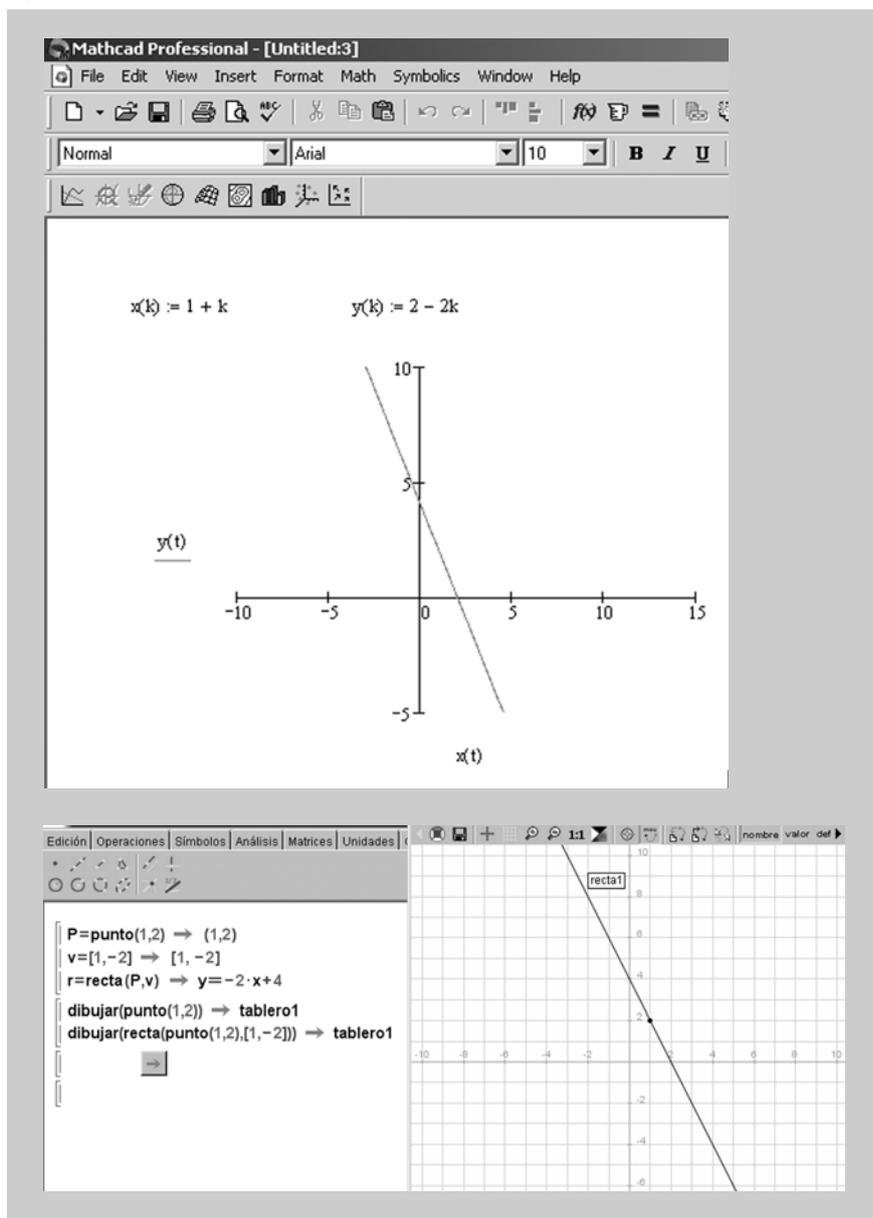
- Ecuaciones paramétricas:  $\begin{cases} x = 1 + k \\ y = 2 - k \cdot 2 \end{cases} \quad k \in \mathbb{R}$

- Ecuación continua:  $\frac{x-1}{1} = \frac{y-2}{-2}$

- Ecuación explícita:  $y = -2x + 4$

- Ecuación general:  $2x + y - 4 = 0$

Figura 9

**Comentario**

Los *outputs* muestran la representación gráfica de la recta del ejemplo. En este caso se ha hecho uso de Mathcad para representar la recta a partir de las ecuaciones paramétricas, y se ha usado Wiris para representarla a partir de la ecuación vectorial.

## 5.2. Ecuaciones de una recta en el espacio

De forma similar a lo que ocurría en  $\mathbb{R}^2$ , también en el espacio  $\mathbb{R}^3$  se pueden considerar varias expresiones alternativas para la ecuación de una recta  $r$  (la deducción de dichas expresiones es análoga al caso de  $\mathbb{R}^2$ ):

Dados dos puntos de paso de  $r$ ,  $P(p_1, p_2, p_3)$  y  $Q(q_1, q_2, q_3)$ , se puede considerar el vector director  $\mathbf{v} = \overline{PQ} = (v_1, v_2, v_3)$ . Cualquier otro punto  $X(x, y, z)$  de la recta  $r$  verificará la ecuación:  $X = P + k \cdot \mathbf{v}$ , donde  $k \in \mathbb{R}$ . De esta forma, se pueden considerar las siguientes ecuaciones alternativas (siempre que  $v_1 \cdot v_2 \cdot v_3 \neq 0$ ):

- **Ecuación vectorial:**  $(x, y, z) = (p_1, p_2, p_3) + k \cdot (v_1, v_2, v_3)$

- Ecuaciones paramétricas: 
$$\begin{cases} x = p_1 + k \cdot v_1 \\ y = p_2 + k \cdot v_2 \\ z = p_3 + k \cdot v_3 \end{cases}$$
- Ecuaciones continuas: 
$$\frac{x - p_1}{v_1} = \frac{y - p_2}{v_2} = \frac{z - p_3}{v_3}$$

### Ejemplo 50

Sea  $r$  la recta que pasa por el punto  $P(1, 2, 1)$  y cuya dirección viene dada por el vector  $\mathbf{v} = (1, -2, 2)$ .

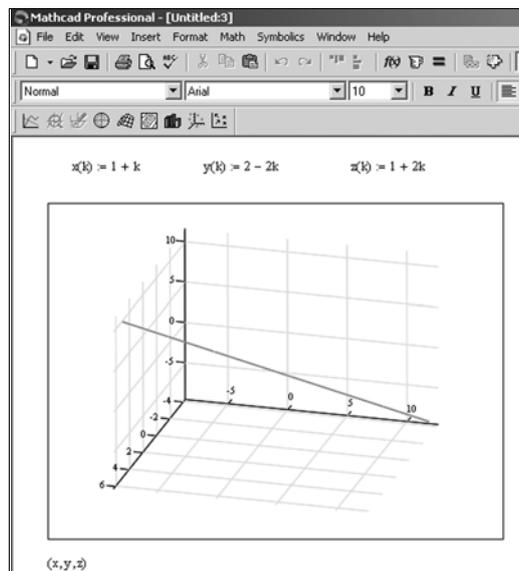
- Ecuación vectorial:  $(x, y, z) = (1, 2, 1) + k(1, -2, 2) \quad k \in \mathbb{R}$

- Ecuaciones paramétricas: 
$$\begin{cases} x = 1 + k \\ y = 2 - 2k \\ z = 1 + 2k \end{cases} \quad k \in \mathbb{R}$$

- Ecuación continua: 
$$\frac{x - 1}{1} = \frac{y - 2}{-2} = \frac{z - 1}{2}$$

En la figura 10 En este caso se ha hecho uso de Mathcad para representar la recta del ejemplo a partir de las ecuaciones paramétricas.

Figura 10



### 5.3. Ecuaciones de un plano en el espacio

La ecuación de un plano  $\pi$  en el espacio  $\mathbb{R}^3$ , viene determinada por un punto del plano,  $P(p_1, p_2, p_3)$ , y dos vectores no nulos y no proporcionales (i.e., no paralelos),  $\mathbf{u} = (u_1, u_2, u_3)$  y  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, v_3)$ . Es posible considerar distintas expresiones equivalentes para la ecuación de un plano en el espacio:

- Ecuación vectorial

$$(x, y, z) = (p_1, p_2, p_3) + k \cdot (u_1, u_2, u_3) + h \cdot (v_1, v_2, v_3) \text{ donde } k, h \in \mathbb{R}.$$

- Ecuaciones paramétricas

$$\begin{cases} x = p_1 + k \cdot u_1 + h \cdot v_1 \\ y = p_2 + k \cdot u_2 + h \cdot v_2 \\ z = p_3 + k \cdot u_3 + h \cdot v_3 \end{cases} \quad \text{donde } k, h \in \mathbb{R}.$$

- Ecuación general

A partir de la ecuación  $\begin{vmatrix} x - p_1 & y - p_2 & z - p_3 \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{vmatrix} = 0$  se obtiene una expresión de la forma  $Ax + By + Cz + D = 0$ .

### Ejemplo 51

Sea  $\pi$  el plano que pasa por el punto  $P(1, 2, 3)$  y tiene por vectores directores  $\mathbf{u} = (1, 0, -1)$  y  $\mathbf{v} = (0, 1, 1)$ . Entonces:

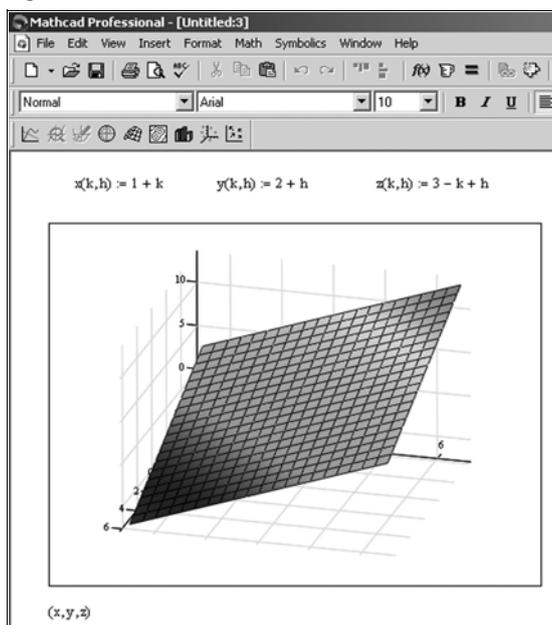
- Ecuación vectorial:  $(x, y, z) = (1, 2, 3) + k \cdot (1, 0, -1) + h \cdot (0, 1, 1)$

- Ecuaciones paramétricas:  $\begin{cases} x = 1 + k \\ y = 2 + h \\ z = 3 - k + h \end{cases}$

- Ecuación general:  $\begin{vmatrix} x - 1 & y - 2 & z - 3 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 \end{vmatrix} = 0 \Leftrightarrow x - y + z - 2 = 0$ .

En la figura 11 se ha hecho uso de Mathcad para representar el plano del ejemplo a partir de las ecuaciones paramétricas y general, respectivamente.

Figura 11



## 6. Producto escalar y ortogonalidad

### 6.1. Producto escalar, módulo de un vector y ángulo entre vectores

Dados dos vectores del espacio vectorial  $\mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{u} = (u_1, u_2, \dots, u_n)$  y  $\mathbf{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ , se define el **producto escalar** de ambos,  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}$ , de la siguiente forma:

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = u_1 \cdot v_1 + u_2 \cdot v_2 + \dots + u_n \cdot v_n$$

Observar que:

- El producto escalar de dos vectores de  $\mathbb{R}^n$  da como resultado un número real.
- Usando notación matricial, se puede escribir el producto escalar  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}$  como el producto matricial de la matriz fila  $(u_1 \ u_2 \ \dots \ u_n)$  por la matriz columna de las coordenadas de  $\mathbf{v}$ .

