

Álgebra Lineal

Departamento de Matemáticas
Universidad de Los Andes

Primer Semestre de 2007

LINEAR ALGEBRA

3RD EDITION



FRALEIGH
BEAUREGARD

Texto guía:

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Definición

Un **vector** en \mathbb{R}^n es un arreglo ordenado de n números reales. Podemos escribir un vector como la lista de sus componentes $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)$ o, equivalentemente, como una columna

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}.$$

Podemos sumar dos vectores **del mismo tamaño**, y también multiplicar vectores por números...

Suma y producto por escalares

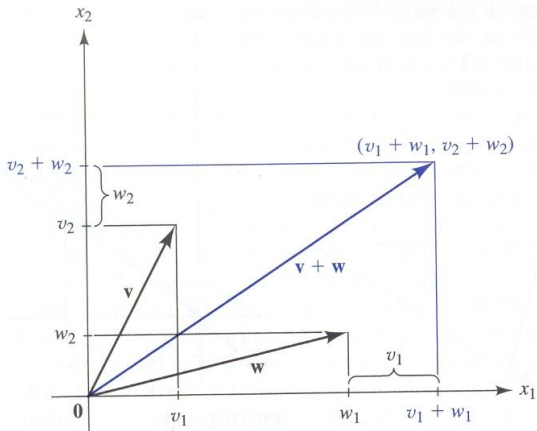
Dos vectores $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)$ y $\vec{w} = (w_1, \dots, w_n)$ en \mathbb{R}^n se suman de acuerdo con la regla:

$$\vec{v} + \vec{w} = (v_1, \dots, v_n) + (w_1, \dots, w_n) = (v_1 + w_1, \dots, v_n + w_n).$$

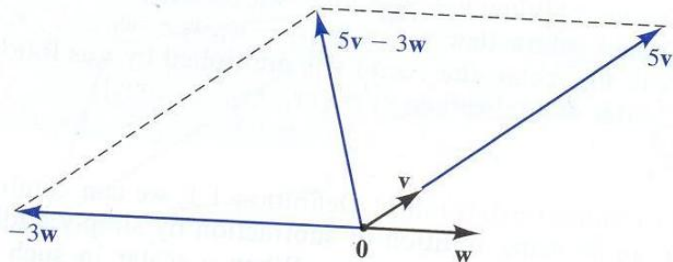
Un vector $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)$ se multiplica por un escalar $r \in \mathbb{R}$ según:

$$r \cdot \vec{v} = (rv_1, \dots, rv_n).$$

Gráficamente, la suma en \mathbb{R}^2 se representa



Así, por ejemplo,



Teorema (Propiedades de la adición vectorial)

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , entonces

① *Asociatividad:*

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w})$$

Teorema (Propiedades de la adición vectorial)

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , entonces

① *Asociatividad:*

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w})$$

② *Conmutatividad:*

$$\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}$$

Teorema (Propiedades de la adición vectorial)

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , entonces

① *Asociatividad:*

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w})$$

② *Conmutatividad:*

$$\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}$$

③ *Existencia de identidad aditiva:*

$$\vec{u} + \vec{0} = \vec{u}$$

Teorema (Propiedades de la adición vectorial)

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , entonces

① *Asociatividad:*

$$(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w})$$

② *Conmutatividad:*

$$\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}$$

③ *Existencia de identidad aditiva:*

$$\vec{u} + \vec{0} = \vec{u}$$

④ *Existencia de inverso aditivo:*

$$\vec{u} + (-\vec{u}) = \vec{0}$$

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

① **Distributividad:** $r \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = r \cdot \vec{v} + r \cdot \vec{w}$

Demostración

De ahora en adelante escribiremos $r \cdot \vec{v} = r\vec{v}$.

Propiedades de las operaciones elementales (continuación)

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

- 1 **Distributividad:** $r \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = r \cdot \vec{v} + r \cdot \vec{w}$
- 2 **Distributividad:** $(r + s) \cdot \vec{v} = r \cdot \vec{v} + s \cdot \vec{v}$

Demostración

De ahora en adelante escribiremos $r \cdot \vec{v} = r\vec{v}$.

Propiedades de las operaciones elementales (continuación)

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

- 1 **Distributividad:** $r \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = r \cdot \vec{v} + r \cdot \vec{w}$
- 2 **Distributividad:** $(r + s) \cdot \vec{v} = r \cdot \vec{v} + s \cdot \vec{v}$
- 3 **Asociatividad:** $r \cdot (s \cdot \vec{v}) = (rs) \cdot \vec{v}$

Demostración

De ahora en adelante escribiremos $r \cdot \vec{v} = r\vec{v}$.

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n , y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

- 1 **Distributividad:** $r \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = r \cdot \vec{v} + r \cdot \vec{w}$
- 2 **Distributividad:** $(r + s) \cdot \vec{v} = r \cdot \vec{v} + s \cdot \vec{v}$
- 3 **Asociatividad:** $r \cdot (s \cdot \vec{v}) = (rs) \cdot \vec{v}$
- 4 **Existencia de unidad multiplicativa:** $1 \cdot \vec{v} = \vec{v}$

Demostración

Se demuestra directamente apartir de la definición de la suma y multiplicación por escalares.

De ahora en adelante escribiremos $r \cdot \vec{v} = r\vec{v}$.

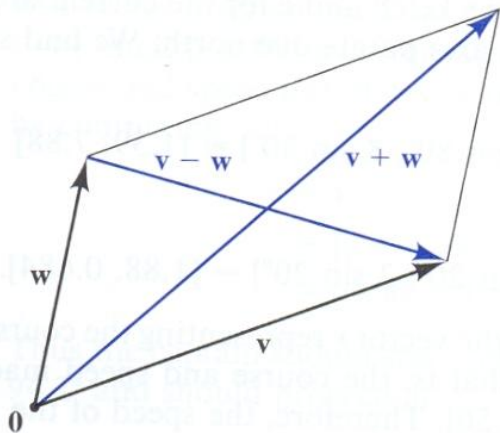
Definición

Una **combinación lineal** de n vectores $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n$ en \mathbb{R}^n es un vector que se puede escribir de la forma

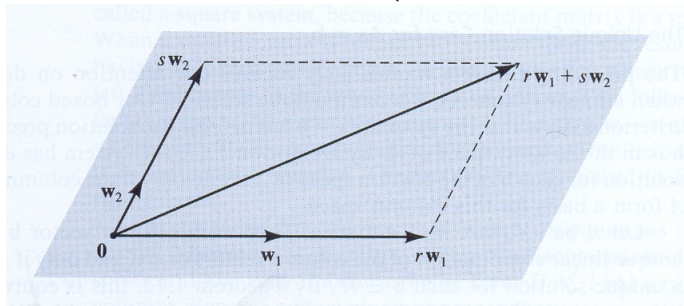
$$\vec{v} = r_1 \vec{v}_1 + r_2 \vec{v}_2 + \dots + r_n \vec{v}_n,$$

donde r_1, r_2, \dots, r_n son escalares reales.

Un ejemplo sencillo de combinación lineal de dos vectores es



En general, dos vectores \vec{w}_1 y \vec{w}_2 en \mathbb{R}^n generan un **plano** que pasa por el origen cuando no son paralelos (no son uno un múltiplo del otro):



Cada vector en tal plano puede escribirse como una combinación lineal apropiada de los vectores \vec{w}_1 y \vec{w}_2 .