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = (u_1 \ u_2 \ \dots \ u_n) \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

#### Ejemplo 52

Si  $\mathbf{u} = (1, 2, 3)$  y  $\mathbf{v} = (2, -1, 4)$ , el producto escalar  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 1 \cdot 2 + 2 \cdot (-1) + 3 \cdot 4 = 12$ .

Observar que  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{u} = 12 = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v}$

**Proposición:** Sean  $\mathbf{u}$ ,  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{w}$  vectores en  $\mathbb{R}^n$  y  $c$  un escalar (número real) cualquiera. Se cumple:

- $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}$
- $(\mathbf{u} + \mathbf{v}) \cdot \mathbf{w} = \mathbf{u} \cdot \mathbf{w} + \mathbf{v} \cdot \mathbf{w}$
- $(c\mathbf{u}) \cdot \mathbf{v} = c(\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}) = \mathbf{u} \cdot (c\mathbf{v})$
- $\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} \geq 0$  y  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{u} = 0$  si, y sólo si,  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$  es el vector nulo (i.e.:  $\mathbf{u} = (0, 0, \dots, 0)$ )

El producto escalar permite definir el concepto de módulo o longitud de un vector:

El **módulo** o longitud de un vector  $v = (v_1, v_2, \dots, v_n)$  es

$$|v| = \sqrt{(v \cdot v)} = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \dots + v_n^2}$$

En  $\mathbb{R}^2$  y  $\mathbb{R}^3$  este concepto coincide con la noción usual de la longitud del segmento orientado (flecha) que representa a un vector.

**Proposición.** Sean  $u$  y  $v$  vectores en  $\mathbb{R}^n$  y  $c$  un escalar cualquiera. Se cumple:

- a)  $|u| \geq 0$  y  $|u| = 0$  si, y sólo si,  $u = 0$
- b)  $|cu| = |c| |u|$  (donde  $|c|$  es el valor absoluto de  $c$ )
- c)  $|u \cdot v| \leq |u| |v|$  (desigualdad de Cauchy-Schwarz)
- d)  $|u + v| \leq |u| + |v|$  (desigualdad triangular)

Un **vector unitario** es aquel cuyo módulo o longitud vale 1. Observar que, dado un vector no nulo  $u$  de  $\mathbb{R}^n$ , siempre es posible obtener otro vector  $v$  unitario con la misma dirección y sentido que  $u$ : basta para ello con tomar  $v = u / |u|$ . Este proceso se llama **normalización** del vector  $u$ .

### Ejemplo 53

El vector  $w = (0, -3/5, 4/5)$  es unitario ya que

$$|w| = \sqrt{(0^2 + (-3/5)^2 + (4/5)^2)} = 1$$

Por otra parte, el vector  $u = (2, 1, 3)$  no es unitario ya que

$$|u| = \sqrt{(2^2 + 1^2 + 3^2)} = \sqrt{14} \neq 1$$

Finalmente, el vector  $v = u / |u| = (2/\sqrt{14}, 1/\sqrt{14}, 3/\sqrt{14})$  será un vector unitario con la misma dirección y sentido que  $u$ .

El concepto de módulo de un vector permite introducir otro concepto importante, el de distancia entre dos vectores en  $\mathbb{R}^n$ :

Dados  $u$  y  $v$  vectores en  $\mathbb{R}^n$ , se define la distancia entre ambos como:

$$\text{dist}(u, v) = |u - v|$$

#### Nota

Si  $u = \overline{OP}$  y  $v = \overline{OQ}$ ,  $\text{dist}(u, v)$  es intuitivamente la distancia entre los puntos  $P$  y  $Q$ , calculada como  $|\overline{PQ}|$ .

**Ejemplo 54**

La distancia entre los vectores  $\mathbf{u} = (1, 2, 3)$  y  $\mathbf{v} = (2, -1, 4)$  es:

$$\mathbf{u} - \mathbf{v} = (-1, 3, -1) \rightarrow \text{dist}(\mathbf{u}, \mathbf{v}) = |\mathbf{u} - \mathbf{v}| = \sqrt{((-1)^2 + 3^2 + (-1)^2)} = \sqrt{11}$$

En  $\mathbb{R}^2$  y  $\mathbb{R}^3$  se puede definir el ángulo entre dos vectores no nulos utilizando el producto escalar:

Dados  $\mathbf{u}$  y  $\mathbf{v}$  vectores no nulos en  $\mathbb{R}^2$  o  $\mathbb{R}^3$ , se define el **ángulo** entre ambos como el número real  $\theta$ , perteneciente al intervalo  $[0, \pi]$ , tal que:

$$\cos(\theta) = \frac{\mathbf{u} \cdot \mathbf{v}}{|\mathbf{u}| |\mathbf{v}|}$$

**Nota**

$\theta$  se expresa en radianes.

**Ejemplo 55**

Calculemos el ángulo  $\theta$  que forman entre sí los vectores  $\mathbf{u} = (1, 2, 3)$  y  $\mathbf{v} = (2, -1, 4)$ :

$$\cos(\theta) = \mathbf{u} \cdot \mathbf{v} / |\mathbf{u}| |\mathbf{v}| = 12 / (\sqrt{14} \cdot \sqrt{21}) = 0.69985$$

Por lo tanto  $\theta = \arccos(0.69985) = 0.7956$  radianes

**6.2. Vectores y bases ortogonales en  $\mathbb{R}^n$** 

Si  $\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$ , entonces el ángulo que forman los dos vectores es  $\pi/2$  ( $\cos(\theta) = 0$ ), intuitivamente las direcciones de los dos vectores son perpendiculares. El siguiente concepto generaliza a  $\mathbb{R}^n$  la idea intuitiva de perpendicularidad.

Dados  $\mathbf{u}$  y  $\mathbf{v}$  vectores en  $\mathbb{R}^n$ , se dice que son **ortogonales** (intuitivamente perpendiculares) entre sí cuando se cumple:

$$\mathbf{u} \cdot \mathbf{v} = 0$$

Observar que el vector  $\mathbf{0} = (0, 0, \dots, 0)$  de  $\mathbb{R}^n$  es ortogonal a todo vector de  $\mathbb{R}^n$ .

**Ejemplo 56**

Si sabemos que los vectores  $\mathbf{v} = (2, -1, 4)$  y  $\mathbf{w} = (0, 3, m)$  son ortogonales, ¿cuánto valdrá  $m$ ?:

Por ser ortogonales, se tendrá que  $\mathbf{v} \cdot \mathbf{w} = 0$ , i.e.:  $2 \cdot 0 + (-1) \cdot 3 + 4 \cdot m = 0$ ; despejando se obtiene  $m = 3/4$ .

Sean  $\mathbf{u}$  y  $W$ , respectivamente, un vector y un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$ . Se dice que  $\mathbf{u}$  es ortogonal al subespacio  $W$  si  $\mathbf{u}$  es ortogonal a todo vector de  $W$ .

El conjunto de todos los vectores  $\mathbf{u}$  de  $\mathbb{R}^n$  que son ortogonales al subespacio  $W$  se llama **complemento ortogonal** de  $W$  y se denota por  $W^\perp$ .

El complemento ortogonal de un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$  es, a su vez, un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$ .

### Ejemplo 57

En  $\mathbb{R}^3$ , considérese el plano  $xy$ , cuya ecuación es  $z = 0$ . Este plano es un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^3$  formado por los vectores cuya tercera coordenada es nula, i.e.:

$$W = \{ (x, y, z) \in \mathbb{R}^3 / z = 0 \} = \{ (x, y, 0) / x, y \in \mathbb{R} \} = \langle (1, 0, 0), (0, 1, 0) \rangle.$$

Es evidente, entonces, que el vector  $\mathbf{u} = (0, 0, 1)$  es ortogonal a  $W$  ya que, dado  $\mathbf{w} = (w_1, w_2, 0) \in W$ ,  $\mathbf{w} \cdot \mathbf{u} = w_1 \cdot 0 + w_2 \cdot 0 + 0 \cdot 1 = 0$ .

De hecho, si denotamos por  $Z$  al subespacio generado por  $\mathbf{u}$ , i.e.:  $Z = \langle (0, 0, 1) \rangle$  es la recta que coincide con el eje  $z$  de  $\mathbb{R}^3$ , se tiene que  $Z$  es el complemento ortogonal de  $W$ , es decir:  $Z = W^\perp$ .

Observar que también se cumple  $W = Z^\perp$ .

Sea  $W$  un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$  y  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  una base de  $W$ . Se dice que  $B$  es una **base ortogonal** de  $W$  si los vectores que la componen son ortogonales entre sí, i.e.:

$$\mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_j = 0 \quad \text{para todo } i \neq j$$

Por otra parte, se dice que  $B$  es una **base ortonormal** de  $W$  si es una base ortogonal y, además, todos los vectores que la componen son unitarios.

Observar que dada una base ortogonal  $B$  será inmediato obtener una base ortonormal: bastará con normalizar cada uno de los vectores de  $B$ , i.e.: si  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  es una base ortogonal de  $W$ , entonces  $B' = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_p\}$  con  $\mathbf{v}_i = \mathbf{u}_i / |\mathbf{u}_i|$  ( $i = 1, 2, \dots, p$ ) será una base ortonormal de  $W$ .

### Ejemplo 58

Los vectores  $\mathbf{u}_1 = (3, 1, 1)$ ,  $\mathbf{u}_2 = (-1, 2, 1)$  y  $\mathbf{u}_3 = (-1/2, -2, 7/2)$  constituyen una base de  $\mathbb{R}^3$  ya que  $\langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3 \rangle = \mathbb{R}^3$  y  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  forman un conjunto de vectores linealmente independientes.

Se trata, además, de una base ortogonal, ya que:  $\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_2 = \mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_3 = \mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_3 = 0$  (en general, si un conjunto de vectores no nulos son ortogonales entre sí, entonces también son linealmente independientes).

A partir de la base ortogonal  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  resulta inmediato obtener una base ortonormal  $B'$ :

$$|(3, 1, 1)| = \sqrt{11}$$

$$|(-1, 2, 1)| = \sqrt{6}$$

$$|(-1/2, -2, 7/2)| = \sqrt{33/2}$$

Por tanto,

$$B' = \{(3/\sqrt{11}, 1/\sqrt{11}, 1/\sqrt{11}), (-1/\sqrt{6}, 2/\sqrt{6}, 1/\sqrt{6}), \\ ((-1/2)/\sqrt{33/2}, -2/\sqrt{33/2}, (7/2)/\sqrt{33/2})\}$$

es una base ortonormal de  $\mathbb{R}^3$ .

Dada una base  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  de un subespacio  $W$  de  $\mathbb{R}^n$ , cualquier vector  $\mathbf{v}$  de  $W$  se podrá expresar como combinación lineal de los elementos de la base, i.e.: existirán valores reales  $c_1, c_2, \dots, c_p$  tales que:

$$\mathbf{v} = c_1\mathbf{u}_1 + c_2\mathbf{u}_2 + \dots + c_p\mathbf{u}_p$$

i.e.:

$$(v_1, v_2, \dots, v_p) = c_1(u_{11}, u_{12}, \dots, u_{1p}) + c_2(u_{21}, u_{22}, \dots, u_{2p}) + \dots + c_p(u_{p1}, u_{p2}, \dots, u_{pp})$$

En general, para determinar el valor exacto de los  $p$  coeficientes  $c_i$  será necesario resolver el sistema de  $p$  ecuaciones lineales resultante:

$$v_1 = c_1u_{11} + c_2u_{21} + \dots + c_pu_{p1}$$

$$v_2 = c_1u_{12} + c_2u_{22} + \dots + c_pu_{p2}$$

...

$$v_p = c_1u_{1p} + c_2u_{2p} + \dots + c_pu_{pp}$$

En el caso de bases ortogonales, sin embargo, el proceso de determinación de los  $c_i$  se simplifica notablemente:

**Teorema.** Sea  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  una base ortogonal de  $W \leq \mathbb{R}^n$ , y sea  $\mathbf{v}$  un vector de  $W$ . La expresión de  $\mathbf{v}$  como combinación lineal de los elementos de  $B$  es:

$$\mathbf{v} = c_1\mathbf{u}_1 + c_2\mathbf{u}_2 + \dots + c_p\mathbf{u}_p \quad \text{con} \quad c_i = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_i / \mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_i \quad (i = 1, 2, \dots, p)$$

### Ejemplo 59

Como se ha demostrado en el ejemplo anterior, los vectores  $\mathbf{u}_1 = (3, 1, 1)$ ,  $\mathbf{u}_2 = (-1, 2, 1)$  y  $\mathbf{u}_3 = (-1/2, -2, 7/2)$  constituyen una base ortogonal de  $\mathbb{R}^3$ . Consideremos ahora el vector  $\mathbf{v}$  de  $\mathbb{R}^3$  cuya expresión en la base ca-

nónica es  $\mathbf{v} = (6, 1, -8)$ . ¿Cuál será la expresión de  $\mathbf{v}$  en la base ortogonal  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$ ?

Si  $B$  no fuese una base ortogonal, para responder a la pregunta tendríamos que resolver la ecuación vectorial:

$$(6, 1, -8) = c_1(3, 1, 1) + c_2(-1, 2, 1) + c_3(-1/2, -2, 7/2)$$

Esta ecuación vectorial da lugar a un sistema de tres ecuaciones lineales con tres incógnitas.

Al ser  $B$  una base ortogonal, podemos utilizar el Teorema anterior para hallar las coordenadas de  $\mathbf{v}$  en  $B$ :

$$\begin{array}{lll} \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1 = 11 & \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2 = -12 & \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_3 = -33 \\ \mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1 = 11 & \mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_2 = 6 & \mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{u}_3 = 33/2 \end{array}$$

con lo que:

$$c_1 = 11/11 = 1 \quad c_2 = -12/6 = -2 \quad c_3 = -33 / (33/2) = -2$$

Así pues,  $\mathbf{v} = \mathbf{u}_1 - 2\mathbf{u}_2 - 2\mathbf{u}_3$  esto es, las coordenadas de  $\mathbf{v}$  en la base  $B$  son  $(1, -2, -2)$

### 6.3. Proyecciones ortogonales

Dado un vector  $\mathbf{v}$  de  $\mathbb{R}^n$ , un subespacio vectorial  $W$  de  $\mathbb{R}^n$  y una base ortogonal  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  de  $W$ , se llama **proyección ortogonal** de  $\mathbf{v}$  sobre  $W$ ,  $\text{PO}(\mathbf{v}, W)$ , al siguiente vector  $\mathbf{v}^*$  de  $W$ :

$$\text{PO}(\mathbf{v}, W) = \mathbf{v}^* = c_1\mathbf{u}_1 + c_2\mathbf{u}_2 + \dots + c_p\mathbf{u}_p \quad \text{con} \quad c_i = \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_i / \mathbf{u}_i \cdot \mathbf{u}_i \quad (i = 1, 2, \dots, p)$$

#### Ejemplo 60

Considérense el subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^3$  siguiente:  $W = \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \rangle$ , siendo  $\mathbf{u}_1 = (2, 5, -1)$  y  $\mathbf{u}_2 = (-2, 1, 1)$ . Observar que  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  es una base ortogonal de  $W$  y que  $W$  es un plano en  $\mathbb{R}^3$ .

Se desea hallar la proyección ortogonal del vector  $\mathbf{v} = (1, 2, 3)$  sobre el subespacio  $W$ , i.e.,  $\text{PO}(\mathbf{v}, W)$ :

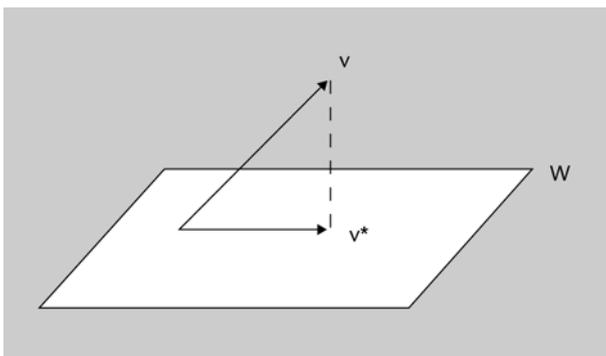
$$\begin{array}{ll} \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1 = 9 & \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2 = 3 \\ \mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1 = 30 & \mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_2 = 6 \end{array}$$

con lo que:

$$c_1 = 9/30 = 3/10 \quad c_2 = 3/6 = 1/2$$

Por tanto,  $\text{PO}(\mathbf{v}, W) = \mathbf{v}^* = 3/10(2, 5, -1) + 1/2(-2, 1, 1) = (-2/5, 2, 1/5) \in W$

Figura 12



**Teorema (descomposición ortogonal).** En las condiciones de la definición anterior, dado un vector cualquiera  $\mathbf{v}$  de  $\mathbb{R}^n$ , éste se puede escribir de la forma:

$$\mathbf{v} = \mathbf{v}^* + \mathbf{z}$$

siendo  $\mathbf{v}^*$  la proyección ortogonal de  $\mathbf{v}$  sobre  $W$  y  $\mathbf{z} = \mathbf{v} - \mathbf{v}^*$  un vector de  $W^\perp$

### Ejemplo 61

Continuando con el ejemplo anterior, nos planteamos “descomponer ortogonalmente” el vector  $\mathbf{v}$  como suma de su proyección ortogonal sobre el espacio  $W$ ,  $\mathbf{v}^*$ , y de otro vector  $\mathbf{z}$ , perpendicular a  $W$ :

Según hemos visto,  $\text{PO}(\mathbf{v}, W) = \mathbf{v}^* = (-2/5, 2, 1/5) \in W$

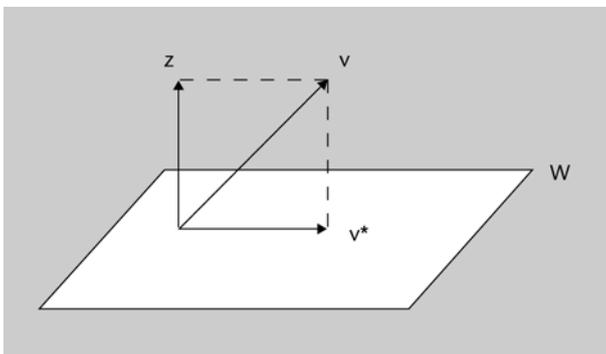
Por otra parte,  $\mathbf{z} = \mathbf{v} - \mathbf{v}^* = (1, 2, 3) - (-2/5, 2, 1/5) = (7/5, 0, 14/5)$

Comprobemos que, como dice el Teorema,  $\mathbf{z} \in W^\perp$ , para lo cual será suficiente con demostrar que  $\mathbf{z}$  es ortogonal a los vectores de una base de  $W$ :

$$\mathbf{z} \cdot \mathbf{u}_1 = 2 \cdot 7/5 + 5 \cdot 0 + (-1)14/5 = 0$$

$$\mathbf{z} \cdot \mathbf{u}_2 = (-2) \cdot 7/5 + 1 \cdot 0 + 1 \cdot 14/5 = 0$$

Figura 13



Observar que si  $\mathbf{v} = \mathbf{v}^* + \mathbf{z}$ , entonces  $\mathbf{z} = \mathbf{v} - \mathbf{v}^*$  es la componente de  $\mathbf{v}$  ortogonal a  $W$ . Esta idea es la base del método de ortogonalización de Gram-Schmidt que se verá en el próximo apartado.

**Teorema (aproximación óptima).** En las condiciones de la definición anterior, se cumple que  $\mathbf{v}^*$  es el vector de  $W$  más cercano a  $\mathbf{v}$ , i.e.:

$$\text{dist}(\mathbf{v}, \mathbf{v}^*) = \|\mathbf{v} - \mathbf{v}^*\| = \|\mathbf{z}\| < \text{dist}(\mathbf{v}, \mathbf{u}) = \|\mathbf{v} - \mathbf{u}\| \text{ para todo vector } \mathbf{u} \text{ en } W \text{ tal que } \mathbf{u} \neq \mathbf{v}^*$$

La distancia de un vector (punto)  $\mathbf{v}$  en  $\mathbb{R}^n$  a un subespacio  $W$  de  $\mathbb{R}^n$  se define como la distancia de  $\mathbf{v}$  al vector (punto) más cercano de  $W$ .

### Ejemplo 62

Si  $\mathbf{u}_1 = (5, -2, 1)$  y  $\mathbf{u}_2 = (1, 2, -1)$ , ¿cuál es la distancia entre el vector  $\mathbf{v} = (-1, -5, 10)$  y el subespacio  $W = \langle \mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2 \rangle$ ?

Por el Teorema de la aproximación óptima, la distancia entre  $\mathbf{v}$  y  $W$  será la misma que la distancia entre  $\mathbf{v}$  y  $\mathbf{v}^*$ , la proyección de  $\mathbf{v}$  sobre  $W$ .

Lo primero será comprobar que la base  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2\}$  es ortogonal:

$$\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_2 = 5 \cdot 1 + (-2) \cdot 2 + 1 \cdot (-1) = 0$$

Ahora hallamos  $\text{PO}(\mathbf{v}, W) = \mathbf{v}^*$ :

$$\mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_1 = 15 \qquad \mathbf{v} \cdot \mathbf{u}_2 = -21$$

$$\mathbf{u}_1 \cdot \mathbf{u}_1 = 30 \qquad \mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{u}_2 = 6$$

con lo que:

$$c_1 = 15/30 = 1/2 \qquad c_2 = -21/6 = -7/2$$

Por tanto,  $\text{PO}(\mathbf{v}, W) = \mathbf{v}^* = 1/2 (5, -2, 1) + (-7/2) (1, 2, -1) = (-1, -8, 4) \in W$

Finalmente,  $\text{dist}(\mathbf{v}, W) = \text{dist}(\mathbf{v}, \mathbf{v}^*) = \|\mathbf{v} - \mathbf{v}^*\| = \|(0, 3, 6)\| = 3\sqrt{5}$ .