Definición

El **espacio generado** por k vectores $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_k$ en \mathbb{R}^n es el conjunto

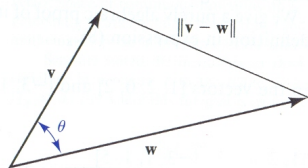
$$Sp(\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_k) = \{r_1\vec{v}_1 + r_2\vec{v}_2 + \dots + r_k\vec{v}_k \mid r_1, r_2, \dots, r_k \in \mathbb{R}\},$$

de **todas** las combinaciones lineales de tales vectores.

Ejemplo

- **Un** vector (no nulo) genera una **recta**.
- **Dos** vectores (no paralelos) generan un **plano**.

Cómo hacer geometría en \mathbb{R}^n ?



En el plano o el espacio las distancias y los ángulos son medidos mediante una operación llamada **producto escalar**, en \mathbb{R}^n procedemos en forma similar:

Definición

La **norma** o **magnitud** de un vector $\vec{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n) \in \mathbb{R}^n$ se define como

$$|\vec{v}| = \sqrt{v_1^2 + v_2^2 + \dots + v_n^2}.$$

Definición

El **producto punto** entre 2 vectores $\vec{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n)$ y $\vec{w} = (w_1, w_2, \dots, w_n)$ en \mathbb{R}^n es el número real

$$\vec{v} \cdot \vec{w} = v_1 w_1 + v_2 w_2 + \dots + v_n w_n.$$

Obsérvese que, usando el producto punto, podemos escribir la norma de un vector $\vec{v} = (v_1, v_2, \dots, v_n) \in \mathbb{R}^n$ como

$$|\vec{v}| = (\vec{v} \cdot \vec{v})^{\frac{1}{2}}.$$

Recordemos que, en el plano, dados dos vectores \vec{v}_1 y \vec{v}_2 ,

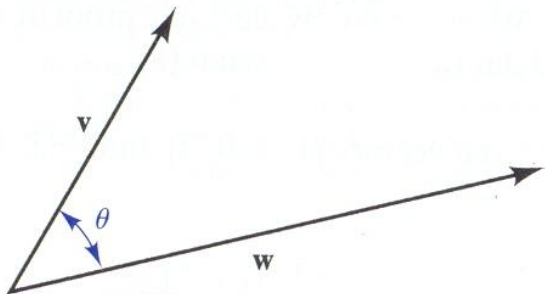
$$\vec{v}_1 \cdot \vec{v}_2 = |\vec{v}_1| |\vec{v}_2| \cos \theta,$$

donde θ es el ángulo entre los vectores. Usaremos tal identidad para definir el ángulo entre dos vectores en \mathbb{R}^n ...

Definición

Dados dos vectores \vec{v} y \vec{w} en \mathbb{R}^n , definimos el ángulo entre ellos como

$$\angle(\vec{v}, \vec{w}) = \arccos \left(\frac{\vec{v} \cdot \vec{w}}{|\vec{v}| |\vec{w}|} \right).$$

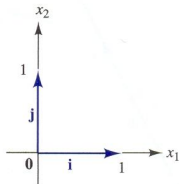


Paralelismo y perpendicularidad

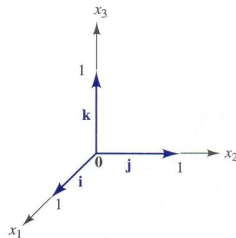
En particular...

- Si $\vec{v} \cdot \vec{w} = 0$ decimos que \vec{v} y \vec{w} son ortogonales o perpendiculares.
- Si $\vec{v} = r\vec{w}$, donde $r \in \mathbb{R}$ ($r \neq 0$), decimos que son paralelos.

Un ejemplo sencillo de vectores perpendiculares, en (a) \mathbb{R}^2 y (b) \mathbb{R}^3 , es el siguiente



(a)



(b)

Teorema

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} tres vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar. Entonces:

- 1 **Conmutatividad:** $\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{w} \cdot \vec{v}$.

Demostración

Estas propiedades del producto punto implican las siguientes propiedades de la norma...

Teorema

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} tres vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar. Entonces:

- 1 **Conmutatividad:** $\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{w} \cdot \vec{v}$.
- 2 **Distributividad:** $\vec{u} \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = \vec{u} \cdot \vec{v} + \vec{u} \cdot \vec{w}$.

Demostración

Estas propiedades del producto punto implican las siguientes propiedades de la norma...

Teorema

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} tres vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar. Entonces:

- 1 **Conmutatividad:** $\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{w} \cdot \vec{v}$.
- 2 **Distributividad:** $\vec{u} \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = \vec{u} \cdot \vec{v} + \vec{u} \cdot \vec{w}$.
- 3 **Homogeneidad:** $r(\vec{v} \cdot \vec{w}) = (r\vec{v}) \cdot \vec{w} = \vec{v} \cdot (r\vec{w})$.

Demostración

Estas propiedades del producto punto implican las siguientes propiedades de la norma...

Teorema

Sean \vec{u} , \vec{v} y \vec{w} tres vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar. Entonces:

- 1 **Conmutatividad:** $\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{w} \cdot \vec{v}$.
- 2 **Distributividad:** $\vec{u} \cdot (\vec{v} + \vec{w}) = \vec{u} \cdot \vec{v} + \vec{u} \cdot \vec{w}$.
- 3 **Homogeneidad:** $r(\vec{v} \cdot \vec{w}) = (r\vec{v}) \cdot \vec{w} = \vec{v} \cdot (r\vec{w})$.
- 4 **Positividad:** $\vec{v} \cdot \vec{v} \geq 0$ y $\vec{v} \cdot \vec{v} = 0$ si y solamente si $\vec{v} = \vec{0}$.

Demostración

Directa a partir de la definición.

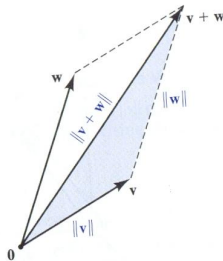
Estas propiedades del producto punto implican las siguientes propiedades de la norma...

Teorema

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar.

Entonces:

- 1 **Positividad:** $\|\vec{v}\| \geq 0$ y $\|\vec{v}\| = 0$ si y solamente si $\vec{v} = \vec{0}$.

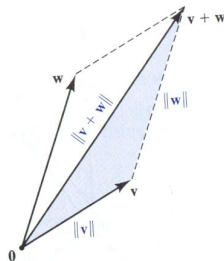


Teorema

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar.

Entonces:

- 1 **Positividad:** $\|\vec{v}\| \geq 0$ y $\|\vec{v}\| = 0$ si y solamente si $\vec{v} = \vec{0}$.
- 2 **Homogeneidad:** $\|r\vec{v}\| = |r| \|\vec{v}\|$.



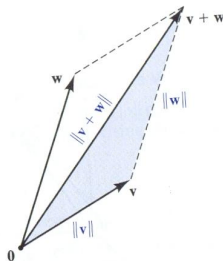
Teorema

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar.

Entonces:

- 1 **Positividad:** $|\vec{v}| \geq 0$ y $|\vec{v}| = 0$ si y solamente si $\vec{v} = \vec{0}$.
- 2 **Homogeneidad:** $|r\vec{v}| = |r| |\vec{v}|$.
- 3 **Desigualdad del triángulo:**

$$|\vec{v} + \vec{w}| \leq |\vec{v}| + |\vec{w}|.$$



Teorema

Sean \vec{v} y \vec{w} vectores en \mathbb{R}^n y r un escalar.

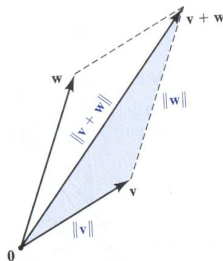
Entonces:

- 1 **Positividad:** $|\vec{v}| \geq 0$ y $|\vec{v}| = 0$ si y solamente si $\vec{v} = \vec{0}$.
- 2 **Homogeneidad:** $|r\vec{v}| = |r| |\vec{v}|$.
- 3 **Desigualdad del triángulo:**

$$|\vec{v} + \vec{w}| \leq |\vec{v}| + |\vec{w}|.$$

- 4 **Desigualdad de Schwarz:**

$$|\vec{v} \cdot \vec{w}| \leq |\vec{v}| |\vec{w}|.$$



Definición

Una **matriz** $m \times n$ es un arreglo ordenado rectangular de números reales

con m filas y n columnas:
$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}.$$

La matriz también puede denotarse $A = (a_{ij})$ con $1 \leq i \leq m$, $1 \leq j \leq n$ y, en algunos casos, también denotaremos por $(A)_{ij}$ la entrada ij de la matriz A . Llamaremos $M_{mn}(\mathbb{R})$ al conjunto de matrices $m \times n$ con entradas (o componentes) reales.

Al igual que los vectores, podemos sumar dos matrices **del mismo tamaño**, y también multiplicar matrices por números...

Suma de matrices

Dos matrices $A = (a_{ij})$ y $B = (b_{ij})$ en $M_{mn}(\mathbb{R})$ se suman de acuerdo con la regla:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ b_{21} & \cdots & b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & \cdots & b_{mn} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & \cdots & a_{1n} + b_{1n} \\ a_{21} + b_{21} & \cdots & a_{2n} + b_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & \cdots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}.$$

Producto por escalares

Una matriz $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$ se multiplica por un escalar

$r \in \mathbb{R}$ según:

$$rA = \begin{pmatrix} ra_{11} & ra_{12} & \cdots & ra_{1n} \\ ra_{21} & ra_{22} & \cdots & ra_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ ra_{m1} & ra_{m2} & \cdots & ra_{mn} \end{pmatrix}.$$

Teorema (Propiedades de la suma)

Sean A, B y C tres matrices $m \times n$, entonces

① *Asociatividad:*

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

Teorema (Propiedades de la suma)

Sean A, B y C tres matrices $m \times n$, entonces

① *Asociatividad:*

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

② *Conmutatividad:*

$$A + B = B + A$$

Teorema (Propiedades de la suma)

Sean A, B y C tres matrices $m \times n$, entonces

① *Asociatividad:*

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

② *Conmutatividad:*

$$A + B = B + A$$

③ *Existencia de identidad aditiva:*

$$A + O = O + A = A$$

Teorema (Propiedades de la suma)

Sean A, B y C tres matrices $m \times n$, entonces

① *Asociatividad:*

$$(A + B) + C = A + (B + C)$$

② *Conmutatividad:*

$$A + B = B + A$$

③ *Existencia de identidad aditiva:*

$$A + O = O + A = A$$

④ *Existencia de inverso aditivo:*

$$A + (-A) = O.$$

En los enunciados anteriores la matriz O es la matriz cuyas entradas son **todas** cero:

$$O = \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix},$$

y la matriz $-A$ es la matriz cuya entrada ij es $-a_{ij}$:

$$-A = \begin{pmatrix} -a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & -a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{m1} & -a_{m2} & \cdots & -a_{mn} \end{pmatrix}.$$

Propiedades de las operaciones elementales (continuación)

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean A y B matrices $m \times n$, y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

① **Distributividad:** $r(A + B) = rA + rB$

Demostración

También es posible multiplicar matrices, cuando ellas tienen el tamaño adecuado...

Propiedades de las operaciones elementales (continuación)

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean A y B matrices $m \times n$, y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

- 1 **Distributividad:** $r(A + B) = rA + rB$
- 2 **Distributividad:** $(r + s)A = rA + sA$

Demostración

También es posible multiplicar matrices, cuando ellas tienen el tamaño adecuado...

Propiedades de las operaciones elementales (continuación)

Teorema (Propiedades de la multiplicación por escalares)

Sean A y B matrices $m \times n$, y sean r y s escalares en \mathbb{R} .

- 1 **Distributividad:** $r(A + B) = rA + rB$
- 2 **Distributividad:** $(r + s)A = rA + sA$
- 3 **Asociatividad:** $r(sA) = (rs)A$.

Demostración

Se demuestra directamente apartir de la definición de la suma y multiplicación por escalares.

También es posible multiplicar matrices, cuando ellas tienen el tamaño adecuado...

Definición

Sean $A_{m \times n}$ y $B_{n \times l}$ matrices $m \times n$ y $n \times l$, respectivamente, es decir que el número de columnas de A es igual al número de filas de B . La matriz **producto** AB es la matriz cuya componente ij está dada por el producto (como vectores) de la i -ésima fila de A por la j -ésima columna de B . Es decir:

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \cdots & \cdots & \cdots & \vdots \\ \mathbf{a}_{i1} & \mathbf{a}_{i2} & \cdots & \cdots & \mathbf{a}_{in} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & \mathbf{b}_{1j} & \cdots & b_{1l} \\ b_{21} & \cdots & \mathbf{b}_{2j} & \cdots & b_{2l} \\ \vdots & \cdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \vdots & \cdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & \mathbf{b}_{nj} & \cdots & b_{nl} \end{pmatrix}$$

$$(AB)_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \cdots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}.$$

Así, por ejemplo, para $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & -2 \\ 4 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$ y $B = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 1 & 4 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$,

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & -2 \\ 4 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}_{4 \times 3} \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 1 & 4 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}_{3 \times 2} = \begin{pmatrix} 6 & 5 \\ -2 & 2 \\ -1 & \mathbf{10} \\ 5 & 2 \end{pmatrix}_{4 \times 2},$$

donde la tercera fila y segunda columna ha sido calculada según la fórmula dada anteriormente, i.e.

$$\begin{aligned} (AB)_{32} &= a_{31}b_{12} + a_{32}b_{22} + a_{33}b_{32} \\ &= (4)(0) + (3)(4) + (2)(-1) = \mathbf{10}. \end{aligned}$$

Transposición de matrices

Definición

Sea $A = (a_{ij})$ una matriz en $M_{mn}(\mathbb{R})$, la **transpuesta** de A , denotada A^T , es la matriz $A^T = (a_{ji}) \in M_{mn}(\mathbb{R})$, i.e.

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}_{m \times n} \implies A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \cdots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{m2} \\ \vdots & \cdots & \cdots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}_{n \times m}$$

Ejemplo

Para la matriz $B = \begin{pmatrix} -2 & 0 \\ 1 & 4 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$ tenemos que $B^T = \begin{pmatrix} -2 & 1 & 2 \\ 0 & 4 & -1 \end{pmatrix}$.

Atención!

Obsérvese que, en el ejemplo anterior, aunque se puede definir el producto AB **no es posible definir BA** !