## 6.4. Proceso de ortogonalización de Gram-Schmidt

En ocasiones puede resultar muy conveniente disponer de una base ortonormal para un subespacio vectorial  $W$  de  $\mathbb{R}^n$ . El proceso de Gram-Schmidt es un algoritmo que permite obtener una base ortogonal para cualquier subespacio de  $\mathbb{R}^n$  no trivial (se entiende por subespacio trivial de  $\mathbb{R}^n$  al subespacio que sólo contiene el vector  $\mathbf{0}$  de  $\mathbb{R}^n$ ).

Una vez obtenida la base ortogonal, la obtención de una base ortonormal es inmediata ya que bastará con normalizar los vectores de la base ortogonal proporcionada por el algoritmo.

**Algoritmo de ortogonalización de Gram-Schmidt.** Sea  $W$  un subespacio vectorial de  $\mathbb{R}^n$  y  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \dots, \mathbf{u}_p\}$  una base cualquiera de  $W$ .

*Paso 1:* Tomar  $\mathbf{v}_1 = \mathbf{u}_1$  y considerar  $W_1 = \langle \mathbf{v}_1 \rangle$

*Paso 2:* Tomar  $\mathbf{v}_2 = \mathbf{u}_2 - \text{PO}(\mathbf{u}_2, W_1)$  y considerar  $W_2 = \langle \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2 \rangle$

*Paso 3:* Tomar  $\mathbf{v}_3 = \mathbf{u}_3 - \text{PO}(\mathbf{u}_3, W_2)$  y considerar  $W_3 = \langle \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3 \rangle$

*Paso 4:* Tomar  $\mathbf{v}_4 = \mathbf{u}_4 - \text{PO}(\mathbf{u}_4, W_3)$  y considerar  $W_4 = \langle \mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \mathbf{v}_3, \mathbf{v}_4 \rangle$

·  
·  
·

*Paso p:* Tomar  $\mathbf{v}_p = \mathbf{u}_p - \text{PO}(\mathbf{u}_p, W_{p-1})$ .

En tales condiciones,  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_p\}$  es una base ortogonal de  $W$

### Ejemplo 63

Considérense los vectores de  $\mathbb{R}^4$  siguientes:  $\mathbf{u}_1 = (1, 1, 1, 1)$ ,  $\mathbf{u}_2 = (0, 1, 1, 1)$  y  $\mathbf{u}_3 = (0, 0, 1, 1)$ . Los vectores  $\{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  son linealmente independientes y, por tanto,  $B = \{\mathbf{u}_1, \mathbf{u}_2, \mathbf{u}_3\}$  es base de un subespacio  $W$  de dimensión 3.

A continuación utilizaremos el método de Gram-Schmidt para obtener una base ortogonal de  $W$ :

1. Tomamos  $\mathbf{v}_1 = (1, 1, 1, 1)$  y  $W_1 = \langle \mathbf{v}_1 \rangle$

2. Tomamos  $\mathbf{v}_2 = (0, 1, 1, 1) - \text{PO}(\mathbf{u}_2, W_1) = \dots$

$$\mathbf{u}_2 \cdot \mathbf{v}_1 = 3$$

$$\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1 = 4$$

$$c_1 = 3/4$$

$$\dots = (0, 1, 1, 1) - 3/4 (1, 1, 1, 1) = (-3/4, 1/4, 1/4, 1/4)$$

Podríamos usar directamente el vector  $\mathbf{v}_2$  que hemos obtenido y continuar con el proceso. Sin embargo, a fin de simplificar los cálculos, tomaremos en su lugar el vector proporcional  $\mathbf{v}'_2 = 4\mathbf{v}_2 = (-3, 1, 1, 1)$ , el cual tiene la misma dirección.

Tomamos  $W_2 = \langle \mathbf{v}_1, \mathbf{v}'_2 \rangle$

Observar que  $\mathbf{v}_1$  y  $\mathbf{v}'_2$  son vectores ortogonales ya que  $\mathbf{v}_2 \in W^\perp$  (por el teorema de descomposición ortogonal); por tanto,  $\{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}'_2\}$  es base ortogonal de  $W_2$

3. Tomamos  $\mathbf{v}_3 = (0, 0, 1, 1) - \text{PO}(\mathbf{u}_3, W_2) = \dots$

$$\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{v}_1 = 2$$

$$\mathbf{u}_3 \cdot \mathbf{v}'_2 = 2$$

$$\mathbf{v}_1 \cdot \mathbf{v}_1 = 4$$

$$\mathbf{v}'_2 \cdot \mathbf{v}'_2 = 12$$

$$c_1 = 1/2$$

$$c_2 = 1/6$$

$$\dots = (0, 0, 1, 1) - [1/2 (1, 1, 1, 1) + 1/6 (-3, 1, 1, 1)] = (0, -2/3, 1/3, 1/3)$$

A fin de simplificar los cálculos, tomamos  $\mathbf{v}'_3 = 3\mathbf{v}_3 = (0, -2, 1, 1)$

Observar que  $\mathbf{v}_3$  es ortogonal a  $\mathbf{v}_1$  y  $\mathbf{v}'_2$  ya que  $\mathbf{v}_3 \in W_2^\perp$  (por el teorema de descomposición ortogonal); por tanto,  $B = \{\mathbf{v}_1, \mathbf{v}'_2, \mathbf{v}'_3\}$  es base ortogonal de  $W_3$ .

Así pues, según el teorema anterior,  $B$  será también base ortogonal de  $W$ . Para obtener una base ortonormal de  $W$  bastará con normalizar los vectores de  $B$ :

$$|\mathbf{v}_1| = 2 \quad |\mathbf{v}'_2| = 2\sqrt{3} \quad |\mathbf{v}'_3| = \sqrt{6}$$

Por tanto,  $B' = \left\{ \left( \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2} \right), \left( -\frac{3}{2\sqrt{3}}, \frac{1}{2\sqrt{3}}, \frac{1}{2\sqrt{3}}, \frac{1}{2\sqrt{3}} \right), \left( 0, -\frac{2}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}}, \frac{1}{\sqrt{6}} \right) \right\}$  es base ortonormal de  $W$ .

## Resumen

En este módulo se han revisado conceptos y métodos asociados al álgebra lineal y a la geometría, los cuales son básicos para el desarrollo de módulos posteriores (sistemas de ecuaciones lineales, transformaciones geométricas, aplicaciones lineales, etc.).

En primer lugar, se han revisado los conceptos clave asociados a espacios vectoriales reales:

- subespacio vectorial
- combinación lineal de vectores
- sistema generador
- independencia lineal
- rango de un conjunto de vectores
- base y dimensión de un espacio vectorial

A continuación, se han revisado los conceptos clave asociados a la teoría de matrices y determinantes:

- dimensión de una matriz
- matriz transpuesta
- tipos de matrices (diagonal, simétrica, triangular, etc.)
- operaciones con matrices (suma, resta, multiplicación, ...)
- matriz inversa
- cálculo de determinantes de orden 2 y 3
- cálculo de determinantes por adjuntos
- propiedades de los determinantes
- cálculo de la matriz inversa
- cálculo del rango de una matriz
- determinantes y dependencia lineal

En la parte final del módulo, se ha realizado una revisión de los siguientes conceptos geométricos:

- ecuaciones de rectas y planos en 2D y 3D
- producto escalar en  $\mathbb{R}^n$  y ángulo entre vectores
- ortogonalidad (bases ortogonales y ortonormales)
- proceso de ortogonalización de Gram-Schmidt

El módulo se ha completado con ejemplos y actividades resueltas (con y sin ayuda de software), en las que también se han introducido algunas aplicaciones interesantes de la teoría expuesta a diferentes ámbitos temáticos (informática, telecomunicaciones, economía, etc.).

## Ejercicios de autoevaluación

1. Determinad cuáles de los siguientes conjuntos de vectores son base de  $\mathbb{R}^3$ :

- a)  $\{(-2, 3, 0), (3, -1, 2), (-1, 5, 2)\}$   
 b)  $\{(-1, 2, 1), (2, 4, 0), (5, 1, 1)\}$

2. Usando determinantes, calculad la inversa, si existe, de la siguiente matriz:

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

3. Dada la matriz  $A = \begin{pmatrix} 5 & -4 & 2 \\ 2 & -1 & 1 \\ -4 & 4 & -1 \end{pmatrix}$ , calculad  $A^2 - 2A$ .

Para realizar con o sin la ayuda de software



4. Considerad los vectores siguientes:  $\mathbf{u} = (a, 1, -2)$ ,  $\mathbf{v} = (1, a, 2)$  y  $\mathbf{w} = (2a, 1, 0)$ . Hallad el valor de  $a$  para que los vectores sean linealmente independientes.

5. Sabiendo que se cumple  $\mathbf{X} \cdot \mathbf{A} = \mathbf{B}$ , obtened la matriz  $\mathbf{X}$  si  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$  y

$$\mathbf{B} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

6. Calculad la inversa, cuando exista según el valor del parámetro  $a$ , de

$$\begin{pmatrix} a & 0 & 0 \\ 1 & a & 2 \\ 1 & 2 & a \end{pmatrix}.$$

Para realizar con o sin la ayuda de software



7. Dados los vectores  $(1, 2, 0)$ ,  $(1, 0, 1)$  y  $(-2, 2, -3)$ , hállese la dimensión del subespacio generado. Calcúlese  $k$  para que el vector  $(4, 3, k)$  pertenezca a dicho subespacio.

8. Dados los conjuntos de vectores  $B = \{(1, 1, 2), (1, 2, 3), (3, 4, 3)\}$  y  $A = \{(1, 0, 1), (0, 1, 1), (1, 1, 0)\}$  de  $\mathbb{R}^3$ :

a) Comprobad que  $B$  y  $A$  son bases de  $\mathbb{R}^3$  y calculad las coordenadas del vector  $\mathbf{v} = (1, 1, 1)$  en  $B$  y en  $A$ , respectivamente.

b) Calculad la matriz del cambio de base de  $B$  a  $A$  y comprobad la coherencia del resultado del apartado a)

9. Razonad si las siguientes afirmaciones sobre vectores de  $\mathbb{R}^n$  con el producto escalar estándar son verdaderas o falsas:

a) El módulo de un vector es un número positivo

- b) La distancia entre  $\mathbf{u}$  y  $\mathbf{v}$  es  $|\mathbf{u} - \mathbf{v}|$
- c) Si dos vectores no nulos son ortogonales entonces son linealmente independientes
- d) La proyección ortogonal de  $\mathbf{u}$  sobre  $\mathbf{v}$  es múltiplo escalar de  $\mathbf{u}$
- e) Si un vector coincide con su proyección ortogonal sobre un subespacio, entonces el vector es del subespacio
- f) El conjunto de todos los vectores de  $\mathbb{R}^n$  ortogonales a un vector dado es un subespacio de  $\mathbb{R}^n$

10. Sea  $W = \{(x, y, z) \in \mathbb{R}^3 \mid x + y + z = 0\}$  y sea el vector  $\mathbf{v} = (2, -1, -1)$

- a) Comprobad que  $B_1 = \{(-1, 0, 1), (-1, 3, -2)\}$  es una base de  $W$ .
- b) Calculad las coordenadas de  $\mathbf{v}$  en la base  $B_1$ .
- c) Sabemos que  $B_2 = \{(-1, 0, 1), (0, 1, -1)\}$  es también base de  $W$ , entonces calculad las coordenadas de  $\mathbf{v}$  en  $B_2$ .
- d) Calculad la matriz de cambio de base de  $B_1$  a  $B_2$  y comprobad que es coherente con lo que se ha hecho en los dos primeros apartados.

11. Un modelo de producción de Leontief se expresa mediante una tabla de *input-output* como la que se expone a continuación:

	Sector I	Sector II	Sector III
Sector I	0.5	0.4	0.2
Sector II	0.2	0.3	0.1
Sector III	0.1	0.1	0.3

Esta tabla se interpreta de la siguiente manera: si el sector II quiere producir 1000 unidades, entonces necesitará 400 unidades del sector I, 300 del sector II y 100 del sector III.

	Sector I	Sector II	Sector III
Sector I	0.5	$0.4 \times 1000 = 400$ unids. del sector I	0.2
Sector II	0.2	$0.3 \times 1000 = 300$ unids. del sector II	0.1
Sector III	0.1	$0.1 \times 1000 = 100$ unids. del sector III	0.3

La matriz  $C$  representa el consumo de una economía y en este caso será:

$$C = \begin{pmatrix} 0.5 & 0.4 & 0.2 \\ 0.2 & 0.3 & 0.1 \\ 0.1 & 0.1 & 0.3 \end{pmatrix}$$

Si la demanda total de consumidores viene dada por el vector  $(d_1, d_2, d_3)$  siendo  $d_i$  la demanda que los consumidores hacen del sector  $i = 1, 2, 3$ , entonces la cantidad producida en la economía,  $(x_1, x_2, x_3)$ , satisface la ecuación siguiente:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \end{pmatrix}$$

- a) Si en una economía la demanda final es  $d_1 = 50$ ,  $d_2 = 30$  y  $d_3 = 20$  se pide el nivel de producción  $(x_1, x_2, x_3)$  necesario para cubrir dicha demanda.
- b) Si el nivel de producción es  $x_1 = 4350$ ,  $x_2 = 3480$  y  $x_3 = 1958$ , ¿cuál será la demanda que se puede cubrir?

Para realizar con software



12. Calculad, usando las propiedades de los determinantes, el valor del determinante asociado a la matriz  $A = \begin{pmatrix} 1 & a & b+c \\ 1 & b & c+a \\ 1 & c & a+b \end{pmatrix}$ .

13. Dado el punto  $P(-1, 0, 3)$  y el vector  $\mathbf{v} = (2, -1, 4)$ , se pide:

- a) Ecuación de la recta  $r$  definida por  $P$  y  $\mathbf{v}$  en sus distintas formas.
- b) Hallar las coordenadas que faltan en  $Q(x, y, -3)$  para que este punto pertenezca a  $r$ .

14. Dado el punto  $P(-2, 1, 1)$  y los vectores  $\mathbf{u} = (3, -1, 2)$  y  $\mathbf{v} = (2, -2, 1)$ , se pide:

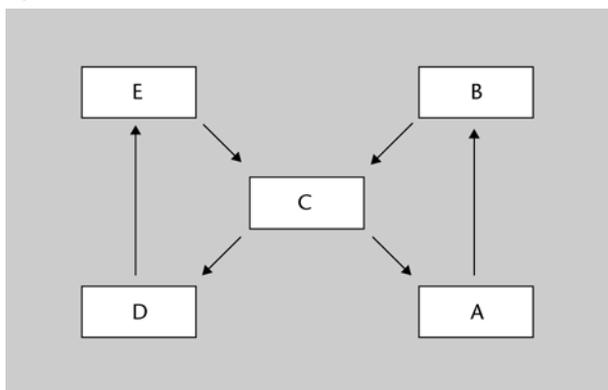
- a) Ecuación general del plano  $\pi$  que pasa por  $P$  y contiene las direcciones  $\mathbf{u}$  y  $\mathbf{v}$ .
- b) Hallar las coordenadas que faltan en  $Q(x, -3, 0)$  para que este punto pertenezca a  $\pi$ .

Para realizar con software



15. El grafo siguiente muestra los enlaces directos existentes entre cinco *web sites* pertenecientes a distintas compañías dedicadas al desarrollo de software de simulación:

Figura 14



- a) Representad matricialmente la información que proporciona el grafo anterior sobre enlaces directos utilizando para ello una matriz de ceros y unos, i.e.: el elemento  $(\mathbf{M})_{ij}$  será 1 si existe un enlace directo entre la compañía que ocupa la fila  $i$  y la compañía que ocupa la columna  $j$  (con  $i$  distinto de  $j$ ), siendo 0 en caso contrario.
- b) Representad matricialmente la información que proporciona el grafo anterior sobre enlaces no directos separados por un único *web site* (por ejemplo, hay un enlace de este tipo entre los *sites* A y C, ya que desde A se puede llegar a C pasando por B).

- c) Calculad  $M^2$ . ¿Qué observáis?
- d) Calculad  $M + M^2$  e interpretad el resultado.

Para realizar con software



16. Una manera elemental de codificar un mensaje de texto consiste en asignar a cada letra del abecedario un número. Por ejemplo, usando la asignación  $A = 01$ ,  $B = 02$ , ...,  $Z = 27$ , espacio en blanco = 28, el mensaje “mañana día D” se codificaría (no teniendo en cuenta la acentuación y las mayúsculas) como: “13 01 15 01 14 01 28 04 09 01 28 04”. La sucesión anterior se puede escribir en forma matricial, completando con espacios en blanco (valor 28) si fuese necesario.

a) Escribid una matriz que represente la secuencia anterior. ¿Por qué creéis que a partir de dicha matriz puede resultar relativamente sencillo descifrar el texto original?

b) Multiplicad la matriz anterior por una segunda matriz (matriz de codificación-decodificación que, en general, no puede tener menos filas que columnas y debe tener rango máximo). ¿Creéis que ahora será más difícil obtener el texto original a partir de la matriz resultante (sin conocer la matriz de codificación-decodificación)?

Para realizar con software

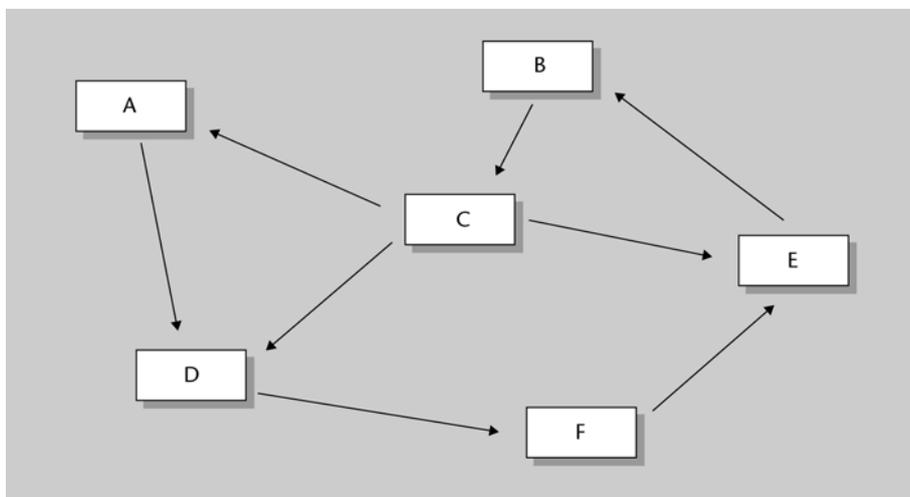


17. Dados los conjuntos de vectores  $B = \{(0, 1, -2), (5, -7, 4), (6, 3, 5)\}$  y  $A = \{(1, 1, -2), (-5, -1, 2), (7, 0, -5)\}$  de  $\mathbb{R}^3$ :

a) Comprobad que  $B$  y  $A$  son bases de  $\mathbb{R}^3$  y calculad las coordenadas del vector  $v = (2, 1, -1)$  en  $B$  y en  $A$ , respectivamente.

b) Calculad la matriz del cambio de base de  $B$  a  $A$  y comprobad la coherencia del resultado del punto a).

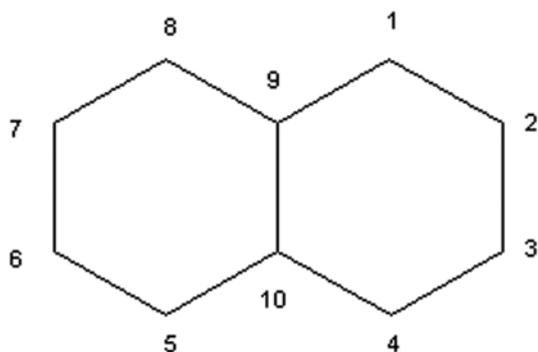
18. El grafo siguiente muestra los enlaces directos existentes entre seis *web sites* pertenecientes a diversas compañías dedicadas al desarrollo de software matemático:



a) Representad matricialmente la información que proporciona el grafo anterior sobre enlaces directos utilizando para ello una matriz  $M$  de ceros y unos, i.e.: el elemento  $(M)_{ij}$  será 1 si existe un enlace directo entre la compañía que ocupa la fila  $i$ -ésima y la compañía que ocupa la columna  $j$ -ésima (con  $i$  diferente de  $j$ ), siendo 0 en caso contrario.

b) Encontrad, usando la matriz  $M$ , la matriz  $N$  que representa los enlaces de hasta dos conexiones –i.e.: enlaces directos o de una o dos conexiones–, entre los *web site*. Interpretad la matriz  $N$  resultante.

19. Considerad el grafo asociado a la molécula del naftaleno:



a) Representad matricialmente la información que proporciona el grafo anterior utilizando para ello una matriz de ceros y unos.

b) Indicad la dimensión de la matriz.

c) Calculad la matriz traspuesta, la inversa y el determinante de la matriz.

d) ¿Qué podéis decir de  $A \cdot A^{-1}$ ? ¿Y de  $A^{-1} \cdot A$ ? A partir de lo que halléis, ¿podrías asegurar que el producto de matrices es conmutativo?