Así, solo están definidos ambos productos, AB y BA , cuando las matrices son cuadradas y del mismo tamaño. En general,

$$AB \neq BA,$$

luego **la multiplicación de matrices no es conmutativa.**

Algunas Propiedades de la multiplicación matricial y la transposición

Así como existe una *identidad* para la suma de matrices (la matriz O), existe una matriz que juega el mismo papel respecto a la multiplicación:

Definición

La matriz *identidad* (de tamaño $n \times n$) es la matriz diagonal

$$I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 \end{pmatrix}.$$

Tenemos entonces que, para cualquier matriz A de tamaño $m \times n$,

$$AI = A.$$

Teorema (Propiedades de la multiplicación matricial)

Sean A, B y C tres matrices y r un escalar, entonces

① **Asociatividad:** $(AB)C = A(BC)$

Teorema (Propiedades de la multiplicación matricial)

Sean A, B y C tres matrices y r un escalar, entonces

- 1 **Asociatividad:** $(AB)C = A(BC)$
- 2 **Distributividad a izquierda:**

$$A(B + C) = AB + AC$$

Teorema (Propiedades de la multiplicación matricial)

Sean A, B y C tres matrices y r un escalar, entonces

① *Asociatividad*: $(AB)C = A(BC)$

② *Distributividad a izquierda*:

$$A(B + C) = AB + AC$$

③ *Distributividad a derecha*:

$$(A + B)C = AC + BC$$

Teorema (Propiedades de la multiplicación matricial)

Sean A, B y C tres matrices y r un escalar, entonces

① *Asociatividad*: $(AB)C = A(BC)$

② *Distributividad a izquierda*:

$$A(B + C) = AB + AC$$

③ *Distributividad a derecha*:

$$(A + B)C = AC + BC$$

④ *Distributividad de escalares*: $r(AB) = (rA)B = A(rB)$

Teorema (Propiedades de la multiplicación matricial)

Sean A, B y C tres matrices y r un escalar, entonces

① *Asociatividad*: $(AB)C = A(BC)$

② *Distributividad a izquierda*:

$$A(B + C) = AB + AC$$

③ *Distributividad a derecha*:

$$(A + B)C = AC + BC$$

④ *Distributividad de escalares*: $r(AB) = (rA)B = A(rB)$

⑤ *Identidad multiplicativa*: $IA = AI = A$.

De ahora en adelante, cada vez que un producto matricial sea indicado, se asume que las matrices tienen el tamaño indicado para que su producto esté bien definido.

Teorema (Propiedades de la transposición)

Sean A y B dos matrices. Entonces

1

$$(A^T)^T = A$$

Teorema (Propiedades de la transposición)

Sean A y B dos matrices. Entonces

1

$$(A^T)^T = A$$

2

$$(A + B)^T = A^T + B^T$$

Teorema (Propiedades de la transposición)

Sean A y B dos matrices. Entonces

1

$$(A^T)^T = A$$

2

$$(A + B)^T = A^T + B^T$$

3

$$(AB)^T = B^T A^T.$$

Veamos con detalle la prueba de la última de las propiedades enunciadas en el teorema (las dos primeras pueden verificarse directamente).

Demostración

Sean $A = (a_{ij}) \in M_{mn}(\mathbb{R})$ y $B = (b_{rs}) \in M_{nk}(\mathbb{R})$ dos matrices arbitrarias, luego podemos multiplicarlas para obtener $AB \in M_{mk}(\mathbb{R})$. Tenemos que probar que las matrices $(AB)^T$ y $B^T A^T$ son iguales, es decir que cada una de las entradas de $(AB)^T$ es igual a la entrada correspondiente de $B^T A^T$, i.e.

$$(AB)_{ij}^T = (B^T A^T)_{ij} \quad \forall 0 \leq i \leq m, 0 \leq j \leq k.$$

Pero

$$(AB)_{ij}^T = (AB)_{ji} = \sum_{l=1}^n (A)_{jl} (B)_{li} = \sum_{l=1}^n a_{jl} b_{li}$$

y, por otra parte,

$$(B^T A^T)_{ij} = \sum_{l=1}^n (B^T)_{il} (A^T)_{lj} = \sum_{l=1}^n b_{li} a_{jl},$$

luego hemos demostrado lo que queríamos.

Definición

Una matriz A es llamada **simétrica** si

$$A = A^T.$$

Toda matriz A simétrica es necesariamente cuadrada y

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \mathbf{a}_{12} & \cdots & \mathbf{a}_{1n} \\ \mathbf{a}_{12} & a_{22} & \cdots & \mathbf{a}_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ \mathbf{a}_{1n} & \mathbf{a}_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}.$$

El producto punto como multiplicación matricial

Dado que los vectores son matrices con una sola columna,

$$\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n = M_{n1}(\mathbb{R}),$$

podemos escribir el producto escalar de dos vectores $\vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^n$ como un producto de matrices:

$$\vec{v} \cdot \vec{w} = \vec{v}^T \vec{w} = \begin{pmatrix} v_1 & v_2 & \cdots & v_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n v_i w_i.$$

Una observación importante...

Si A es una matriz $m \times n$ y B es una matriz $n \times k$, podemos calcular el producto AB mediante la siguiente fórmula:

$$AB = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{12} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \cdots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} | & | & \cdots & | \\ \vec{b}_1 & \vec{b}_2 & \cdots & \vec{b}_k \\ | & | & \cdots & | \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} | & | & & | \\ A\vec{b}_1 & A\vec{b}_2 & \cdots & A\vec{b}_k \\ | & | & & | \end{pmatrix},$$

donde los vectores $\{\vec{b}_1, \vec{b}_2, \dots, \vec{b}_k\}$ son los vectores columna de la matriz B . Esta observación será fundamental para entender el rol de las matrices como transformaciones lineales más adelante.

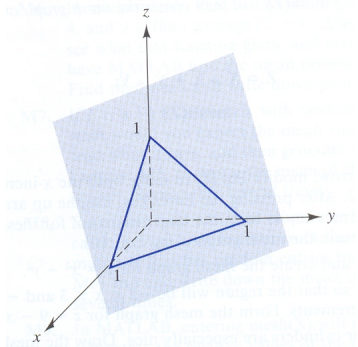
Ecuaciones Lineales

Una ecuación lineal en n variables es una ecuación de la forma

$$r_1x_1 + r_2x_2 + \cdots + r_nx_n = a,$$

donde los coeficientes $r_1, \dots, r_n, a \in \mathbb{R}$ son conocidos y las variables x_1, \dots, x_n son llamadas incógnitas.

Cada ecuación lineal representa un **lugar geométrico**. Por ejemplo, la ecuación $x + y + z = 1$ representa un plano en \mathbb{R}^3 :



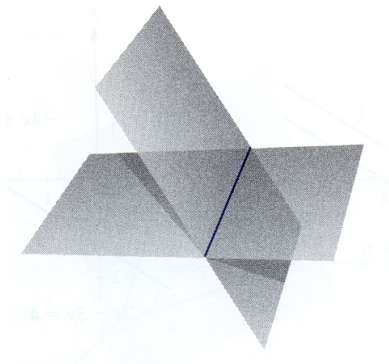
Sistemas de Ecuaciones Lineales

Un **sistema de m ecuaciones lineales** en n variables es una colección de ecuaciones lineales de la forma

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= b_2 \\&\vdots \\a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m\end{aligned}$$

donde los coeficientes $a_{ij}, b_k \in \mathbb{R}$ son números reales conocidos para $0 \leq i \leq m$, $0 \leq j \leq n$ y $0 \leq k \leq m$.