## Solucionario

### Ejemplo introductorio

Recordemos que la tabla o matriz de cambio de estados era:

	Hoy (día $n$ )		
Mañana (día $n + 1$ )	Estado A	Estado B	Estado C
Estado A	3/4	1/2	1/4
Estado B	1/8	1/4	1/2
Estado C	1/8	1/4	1/4

Podemos representar, respectivamente, la matriz de cambio de estados y el vector de estado inicial como:

$$\mathbf{M} = \begin{pmatrix} \frac{3}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \\ \frac{1}{8} & \frac{1}{4} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{8} & \frac{1}{4} & \frac{1}{4} \end{pmatrix} \quad \mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{array}{l} \leftarrow P(A0) \\ \leftarrow P(B0) \\ \leftarrow P(C0) \end{array}$$

Usaremos la notación siguiente:

$\mathbf{A}k$  = "dentro de  $k$  días, la LAN estará en estado  $A$ "

$\mathbf{B}k$  = "dentro de  $k$  días, la LAN estará en estado  $B$ "

$\mathbf{C}k$  = "dentro de  $k$  días, la LAN estará en estado  $C$ "

Por teoría de la probabilidad, sabemos que:

$$\begin{aligned} P(A1) &= P([A0 \cap A1] \cup [B0 \cap A1] \cup [C0 \cap A1]) = \\ &= P([A0 \cap A1]) + P([B0 \cap A1]) + P([C0 \cap A1]) = \\ &= P(A1 | A0) \cdot P(A0) + P(A1 | B0) \cdot P(B0) + P(A1 | C0) \cdot P(C0) = \\ &= M_{11} \cdot v_1 + M_{12} \cdot v_2 + M_{13} \cdot v_3 \end{aligned}$$

Análogamente:

$$P(B1) = M_{21} \cdot v_1 + M_{22} \cdot v_2 + M_{23} \cdot v_3$$

$$P(C1) = M_{31} \cdot v_1 + M_{32} \cdot v_2 + M_{33} \cdot v_3$$

En otras palabras, si denotamos por  $\mathbf{X}k$  al vector que contiene las probabilidades de que la LAN se encuentre en estado A, B o C tras  $k$  días, tendremos que:

$$\mathbf{X1} = \begin{pmatrix} P(A1) \\ P(A2) \\ P(A3) \end{pmatrix} = \mathbf{M} \cdot \mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0.375 \\ 0.375 \\ 0.25 \end{pmatrix}$$

Es decir:

En general, se puede comprobar que:  $\mathbf{Xk} = \mathbf{M}^k \cdot \mathbf{v}$ , lo cual nos permite contestar al resto de preguntas del primer bloque:

$$X_2 := \mathbf{M}^2 \cdot \mathbf{v} \quad X_2 = \begin{pmatrix} 0.531 \\ 0.266 \\ 0.203 \end{pmatrix} \begin{array}{l} < - P(A2) \\ < - P(B2) \\ < - P(C2) \end{array}$$

$$X_7 := \mathbf{M}^7 \cdot \mathbf{v} \quad X_7 = \begin{pmatrix} 0.608 \\ 0.218 \\ 0.174 \end{pmatrix} \begin{array}{l} < - P(A7) \\ < - P(B7) \\ < - P(C7) \end{array}$$

Concluimos, por tanto, que la probabilidad de la LAN esté funcionando correctamente tras uno, dos y siete días es, respectivamente, 0.375, 0.531 y 0.608.

### Ejercicios de autoevaluación

1.

a) El conjunto de vectores  $\{(-2, 3, 0), (3, -1, 2), (-1, 5, 2)\}$  son linealmente dependientes, ya que:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -2 & 3 & 0 \\ 3 & -1 & 2 \\ -1 & 5 & 2 \end{pmatrix} \quad |\mathbf{A}| = 0$$

Por tanto, no pueden ser base de  $\mathbb{R}^3$ .

b) El conjunto de vectores  $\{(-1, 2, 1), (2, 4, 0), (5, 1, 1)\}$  son linealmente independientes, ya que:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} -1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 0 \\ 5 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad |\mathbf{A}| = -26$$

Por tanto, dado que son 3 vectores linealmente independientes, constituyen una base de  $\mathbb{R}^3$ .

2.

$$\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{\det(\mathbf{A})} \cdot \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix}^t, \text{ donde } A_{ij} \text{ es el adjunto del elemento } a_{ij}.$$

Como  $\det(\mathbf{A}) = 6 \neq 0$ , existe la matriz inversa.

$$\text{Adj}(\mathbf{A}) = \begin{pmatrix} -3 & 3 & -3 \\ -1 & 5 & 1 \\ 4 & -2 & 2 \end{pmatrix} \text{ y, por tanto:}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^{-1} &= \frac{1}{6} \begin{pmatrix} -3 & 3 & -3 \\ -1 & 5 & 1 \\ 4 & -2 & 2 \end{pmatrix}^t = \frac{1}{6} \begin{pmatrix} -3 & -1 & 4 \\ 3 & 5 & -2 \\ -3 & 1 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -3/6 & -1/6 & 4/6 \\ 3/6 & 5/6 & -2/6 \\ -3/6 & 1/6 & 2/6 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} -1/2 & -1/6 & 2/3 \\ 1/2 & 5/6 & -1/3 \\ -1/2 & 1/6 & 1/3 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

3.

$$\begin{aligned} \mathbf{A}^2 &= \begin{pmatrix} 9 & -8 & 4 \\ 4 & -3 & 2 \\ -8 & 8 & -3 \end{pmatrix} \text{ y} \\ \mathbf{A}^2 - 2\mathbf{A} &= \begin{pmatrix} 9 & -8 & 4 \\ 4 & -3 & 2 \\ -8 & 8 & -3 \end{pmatrix} - 2 \begin{pmatrix} 5 & -4 & 2 \\ 2 & -1 & 1 \\ -4 & 4 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 9-10 & -8+8 & 4-4 \\ 4-4 & -3+2 & 2-2 \\ -8+8 & 8-8 & -3+2 \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix} = -\mathbf{I}_3 \end{aligned}$$

4. Para que los vectores sean linealmente independientes, el determinante formado por ellos ha de ser no nulo.

$$\text{Sea } \mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & 1 & 2a \\ 1 & a & 1 \\ -2 & 2 & 0 \end{pmatrix}.$$

Su determinante vale:  $\det(\mathbf{A}) = 2a - 2 + 4a^2$ .

Los valores de  $a$  que anulan el determinante anterior son:

$$a = \frac{1}{2} \text{ y } a = -1.$$

Ello implica que cualquier valor de  $a$  distinto a éstos hace que los vectores sean linealmente independientes (y, por tanto, base de  $\mathbb{R}^3$  ya que son 3 vectores).

5. Primero hemos de comprobar que  $\mathbf{A}$  es una matriz regular (invertible). Para ello, calculamos su determinante y comprobamos que no vale 0:

$$\begin{vmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 3 & 1 & 2 \end{vmatrix} = 2 - 3 = -1 \neq 0$$

Primero hemos de despejar  $\mathbf{X}$  en la expresión matricial anterior, para lo cual debemos multiplicar por  $\mathbf{A}^{-1}$  **por la derecha** ambos miembros de la ecuación, de modo que nos quedará.

$$\mathbf{X} \cdot \mathbf{A} \cdot \mathbf{A}^{-1} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{A}^{-1} \Rightarrow \mathbf{X} = \mathbf{B} \cdot \mathbf{A}^{-1}$$

Ahora procedemos a calcular la inversa de A y el producto  $\mathbf{B} \cdot \mathbf{A}^{-1}$ :

$$\mathbf{B} \cdot \mathbf{A}^{-1} = \begin{pmatrix} -5 & 10 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & -3 & -1 \end{pmatrix}$$

6. La inversa existe si el determinante de la matriz es distinto de 0.

$$\begin{vmatrix} a & 0 & 0 \\ 1 & a & 2 \\ 1 & 2 & a \end{vmatrix} = a(a^2 - 4) = 0 \Leftrightarrow a = 0 \quad \text{ó} \quad a = \pm 2$$

luego la inversa existirá cuando  $a$  sea diferente de 0, 2 y  $-2$ .

Formamos la matriz de los adjuntos:

$$\begin{pmatrix} a^2 - 4 & 2 - a & 2 - a \\ 0 & a^2 & -2a \\ 0 & -2a & a^2 \end{pmatrix}$$

Transponemos:

$$\begin{pmatrix} a^2 - 4 & 0 & 0 \\ 2 - a & a^2 & -2a \\ 2 - a & -2a & a^2 \end{pmatrix}$$

Y dividimos por el determinante de la matriz:

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{a} & 0 & 0 \\ -\frac{1}{a(2+a)} & \frac{a}{a^2-4} & \frac{-2}{a^2-4} \\ -\frac{1}{a(2+a)} & \frac{-2}{a^2-4} & \frac{a}{a^2-4} \end{pmatrix}$$

7. La dimensión del subespacio generado es igual al rango de la matriz formada por los vectores dados.

$$\text{rg} \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 2 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & -3 \end{pmatrix} = 2 \quad \text{y por tanto la dimensión del subespacio es 2.}$$

Como el menor  $\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 0 \end{vmatrix} \neq 0$  tenemos que los vectores que proporcionan ese menor,  $(1, 2, 0)$  y  $(1, 0, 1)$  son linealmente independiente y por tanto forman una base del subespacio.

Para que  $(4, 3, k) \in \langle (1, 2, 0), (1, 0, 1) \rangle$  este vector debe ser linealmente dependiente con los vectores de la base del subespacio, esto es el determinante:

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 4 \\ 2 & 0 & 3 \\ 0 & 1 & k \end{vmatrix} = 0, \quad \text{esto es } 5 - 2k = 0 \quad \text{y por tanto } k = 5/2.$$

8.

a)

$$\begin{vmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \\ 2 & 3 & 3 \end{vmatrix} \neq 0 \quad \text{y} \quad \begin{vmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{vmatrix} \neq 0 \quad \text{y por tanto los dos conjuntos de vectores son}$$

linealmente independientes y por ser  $\dim \mathbb{R}^3 = 3$ , concluimos que los dos conjuntos son base de  $\mathbb{R}^3$ .

Las coordenadas de  $v$  en  $B$  son:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \\ 2 & 3 & 3 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix}$$

Y las coordenadas de  $v$  en  $A$  son:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

Los cálculos pueden ser comprobados con software.

b) La matriz del cambio de base de  $B$  a  $A$  es:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & 2 & 4 \\ 2 & 3 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Finalmente comprobamos usando esta matriz los resultados de (a), ya que el cambio de coordenadas del vector que tiene coordenadas  $(1/2, -1/4, 1/4)$  en  $B$ , debe proporcionar las coordenadas  $(1/2, 1/2, 1/2)$  en  $A$ , en efecto:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1/2 \\ -1/4 \\ 1/4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 \\ 1/2 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

9.

a) V   b) V   c) V   d) F   e) V   f) V

10.

a) En primer lugar comprobemos que  $B_1 \subset W$ . Sólo hay que comprobar que los dos vectores verifican la ecuación que determina  $W$ :  $x + y + z = 0$

$$\begin{aligned} -1 + 0 + 1 &= 0 \Rightarrow (-1, 0, 1) \in W \\ -1 + 3 + (-2) &= 0 \Rightarrow (-1, 3, -2) \in W \end{aligned}$$

Comprobemos que el rango de la matriz formada por los dos vectores es máximo:

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

y efectivamente:

$$\begin{vmatrix} -1 & 0 \\ -1 & 3 \end{vmatrix} \rightarrow -3$$

por tanto, los dos vectores son linealmente independientes.

Además, son generadores, porque un vector  $(x, y, z)$  tal que  $x + y + z = 0$ , cumple  $z = -x - y$

$(x, y, z) = (-x - (1/3)y)(-1, 0, 1) + (1/3)y(-1, 3, -2)$ , ya que:

$$\begin{aligned} & (-x - (1/3)y)(-1, 0, 1) + (1/3)y(-1, 3, -2) = \\ & = (x + (1/3)y - (1/3)y, (1/3)y3, -x - (1/3)y - 2(1/3)y) = (x, y, -x - y) = (x, y, z). \end{aligned}$$

b) En primer lugar comprobaremos que  $(2, -1, -1) \in W$ , efectivamente:

$$2 + (-1) + (-1) = 0 \Rightarrow (2, -1, -1) \in W$$

Ahora, el vector  $\mathbf{v}$  en la base que nos piden será de la forma  $(a, b)$ , que se calcula resolviendo el sistema:

$$(2, -1, -1) = a(-1, 0, 1) + b(-1, 3, -2)$$

que corresponde a este sistema de tres ecuaciones con dos incógnitas:

$$\text{resolver} \begin{cases} 2 = -a - b \\ -1 = 3b \\ -1 = a - 2b \end{cases} \rightarrow \left\{ \left\{ a = -\frac{5}{3}, b = -\frac{1}{3} \right\} \right\}$$

de donde podemos comprobar que  $a = -5/3$  y  $b = -1/3$ , por tanto son los coeficientes de nuestro vector.

c) Ahora, el vector  $\mathbf{v}$  en la base dada será también de la forma  $(a, b)$ , y resolviendo el sistema:

$$(2, -1, -1) = a(-1, 0, 1) + b(0, 1, -1)$$

que corresponde a este sistema de tres ecuaciones con dos incógnitas:

$$\begin{cases} 2 = -a \\ -1 = b \\ -1 = a - b \end{cases}$$

de donde podemos comprobar que  $a = -2$  y  $b = -1$  por tanto son los coeficientes de nuestro vector en dicha base.

d) Lo que haremos es poner los vectores de  $B_1$  en combinación lineal de los de  $B_2$ , así:

$$(-1, 0, 1) = a(-1, 0, 1) + b(0, 1, -1) \Rightarrow a = 1 \quad \text{y} \quad b = 0$$

esto es, que podemos escribir el vector  $(-1, 0, 1)$  como  $(1, 0)$  en la base  $B_2$ :

$$(-1, 3, -2) = a(-1, 0, 1) + b(0, 1, -1) \Rightarrow a = 1 \quad \text{y} \quad b = 3$$

y podemos escribir el vector  $(-1, 3, -2)$  como  $(1, 3)$  en la base  $B_2$ .

Así, la matriz correspondiente al cambio de base de  $B_1$  a  $B_2$  es la matriz que resulta después de escribir los vectores en columna:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$$

y efectivamente, si multiplicamos el vector  $\mathbf{v}$  escrito en la base  $B_1$  por la matriz  $A$ , obtenemos el vector  $\mathbf{v}$  escrito en la base  $B_2$ :

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 3 \end{pmatrix} \\ \mathbf{v} &= \begin{bmatrix} -5 & -1 \\ 3 & 3 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} -\frac{5}{3} & -\frac{1}{3} \end{bmatrix} \\ A \cdot \mathbf{v} &\rightarrow [-2, -1] \end{aligned}$$

11.

a) A partir de la expresión matricial se despeja el vector de producción  $\mathbf{X}$ , del modo siguiente:

$$\mathbf{X} = \mathbf{C}\mathbf{X} + \mathbf{D} \Rightarrow \mathbf{I}\mathbf{X} - \mathbf{C}\mathbf{X} = \mathbf{D} \Rightarrow \mathbf{X} = (\mathbf{I} - \mathbf{C})^{-1} \cdot \mathbf{D}$$

y por tanto, la demanda la podemos obtener a partir de la inversa de la matriz  $\mathbf{I} - \mathbf{C}$ . El vector de producción resultante es,  $x_1 = 225.9$ ;  $x_2 = 118.5$  y  $x_3 = 77.8$ .

b) Para determinar la demanda que se puede satisfacer a partir de las cantidades producidas basta con multiplicar  $(\mathbf{I} - \mathbf{C}) \cdot \mathbf{X} = \mathbf{D}$

Dado que  $I - C$  es

$$I - C = \begin{pmatrix} 0.5 & -0.4 & -0.2 \\ -0.2 & 0.7 & -0.1 \\ -0.1 & -0.1 & 0.7 \end{pmatrix}$$

la demanda que se puede satisfacer es

$$X = \begin{pmatrix} 4350 \\ 3480 \\ 1958 \end{pmatrix} \quad D = (I - C) \cdot X = \begin{pmatrix} 391.4 \\ 1370.2 \\ 587.6 \end{pmatrix}$$

12.

$$\begin{vmatrix} 1 & a & b+c \\ 1 & b & c+a \\ 1 & c & a+b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & b \\ 1 & b & c \\ 1 & c & a \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} 1 & a & c \\ 1 & b & a \\ 1 & c & b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & b \\ 1 & b & c \\ 1 & c & a \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 1 & a & b \\ 1 & a & b \\ 1 & b & c \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & b \\ 1 & b & c \\ 1 & c & a \end{vmatrix} - \begin{vmatrix} 1 & a & b \\ 1 & b & c \\ 1 & b & c \end{vmatrix} = 0$$

O también

$$\begin{vmatrix} 1 & a & b+c \\ 1 & b & c+a \\ 1 & c & a+b \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1 & a & a+b+c \\ 1 & b & b+c+a \\ 1 & c & c+a+b \end{vmatrix} = (a+b+c) \begin{vmatrix} 1 & a & 1 \\ 1 & b & 1 \\ 1 & c & 1 \end{vmatrix} = 0.$$

13.

a)

Ecuación vectorial:  $(x, y, z) = (-1, 0, 3) + k(2, -1, 4)$ ,  $k \in \mathbb{R}$

$$\text{Ecuaciones paramétricas: } \begin{cases} x = -1 + 2k \\ y = -k \\ z = 3 + 4k \end{cases} \quad k \in \mathbb{R}$$

$$\text{Ecuación continua: } \frac{x+1}{2} = \frac{y}{-1} = \frac{z-3}{4}$$

b) Para que  $Q$  sea un punto de  $r$ , sus coordenadas han de satisfacer la ecuación de la recta, i.e.:

$$\frac{x+1}{2} = \frac{y}{-1} = \frac{(-3)-3}{4} = \frac{-3}{2} \text{ de donde:}$$

$$x + 1 = -3 \Rightarrow x = -4$$

$$y = \frac{3}{2}$$

Así pues, el punto será  $Q(-4, 3/2, -3)$ .

14.

a) Ecuación general: 
$$\begin{vmatrix} x - (-2) & y - 1 & z - 1 \\ 3 & -1 & 2 \\ 2 & -2 & 1 \end{vmatrix} = 0$$

$$A(x, y, z) = \begin{pmatrix} x+2 & y-1 & z-1 \\ 3 & -1 & 2 \\ 2 & -2 & 1 \end{pmatrix}, |A(x, y, z)| = 3 \cdot x + 9 + y - 4 \cdot z$$

Por tanto, la ecuación general del plano será:  $3x + y - 4z + 9 = 0$

b) Para que Q pertenezca al plano, ha de verificar la ecuación del mismo, i.e.:

$$3(x) + (-3) - 4(0) + 9 = 3x + 6 = 0 \rightarrow x = -2$$

Así pues, el punto será  $Q(-2, -3, 0)$

15.

a) La matriz M será (entendiendo que cada fila corresponde a las conexiones desde un sitio web origen hacia los sitios web destino):

$$M = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D & E \end{matrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} & \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \\ E \end{matrix} \end{matrix}$$

b) Ahora, la nueva matriz será:

$$N = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D & E \end{matrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} & \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \\ E \end{matrix} \end{matrix}$$

c) Se comprueba que  $N = M^2$ , i.e.,  $M^2$  nos proporciona los enlaces indirectos a través de una conexión (*site*):

$$M^2 = \begin{matrix} & \begin{matrix} A & B & C & D & E \end{matrix} \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} & \begin{matrix} A \\ B \\ C \\ D \\ E \end{matrix} \end{matrix}$$

Se puede comprobar que  $M^3$  proporciona los enlaces indirectos a través de dos conexiones,  $M^4$  los enlaces indirectos a través de tres conexiones, etc.

d) Calculemos  $M + M^2$ :

$$M + M^2 = \begin{matrix} & \text{A} & \text{B} & \text{C} & \text{D} & \text{E} \\ \begin{matrix} \text{A} \\ \text{B} \\ \text{C} \\ \text{D} \\ \text{E} \end{matrix} & \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \end{matrix}$$

La matriz obtenida representa los enlaces, bien directos o bien a través de una conexión, entre los *web sites*.

16.

a) La matriz buscada puede ser la siguiente (observar que no tiene por qué ser única, ya que puede variar en dimensiones):

$$M = \begin{pmatrix} 13 & 14 & 9 \\ 1 & 1 & 1 \\ 15 & 28 & 28 \\ 1 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

A partir de esta matriz, no resultaría excesivamente complicado (para un especialista) obtener el texto original. Por ejemplo, el valor 1 se repite con bastante frecuencia, lo que denota que probablemente se trate de una vocal. Lógicamente, cuanto más largo sea el texto, tanto más fácil será detectar patrones en la secuencia que ayuden a su decodificación.

b) Podemos obtener una codificación bastante más sofisticada si multiplicamos la matriz anterior por otra matriz (la de codificación–decodificación):

$$M = \begin{pmatrix} 13 & 14 & 9 \\ 1 & 1 & 1 \\ 15 & 28 & 28 \\ 1 & 4 & 4 \end{pmatrix} \leftarrow \text{secuencia original}$$

$$C = \begin{pmatrix} 5 & -3 & 2 & 1 \\ -8 & -2 & 7 & 3 \\ -7 & -2 & -4 & 6 \\ 3 & -7 & 5 & 10 \end{pmatrix} \leftarrow \text{matriz de codificación-decodificación}$$

$$C \cdot M = \begin{pmatrix} 93 & 127 & 102 \\ 2 & 94 & 134 \\ -147 & -188 & -153 \\ 117 & 215 & 200 \end{pmatrix} \leftarrow \text{secuencia codificada}$$

Resulta evidente que, a menos que se conozca la matriz de codificación–decodificación empleada, no será sencillo descubrir patrones en la secuencia que proporcionen pistas sobre el texto original.

17.

a) Como se puede comprobar en la imagen siguiente, tanto  $\det(\mathbf{B})$  como  $\det(\mathbf{A})$  son no nulos y, por tanto, ambos conjuntos de vectores son linealmente independientes.

Con la Wiris podemos verlo de dos formas: bien usando determinantes:

$$\left\| \begin{array}{l} \mathbf{B} = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 6 \\ 1 & -7 & 3 \\ -2 & 4 & 5 \end{pmatrix}; \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & -5 & 7 \\ 1 & -1 & 0 \\ -2 & 2 & -5 \end{pmatrix}; \\ |\mathbf{B}| \rightarrow -115 \\ |\mathbf{A}| \rightarrow -20 \end{array} \right\|$$

o bien, directamente, con el comando correspondiente:

$$\left\| \begin{array}{l} \text{linealmente\_independientes?}([0,1,-2],[5,-7,4],[6,3,5]) \rightarrow \text{cierto} \\ \text{linealmente\_independientes?}([1,1,-2],[-5,-1,2],[7,0,-5]) \rightarrow \text{cierto} \end{array} \right\|$$

Además, es claro que  $\dim \mathbb{R}^3 = 3$  y, por lo tanto,  $\mathbf{A}$  y  $\mathbf{B}$  son bases de  $\mathbb{R}^3$ .