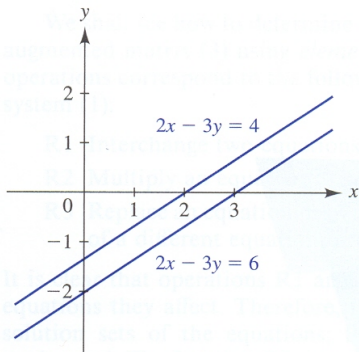
Tener varias ecuaciones lineales es tener varios lugares geométricos en \mathbb{R}^n , y queremos usar el álgebra matricial para estudiarlos. Por ejemplo, dos ecuaciones lineales “diferentes” en \mathbb{R}^3 representan dos planos cuya intersección es una recta:



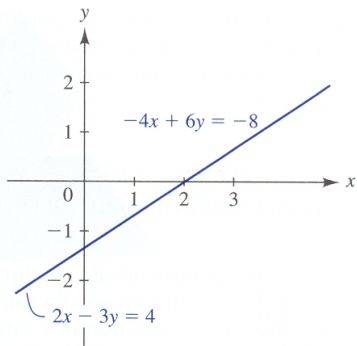
Solucionar el sistema significa encontrar tal recta...

... pero, aunque pueden existir soluciones, también puede pasar que no existan soluciones, o que existan infinitas soluciones:

$$\begin{cases} 2x - 3y = 4 \\ 2x - 3y = 6 \end{cases}$$



$$\begin{cases} 2x - 3y = 4 \\ -4x + 6y = -8 \end{cases}$$



Un sistema de m ecuaciones lineales en n incógnitas

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= b_2 \\&\vdots \\a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m\end{aligned}$$

puede escribirse en forma compacta en notación matricial como $A\vec{x} = \vec{b}$,
donde

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}$$

Vamos a definir, a partir de la matriz de coeficientes $A = (a_{ij})$, una **matriz aumentada** y una serie de **operaciones elementales** que nos permitirán encontrar las soluciones al sistema (en caso de que existan). Este método es conocido como **reducción de Gauss-Jordan**.

Definición

La **matriz aumentada** asociada al sistema $A\vec{x} = \vec{b}$ es la matriz

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right),$$

que escribiremos en forma abreviada como $(A|\vec{b})$.

Como indicamos en un ejemplo anterior, multiplicar por un escalar una ecuación lineal no modifica el lugar geométrico que representa (las rectas definidas por $2x - 3y = 4$ y $-4x + 6y = -8$ son la misma). En general, dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned}$$

hay dos operaciones elementales que no alteran el lugar geométrico definido por ellas:

Operaciones Elementales

- 1 Multiplicar una ecuación por un escalar (diferente de cero),

Como indicamos en un ejemplo anterior, multiplicar por un escalar una ecuación lineal no modifica el lugar geométrico que representa (las rectas definidas por $2x - 3y = 4$ y $-4x + 6y = -8$ son la misma). En general, dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= b_2 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n &= b_m \end{aligned}$$

hay dos operaciones elementales que no alteran el lugar geométrico definido por ellas:

Operaciones Elementales

- 1 Multiplicar una ecuación por un escalar (diferente de cero),
- 2 Sumar (un múltiplo de) una ecuación del sistema con (un múltiplo de) otra.

Las operaciones descritas anteriormente dan lugar, en la notación de matriz aumentada para el sistema, a las siguientes operaciones elementales entre filas:

Operaciones elementales entre filas

Sea $A\vec{x} = \vec{b}$ un sistema de ecuaciones lineales con matriz aumentada

$$(A|\vec{b}) = \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right).$$

Las siguientes son las operaciones elementales entre filas:

- 1 Intercambiar dos filas cualesquiera,

Las operaciones descritas anteriormente dan lugar, en la notación de matriz aumentada para el sistema, a las siguientes operaciones elementales entre filas:

Operaciones elementales entre filas

Sea $A\vec{x} = \vec{b}$ un sistema de ecuaciones lineales con matriz aumentada

$$(A|\vec{b}) = \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right).$$

Las siguientes son las operaciones elementales entre filas:

- 1 Intercambiar dos filas cualesquiera,
- 2 Multiplicar una fila por un escalar (diferente de cero),

Las operaciones descritas anteriormente dan lugar, en la notación de matriz aumentada para el sistema, a las siguientes operaciones elementales entre filas:

Operaciones elementales entre filas

Sea $A\vec{x} = \vec{b}$ un sistema de ecuaciones lineales con matriz aumentada

$$(A|\vec{b}) = \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right).$$

Las siguientes son las operaciones elementales entre filas:

- 1 Intercambiar dos filas cualesquiera,
- 2 Multiplicar una fila por un escalar (diferente de cero),
- 3 Sumar (un múltiplo de) una fila con (un múltiplo de) otra.

Ejemplo

Para ilustrar las operaciones elementales entre filas, y su efecto sobre los sistemas de ecuaciones lineales, obsérvese que para encontrar el punto de intersección entre las rectas $\ell_1 : 2x - y = 0$ y $\ell_2 : x + y = 3$ en el plano, es decir un punto $(x_0, y_0) \in \mathbb{R}^2$ cuyas coordenadas deben satisfacer ambas ecuaciones, podemos sumar ambas ecuaciones para obtener

$$3x = 3,$$

luego $x_0 = 1$ y, de la ecuación de ℓ_2 , tenemos que $y_0 = 2$.
En términos de la matriz aumentada asociada al sistema

$$\begin{array}{rcl} 2x - y & = & 0 \\ x + y & = & 3 \end{array}$$

tenemos

Ejemplo (continuación)

$$(A|\vec{b}) = \left(\begin{array}{cc|c} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \end{array} \right)$$

y, haciendo tres operaciones elementales, obtenemos

$$(A|\vec{b}) = \left(\begin{array}{cc|c} 2 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 3 \end{array} \right) \xrightarrow{F_1 \rightarrow F_1 + F_2} \left(\begin{array}{cc|c} 3 & 0 & 3 \\ 1 & 1 & 3 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{F_1 \rightarrow \frac{1}{3} \times F_1} \left(\begin{array}{cc|c} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 3 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 \rightarrow F_2 - F_1} \left(\begin{array}{cc|c} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{array} \right) = (I|\vec{a}),$$

donde el vector $\vec{a} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$ tiene como componentes las coordenadas del punto de intersección de las dos rectas ℓ_1 y ℓ_2 , es decir la solución al sistema.

Lo anterior no es sino una ilustración del siguiente

Teorema

Si dos matrices aumentadas $(A|\vec{b})$ y $(B|\vec{a})$, correspondientes a dos sistemas de ecuaciones lineales, son equivalentes bajo operaciones elementales entre filas, entonces los sistemas de ecuaciones tienen el mismo conjunto de soluciones.

Dado que (cuando hay tantas ecuaciones como incógnitas) la solución a un sistema de ecuaciones se escribe mediante la matriz identidad aumentada

$$(I|\vec{a}) = \left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & \cdots & 0 & a_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & a_n \end{array} \right) \Leftrightarrow \begin{array}{l} x_1 = a_1 \\ x_2 = a_2 \\ \vdots \\ x_n = a_n \end{array}$$

el objetivo al hacer operaciones elementales entre filas, en una matriz aumentada, será lograr una matriz lo más parecida posible a la matriz identidad. Llamaremos tal matriz **escalonada por filas**.

Definición

Una matriz está en forma *escalonada por filas* si:

- 1 Todas las filas conteniendo solo ceros aparecen bajo las filas que contienen entradas diferentes de cero.
- 2 La primera entrada diferente de cero en cualquier fila (llamada pivote) aparece en la columna a la derecha de la primera entrada no nula en cualquier fila anterior.

Ejemplo

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

No está en forma escalonada por filas.

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

Si está en forma escalonada por filas.

Reducción de Gauss-Jordan

Dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma $A\vec{x} = \vec{b}$, con matriz aumentada $(A|\vec{b})$, el método de reducción de Gauss-Jordan indica la forma más sencilla de encontrar las soluciones al sistema: encontrando una matriz aumentada escalonada por filas, a partir de la matriz $(A|\vec{b})$, y despejando cada incógnita en el número mínimo de **variables libres**.

Ejemplo

Consideremos el sistema de ecuaciones

$$x_1 + 4x_2 + x_3 = 1$$

$$x_1 + \quad -2x_3 = 1$$

cuya matriz aumentada asociada es

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 4 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -2 & 1 \end{array} \right).$$

Ejemplo (continuación)

Haciendo operaciones elementales entre filas tenemos

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 4 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -2 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 \rightarrow F_2 - F_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 4 & 1 & 1 \\ 0 & -4 & -3 & 0 \end{array} \right)$$

que está en forma escalonada por filas. Las ecuaciones lineales correspondientes son

$$\begin{aligned} x_1 + 4x_2 + x_3 &= 1 \\ -4x_2 - 3x_3 &= 0 \end{aligned}$$

luego, de la segunda ecuación deducimos que $4x_2 = -3x_3$ y, con tal resultado usado en la primera, tenemos que

$$x_1 = 1 + 2x_3.$$

Ejemplo (continuación)

Así, tenemos que

$$\begin{aligned}x_1 &= 1 + 2x_3 \\x_2 &= -\frac{3}{4}x_3\end{aligned}$$

y no es posible eliminar la variable libre x_3 , que para cada valor real da lugar a una **solución particular** del sistema. Por ejemplo, para $x_3 = 4$,

$x_1 = 9$ y $x_2 = -3$, luego $\vec{x}_p = \begin{pmatrix} 9 \\ -3 \\ 4 \end{pmatrix}$ es una solución particular. La

solución general del sistema es

$$\vec{x}_g = \begin{pmatrix} 1 + 2x_3 \\ -\frac{3}{4}x_3 \\ x_3 \end{pmatrix}.$$

Podemos aplicar lo visto anteriormente para saber si, dado un vector fijo $\vec{v}_0 \in \mathbb{R}^n$, éste se encuentra en el espacio generado por otros vectores $\{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k\}$. Recordemos que $\vec{v}_0 \in \text{Span}\{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k\}$ cuando existen escalares $x_1, \dots, x_k \in \mathbb{R}$ tales que

$$\vec{v}_0 = x_1 \vec{v}_1 + x_2 \vec{v}_2 + \dots + x_k \vec{v}_k$$

luego, si escribimos cada vector en términos de sus componentes

$$\vec{v}_0 = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}, \vec{v}_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix}, \vec{v}_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix}, \dots, \vec{v}_k = \begin{pmatrix} a_{1k} \\ a_{2k} \\ \vdots \\ a_{mk} \end{pmatrix},$$

tenemos

$$\begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{m2} \end{pmatrix} + \dots + x_k \begin{pmatrix} a_{1k} \\ a_{2k} \\ \vdots \\ a_{mk} \end{pmatrix}$$

luego decidir si $\vec{v}_0 \in \text{Span} \{ \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \}$ es equivalente a solucionar el sistema de ecuaciones lineales

$$\begin{aligned} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1k}x_k &= b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2k}x_k &= b_2 \\ &\vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mk}x_k &= b_m. \end{aligned}$$

Así, hemos demostrado el siguiente

Teorema

Sea $A \in M_{mk}(\mathbb{R})$ una matriz y $A\vec{x} = \vec{b}$ un sistema de m ecuaciones lineales con k incógnitas. Entonces el sistema es consistente (i.e. tiene soluciones) si y solamente si el vector $\vec{b} \in \mathbb{R}^m$ pertenece al espacio generado por las columnas de A .

Ejemplo

Queremos saber si $\vec{x}_0 = \begin{pmatrix} 7 \\ -5 \\ 10 \end{pmatrix}$ pertenece al espacio generado por los vectores $\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix}$ y $\begin{pmatrix} -1 \\ -3 \\ -2 \end{pmatrix}$ o, equivalentemente, si el sistema de ecuaciones

$$\begin{aligned} 2x_1 + 3x_2 - x_3 &= 7 \\ x_2 - 3x_3 &= -5 \\ 4x_1 + 5x_2 - 2x_3 &= 10 \end{aligned}$$

tiene soluciones. La matriz aumentada del sistema es

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & -1 & 7 \\ 0 & 1 & -3 & -5 \\ 4 & 5 & -2 & 10 \end{array} \right),$$

Ejemplo (continuación)

luego, haciendo reducción de Gauss-Jordan tenemos

$$F_3 \xrightarrow{F_3 - 2F_1} \left(\begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & -1 & 7 \\ 0 & 1 & -3 & -5 \\ 0 & -1 & 0 & -4 \end{array} \right) \xrightarrow{F_3 \leftrightarrow F_3 + F_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 2 & 3 & -1 & 7 \\ 0 & 1 & -3 & -5 \\ 0 & 0 & -3 & -9 \end{array} \right)$$

que está en forma escalonada por filas. Las ecuaciones lineales correspondientes son

$$\begin{aligned} 2x_1 + 3x_2 - x_3 &= 7 \\ x_2 - 3x_3 &= -5 \\ -3x_3 &= -9 \end{aligned}$$

luego $x_3 = 3$, de la segunda ecuación deducimos que $x_2 = 4$ y, con tal resultado usado en la primera, tenemos que $x_1 = -1$.

Ejemplo (continuación)

Lo anterior significa que hay una solución única, $\vec{x} = \begin{pmatrix} -1 \\ 4 \\ 3 \end{pmatrix}$, que

contiene los coeficientes escalares necesarios para escribir el vector $\begin{pmatrix} 7 \\ -5 \\ 10 \end{pmatrix}$ como combinación lineal de los vectores $\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix}$, $\begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix}$ y

$\begin{pmatrix} -1 \\ -3 \\ -2 \end{pmatrix}$. De hecho,

$$\begin{pmatrix} 7 \\ -5 \\ 10 \end{pmatrix} = (-1) \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 4 \end{pmatrix} + (4) \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \\ 5 \end{pmatrix} + (3) \begin{pmatrix} -1 \\ -3 \\ -2 \end{pmatrix},$$

como puede verificarse directamente.

En general, dado un sistema de ecuaciones lineales, el método de reducción de Gauss-Jordan nos conduce a tres posibilidades a la hora de buscar sus soluciones:

- 1 El sistema tiene una **única** solución
- 2 El sistema tiene **infinitas** soluciones
- 3 El sistema no tiene **ninguna** solución.

El siguiente teorema nos dice a qué tipo de resultado en la reducción corresponde cada una de estas situaciones.

Teorema (Resumen)

Dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma

$$A\vec{x} = \vec{b},$$

con matriz aumentada $(A|\vec{b}) \sim (B|\vec{a})$, donde B es una matriz escalonada por filas obtenida por el método de reducción de Gauss-Jordan, entonces una de las siguientes afirmaciones es cierta

- 1 La matriz aumentada $(B|\vec{a})$ tiene una fila con todas las entradas iguales a cero a la izquierda y un escalar diferente de cero a la derecha. Entonces llamamos al sistema **inconsistente** y decimos que no tiene **ninguna** solución.