La imagen siguiente muestra cómo se pueden encontrar las coordenadas de  $\mathbf{v}$  en  $\mathbf{B}$  y en  $\mathbf{A}$ , respectivamente, haciendo servir la idea de matriz inversa:

$$\left\| \begin{array}{l} \mathbf{v} = [2,1,-1] \rightarrow [2,1,-1] \\ \mathbf{B}^{-1} \cdot \mathbf{v} \rightarrow \left[ \frac{152}{115}, \frac{16}{115}, \frac{5}{23} \right] \\ \mathbf{A}^{-1} \cdot \mathbf{v} \rightarrow \left[ \frac{2}{5}, -\frac{3}{5}, -\frac{1}{5} \right] \end{array} \right\|$$

Además, con la Wiris se pueden resolver ecuaciones que resultan de igualar un vector a 0 y, por tanto, podríamos haberlo hecho aplicando directamente el enunciado:

$$\left\| \begin{array}{l} \text{Para hacerlo con la base B pondríamos :} \\ \mathbf{B} = \{[0,1,-2],[5,-7,4],[6,3,5]\}; \\ \text{Pondremos } \mathbf{v} = x \cdot \mathbf{B}_1 + y \cdot \mathbf{B}_2 + z \cdot \mathbf{B}_3, \text{ es decir, que } \mathbf{v} - x \cdot \mathbf{B}_1 - y \cdot \mathbf{B}_2 - z \cdot \mathbf{B}_3 \text{ tiene que ser } \mathbf{0}. \\ \text{resolver}(\mathbf{v} - x \cdot \mathbf{B}_1 - y \cdot \mathbf{B}_2 - z \cdot \mathbf{B}_3) \rightarrow \left\{ \left\{ x = \frac{152}{115}, y = \frac{16}{115}, z = \frac{5}{23} \right\} \right\} \end{array} \right\|$$

b) La matriz **CB** del cambio de base de **B** a **A** es:

$$\mathbf{CB} = \mathbf{A}^{-1} \cdot \mathbf{B} \rightarrow \begin{pmatrix} \frac{5}{4} & -\frac{13}{2} & -\frac{8}{5} \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & -\frac{23}{5} \\ 0 & 2 & -\frac{11}{5} \end{pmatrix}$$

A continuación comprobamos, utilizando esta matriz **CB**, los resultados de a), ya que el cambio de coordenadas del vector que tiene coordenadas (152/115, 16/115, 5/23) en **B**, debe proporcionar las coordenadas (2/5, -3/5, -1/5) en **A**. Recordad que con la Wiris se pueden poner los vectores “horizontales” y el programa ya los entiende “verticales”. En efecto, se cumple lo que hemos dicho:

$$\left| \mathbf{CB} \cdot \begin{bmatrix} \frac{152}{115} \\ \frac{16}{115} \\ \frac{5}{23} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{2}{5} \\ -\frac{3}{5} \\ -\frac{1}{5} \end{bmatrix} \right? \rightarrow \text{cierto}$$

18.

La matriz **M** será (entendiendo que cada fila corresponde a las conexiones desde un lugar web origen hacia los lugares web destino):

$$\mathbf{M} = \begin{matrix} & \text{A} & \text{B} & \text{C} & \text{D} & \text{E} & \text{F} \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} & \text{A} \\ & \text{B} \\ & \text{C} \\ & \text{D} \\ & \text{E} \\ & \text{F} \end{matrix}$$

Según se explica en el ejercicio de autoevaluación 14, página 65, la matriz **N** que nos piden será  $\mathbf{N} = \mathbf{M} + \mathbf{M}^2 + \mathbf{M}^3$ , i.e.:

$$\mathbf{N} = \mathbf{M} + \mathbf{M}^2 + \mathbf{M}^3 \rightarrow \begin{matrix} & \text{A} & \text{B} & \text{C} & \text{D} & \text{E} & \text{F} \\ \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 2 & 2 & 2 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} & \text{A} \\ & \text{B} \\ & \text{C} \\ & \text{D} \\ & \text{E} \\ & \text{F} \end{matrix}$$

Los elementos 0 que hay en **N** significan que no hay enlace directo, ni mediante una conexión ni mediante dos. Los elementos 1 significan que hay un único enlace (el cual será o bien directo, o bien mediante una conexión o bien mediante dos conexiones). Además, los elementos 2 indican que se puede hacer el enlace de dos formas distintas (i.e., uno con una conexión y el otro con dos, etc.). Hay que observar también que, a pesar de que el grafo inicial presenta pocos enlaces directos, al considerar las conexiones de hasta orden 2 nos percatamos de que casi todas las webs están a una “distancia” de tres clics de ratón.

19.

a), b) y c): La dimensión de  $M$  es  $10 \times 10$  (10 filas por 10 columnas):

$$\begin{array}{l}
 M = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 \\
 M^T \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\
 \\
 \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & \frac{2}{3} & 0 & -\frac{2}{3} & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{2}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 \\ -\frac{2}{3} & 0 & \frac{2}{3} & 0 & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{2}{3} & 0 & -\frac{2}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & \frac{2}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 \\ -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{2}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & -\frac{2}{3} & 0 & \frac{2}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \\ \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} \\ 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} & 0 & \frac{1}{3} & 0 \end{pmatrix}
 \end{array}$$

Con la ayuda de la calculadora Wiris hallamos el determinante de la matriz:

$$|M| \rightarrow -9$$

d)

$$\begin{cases} M \cdot M^{-1} \rightarrow 1 \\ M^{-1} \cdot M \rightarrow 1 \end{cases}$$

El producto de matrices NO es conmutativo, a pesar de que en este caso particular del ejercicio sí lo sea.

## Glosario

**adjunto del elemento  $a_{ij}$  de una matriz cuadrada  $m$**  Determinante menor complementario del elemento  $a_{ij}$  con el signo  $(-1)^{i+j}$  donde  $i, j$  son los índices de la fila y la columna que ocupa el elemento.

**base de un espacio (o un subespacio) vectorial  $f$**  Conjunto de vectores linealmente independientes, tales que todo vector del espacio (o el subespacio) es combinación lineal de éstos.

**base ortogonal  $f$**  Base cuyos vectores, tomados dos a dos, son ortogonales entre sí.

**base ortonormal  $f$**  Base ortogonal que, además, está compuesta por vectores unitarios.

**determinante  $m$**  Dada una matriz cuadrada, el determinante es un número que se calcula a partir de sus elementos y que proporciona información sobre la independencia lineal de sus filas (y de sus columnas).

**dimensión de un espacio (o un subespacio) vectorial  $f$**  Número máximo de vectores linealmente independientes que contiene este espacio y que es igual al número de vectores de cualquier base del espacio (o subespacio).

**espacio vectorial sobre  $\mathbb{R}$   $m$**  Conjunto dotado de una operación interna que recibe el nombre de suma y una multiplicación por escalares reales con ciertas propiedades específicas.

**generadores de un espacio (o subespacio) vectorial  $m$**  Todo conjunto de vectores tales que todo vector del espacio (o subespacio) se puede poner como combinación lineal del conjunto de generadores.

**independencia lineal de vectores  $f$**  Dado un conjunto  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$  de vectores, es linealmente independiente si la ecuación  $k_1\mathbf{v}_1 + \dots + k_k\mathbf{v}_k = \mathbf{0}$  implica  $k_1 = \dots = k_k = 0$ . En caso contrario decimos que son linealmente dependientes.

**matriz  $f$**  Tabla de números en forma de  $n$  filas y  $m$  columnas. Esto será una matriz  $n \times m$ .

**matriz inversa  $f$**  Aquella que presentan las matrices cuadradas que tienen determinante diferente de cero. Su producto con la matriz dada, tanto por la izquierda como por la derecha, es la matriz identidad.

**menor  $adj$**  Dada una matriz, se llama *menor* o *determinante menor* a cualquier determinante de la matriz cuadrada que se forme con los elementos de la matriz correspondientes a  $k$  filas y  $k$  columnas, suprimiendo las restantes. Las filas y columnas no deben coincidir necesariamente.

**menor complementario  $adj$**  Dada una matriz cuadrada, llamamos menor complementario de un elemento  $a_{ij}$ , al determinante menor que se forma suprimiendo la fila  $i$  y la columna  $j$ .

**módulo o norma de un vector** Es la longitud de un vector. Se obtiene al calcular la raíz cuadrada del producto escalar del vector por sí mismo.

**rango de un conjunto de vectores  $m$**  Número máximo de vectores linealmente independientes que contiene.

**subespacio vectorial  $m$**  Subconjunto de un espacio vectorial que tiene estructura de espacio vectorial.

**subespacio vectorial generado  $m$**  Dado un conjunto de vectores  $\{\mathbf{v}_1, \dots, \mathbf{v}_k\}$ , el subespacio que genera es el conjunto de todos los vectores que son combinación lineal de los vectores del conjunto.

**vector  $m$**  Llamamos vectores a los elementos de un espacio vectorial. Los vectores del espacio vectorial numérico  $n$ -dimensional están formados por una matriz de una sola columna (o una sola fila) de  $n$  elementos.

**vector unitario** Todo vector cuyo módulo sea 1.

**vectores ortogonales** Dos vectores son ortogonales si su producto escalar vale 0.

## Bibliografía

### Bibliografía básica

**Anton, H.** (2002). *Introducción al Álgebra Lineal*. Ed. Limusa Wiley.

Libro completo que trata con profundidad los conceptos desarrollados en este módulo. Incluye bastantes demostraciones, ejemplos y actividades resueltas.

**González, F.; Villanova, J.** (1985). *Curso Práctico de Matemáticas COU*. Edunsa.

Contiene buenos resúmenes teóricos y abundantes ejercicios resueltos o con solución.

**Lay, M.** (1999). *Álgebra Lineal y sus Aplicaciones*. Prentice-Hall.

Libro completo, especialmente orientado a las aplicaciones del álgebra lineal en diversos campos.

**Vizmanos, J.; Anzola, M.** (1995). *Matemáticas I*. Editorial SM.

Explica con claridad los conceptos e incluye abundantes ejemplos.

### Bibliografía complementaria

**Bermúdez, L. y otros** (1995). *Álgebra Lineal*. Ediciones Media.

**Fraleigh, J.; Beauregard, R.** (1989). *Álgebra Lineal*. Addison-Wesley.

**Hernández, E.** (1994). *Álgebra y geometría*. Addison-Wesley.

**Lipschutz, S.** (1992). *Álgebra Lineal*. McGraw-Hill.

**Meyer, C.** (2004). *Matrix Analysis and Applied Algebra*. En: <http://matrixanalysis.com>

**Porter, G.; Hill, D.** (1996). *Interactive Linear Algebra*. Springer-Verlag.

**Sydsaeter, K.; Hammond, P.** (1996). *Matemáticas para el Análisis Económico*. Prentice-Hall.