Teorema (Resumen)

Dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma

$$A\vec{x} = \vec{b},$$

con matriz aumentada $(A|\vec{b}) \sim (B|\vec{a})$, donde B es una matriz escalonada por filas obtenida por el método de reducción de Gauss-Jordan, entonces una de las siguientes afirmaciones es cierta

- 1 La matriz aumentada $(B|\vec{a})$ tiene una fila con todas las entradas iguales a cero a la izquierda y un escalar diferente de cero a la derecha. Entonces llamamos al sistema **inconsistente** y decimos que no tiene **ninguna** solución.
- 2 La matriz B contiene un pivote en cada columna. En este caso decimos que el sistema es **consistente** y tiene una **única** solución.

Teorema (Resumen)

Dado un sistema de ecuaciones lineales de la forma

$$A\vec{x} = \vec{b},$$

con matriz aumentada $(A|\vec{b}) \sim (B|\vec{a})$, donde B es una matriz escalonada por filas obtenida por el método de reducción de Gauss-Jordan, entonces una de las siguientes afirmaciones es cierta

- 1 La matriz aumentada $(B|\vec{a})$ tiene una fila con todas las entradas iguales a cero a la izquierda y un escalar diferente de cero a la derecha. Entonces llamamos al sistema **inconsistente** y decimos que no tiene **ninguna** solución.
- 2 La matriz B contiene un pivote en cada columna. En este caso decimos que el sistema es **consistente** y tiene una **única** solución.
- 3 La matriz B contiene alguna columna sin pivote. En este caso decimos que el sistema es **consistente** y tiene **infinitas** soluciones.

La inversa multiplicativa de una matriz

Definición

Sea $A \in M_n(\mathbb{R})$ una matriz cuadrada $n \times n$. Decimos que A es *invertible*, y que su *inversa* es la matriz $A^{-1} \in M_n(\mathbb{R})$, si

$$AA^{-1} = A^{-1}A = I,$$

donde $I \in M_n(\mathbb{R})$ denota la matriz identidad $n \times n$. Si A no es invertible la llamamos *singular*.

Obsérvese que, en general, si existen dos matrices C y D tales que

$$AC = DA = I,$$

entonces

$$DAC = (DA)C = IC = C$$

$$DAC = D(AC) = DI = D,$$

luego $D = C$, i.e. las inversas de A a izquierda y a derecha deben ser iguales.

Por otra parte, supongamos que existen dos matrices inversas para A , es decir C y D tales que

$$AC = CA = I \quad \text{y} \quad AD = DA = I.$$

Entonces

$$AC = CA$$

y multiplicando a **izquierda** a ambos lados por D tenemos

$$D(AC) = D(CA)$$

$$(DA)C = D(CA)$$

$$IC = DI,$$

luego $C = D$ y hemos demostrado el siguiente

Teorema

La inversa de una matriz cuadrada, cuando existe, es única.

Supongamos que queremos encontrar la matriz inversa de la matriz

$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$, es decir una matriz $A^{-1} = \begin{pmatrix} x & y \\ z & w \end{pmatrix}$ tal que

$$AA^{-1} = I.$$

Explícitamente, escribamos

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x & y \\ z & w \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ax + bz & ay + bw \\ cx + dz & cy + dw \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

lo que podemos escribir como el siguiente sistema de cuatro ecuaciones con cuatro incógnitas:

$$ax + bz = 1$$

$$ay + bw = 0$$

$$cx + dz = 0$$

$$cy + dw = 1$$

cuya matriz aumentada es $\left(\begin{array}{cccc|c} a & 0 & b & 0 & 1 \\ 0 & a & 0 & b & 0 \\ c & 0 & d & 0 & 0 \\ 0 & c & 0 & d & 1 \end{array} \right)$ que, multiplicando las dos

primeras filas por c y las dos últimas por a es $\left(\begin{array}{cccc|c} ac & 0 & bc & 0 & c \\ 0 & ac & 0 & bc & 0 \\ ac & 0 & ad & 0 & 0 \\ 0 & ac & 0 & ad & a \end{array} \right)$.

El método de reducción de Gauss-Jordan nos da como resultado:

$$\left(\begin{array}{cccc|c} 1 & 0 & 0 & 0 & \frac{d}{ad-bc} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & \frac{-b}{ad-bc} \\ 0 & 0 & 1 & 0 & \frac{-c}{ad-bc} \\ 0 & 0 & 0 & 1 & \frac{a}{ad-bd} \end{array} \right),$$

luego **la matriz A es invertible solamente cuando $ad - bc \neq 0$** y en tal caso su inversa es

$$A^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}.$$

El método utilizado en el ejemplo anterior muestra que el problema de invertir una matriz cuadrada puede escribirse y solucionarse en términos de sistemas de ecuaciones lineales, mediante el método de reducción de Gauss-Jordan. En general tenemos

Cálculo de inversas

Sea A una matriz cuadrada, para calcular su inversa siga los siguientes pasos:

- 1 Forme una matriz aumentada con la matriz identidad de tamaño correspondiente $(A | I)$.

El método utilizado en el ejemplo anterior muestra que el problema de invertir una matriz cuadrada puede escribirse y solucionarse en términos de sistemas de ecuaciones lineales, mediante el método de reducción de Gauss-Jordan. En general tenemos

Cálculo de inversas

Sea A una matriz cuadrada, para calcular su inversa siga los siguientes pasos:

- 1 Forme una matriz aumentada con la matriz identidad de tamaño correspondiente $(A \mid I)$.
- 2 Aplique el método de Gauss-Jordan $(A \mid I)$ para reducir la matriz aumentada a la forma $(I \mid C)$. Cuando la reducción puede llevarse a cabo completamente, la matriz apareciendo a la derecha será la inversa de A (i.e. $C = A^{-1}$), si la reducción completa no es posible, la matriz A no tendrá inversa.

Encontremos, a manera de ejemplo, la inversa de la matriz

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 2 & 1 & -3 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \in M_3(\mathbb{R}). \text{ Tomamos la matriz aumentada}$$

$$(A|I) = \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -3 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

y la reducimos usando el método de Gauss-Jordan hasta encontrar a la izquierda la matriz identidad:

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -3 & 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 \rightarrow F_2 - 2F_1} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & -1 & -2 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\xrightarrow{F_3 \rightarrow F_3 + F_1} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & -1 & -2 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 1 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{F_2 \leftrightarrow F_3} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & -1 & -2 & 1 & 0 \end{array} \right)$$

$$F_2 \rightarrow \xrightarrow{(-1) \times F_2} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 3 & -1 & -2 & 1 & 0 \end{array} \right) F_3 \rightarrow \xrightarrow{F_3 - 3F_2}$$

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 & 1 & 3 \end{array} \right) F_3 \rightarrow \xrightarrow{(-1) \times F_3} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & -3 \end{array} \right)$$

$$\left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & -1 & 0 & 0 & -1 & -3 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & -3 \end{array} \right) F_1 \rightarrow \xrightarrow{F_1 + F_2} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -1 & -1 & -4 \\ 0 & 1 & 0 & -1 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & -1 & -1 & -3 \end{array} \right),$$

luego la matriz es efectivamente invertible y su inversa es

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & -1 & -4 \\ -1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & -3 \end{pmatrix}.$$

Dado un sistema de n ecuaciones lineales con n incógnitas de la forma

$$A\vec{x} = \vec{b},$$

conocer la matriz inversa de A puede ayudar a encontrar fácilmente la solución. En efecto, si A^{-1} existe, multiplicando a izquierda ambos lados de la ecuación anterior tenemos

$$A^{-1}A\vec{x} = A^{-1}\vec{b},$$

luego

$$\vec{x} = A^{-1}\vec{b},$$

sería la solución al sistema.

Ejemplo

Consideremos el sistema

$$2x - y = 0$$

$$x + y = 3$$

que podemos escribir en forma matricial como

Ejemplo (continuación)

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

Según vimos anteriormente, la matriz $A = \begin{pmatrix} 2 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ tiene inversa ya que $(2)(1) - (-1)(1) = 3 \neq 0$, y su inversa es

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{-1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix},$$

luego la solución al sistema puede encontrarse haciendo

$$\vec{x} = A^{-1}\vec{b} = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ \frac{-1}{3} & \frac{2}{3} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix},$$

solución que anteriormente obtuvimos por otros métodos.

Para terminar, enunciaremos un teorema que resume lo que sabemos del procedimiento de inversión de matrices...

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 *La matriz A es invertible.*

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.
- 3 El sistema de ecuaciones lineales $A\vec{x} = \vec{b}$ tiene solución única para cada $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$.

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.
- 3 El sistema de ecuaciones lineales $A\vec{x} = \vec{b}$ tiene solución única para cada $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$.
- 4 El espacio generado por las columnas de A es \mathbb{R}^n .

Definición

Un sistema de ecuaciones lineales $A\vec{x} = \vec{b}$ es llamado **homogeneo** si $\vec{b} = \vec{0}$, es decir si tiene la forma

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n &= 0 \\a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n &= 0 \\&\vdots \\a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n &= 0.\end{aligned}$$

Un sistema homogeneo tiene (por lo menos) una solución: $\vec{0} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$,

luego, en general, queremos saber si esta es la única solución o hay (infinitas) mas.

Teorema

Sea $A\vec{x} = \vec{0}$ un sistema homogéneo de ecuaciones lineales. Si \vec{x}_1 y \vec{x}_2 son soluciones al sistema, entonces también es solución cualquier combinación lineal de \vec{x}_1 y \vec{x}_2 .

Prueba. Para demostrar el teorema tomemos una combinación lineal arbitraria

$$a_1\vec{x}_1 + a_2\vec{x}_2$$

de \vec{x}_1 y \vec{x}_2 y verifiquemos que satisface $A(a_1\vec{x}_1 + a_2\vec{x}_2) = \vec{0}$. En efecto, según las leyes de la multiplicación matricial,

$$A(a_1\vec{x}_1 + a_2\vec{x}_2) = a_1A(\vec{x}_1) + a_2A(\vec{x}_2),$$

y como tanto \vec{x}_1 como \vec{x}_2 son solución al sistema (es decir $A\vec{x}_1 = \vec{0}$ y $A\vec{x}_2 = \vec{0}$), entonces

$$A(a_1\vec{x}_1 + a_2\vec{x}_2) = a_1\vec{0} + a_2\vec{0} = \vec{0}.$$

Los conjuntos que tienen la característica anteriormente mencionada para el conjunto de soluciones de un sistema homogéneo (que contienen cualquier combinación lineal de sus elementos) jugarán un papel muy importante en adelante.

Definición

Un subconjunto $V \subset \mathbb{R}^n$ es llamado **subespacio** de \mathbb{R}^n si es cerrado bajo suma y multiplicación por escalares, es decir:

- 1 Si $\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$ entonces $\vec{v}_1 + \vec{v}_2 \in V$.

Los conjuntos que tienen la característica anteriormente mencionada para el conjunto de soluciones de un sistema homogéneo (que contienen cualquier combinación lineal de sus elementos) jugarán un papel muy importante en adelante.

Definición

Un subconjunto $V \subset \mathbb{R}^n$ es llamado **subespacio** de \mathbb{R}^n si es cerrado bajo suma y multiplicación por escalares, es decir:

- 1 Si $\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$ entonces $\vec{v}_1 + \vec{v}_2 \in V$.
- 2 Si $\vec{v} \in V$ entonces $r\vec{v} \in V$ para cualquier escalar $r \in \mathbb{R}$.

Una primera consecuencia de esta definición es que *cualquier subespacio de \mathbb{R}^n debe contener necesariamente al vector cero $\vec{0}$* : Si $\vec{v} \in V$ entonces, por la propiedad 2, $-\vec{v} \in V$ y, por la propiedad 1,

$$\vec{v} + (-\vec{v}) = \vec{0} \in V.$$

Así, una propiedad fundamental del conjunto de soluciones de un sistema homogéneo $A\vec{x} = \vec{0}$ es que es un subespacio de \mathbb{R}^n . Si el sistema, para la misma matriz A , no es homogéneo (i.e. $A\vec{x} = \vec{b}$, con $\vec{b} \neq \vec{0}$), tenemos el siguiente resultado

Teorema

Sea $A\vec{x} = \vec{b}$ un sistema de ecuaciones lineales y consideremos su sistema homogéneo asociado $A\vec{x} = \vec{0}$. Si \vec{p} es una solución particular del sistema no homogéneo y \vec{h} es una solución general del sistema homogéneo, entonces $\vec{p} + \vec{h}$ es una solución del sistema no homogéneo. Más aun, cualquier solución \vec{x} al sistema no homogéneo se puede escribir como $\vec{x} = \vec{p} + \vec{h}$, donde \vec{p} es una solución particular del sistema no homogéneo y \vec{h} es una solución general del sistema homogéneo.

La primera parte del teorema se sigue de las definiciones: Si \vec{p} es una solución particular del sistema no homogéneo $A\vec{x} = \vec{b}$ entonces

$$A\vec{p} = \vec{b},$$

y si \vec{h} es una solución general del sistema homogéneo $A\vec{x} = \vec{0}$ entonces

$$A\vec{h} = \vec{0},$$

luego

$$A(\vec{p} + \vec{h}) = A(\vec{p}) + A(\vec{h}) = \vec{b} + \vec{0} = \vec{b},$$

es decir que es una solución del sistema no homogéneo. La segunda parte se demuestra en forma similar.

Ejemplo

En un ejemplo anterior encontramos que la solución general del sistema de ecuaciones

$$x_1 + 4x_2 + x_3 = 1$$

$$x_1 + \quad -2x_3 = 1$$

es $\vec{x} = \begin{pmatrix} 1 + 2x_3 \\ -\frac{3}{4}x_3 \\ x_3 \end{pmatrix}$, que podemos escribir como

$\vec{x} = \begin{pmatrix} 2x_3 \\ -\frac{3}{4}x_3 \\ x_3 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, donde $\begin{pmatrix} 2x_3 \\ -\frac{3}{4}x_3 \\ x_3 \end{pmatrix}$ es una *solución general del*

sistema homogéneo y $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$ es claramente una *solución particular del*

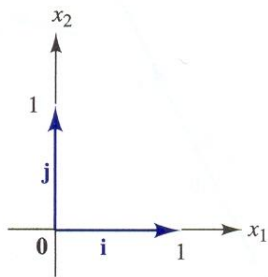
sistema no homogéneo.

Definición

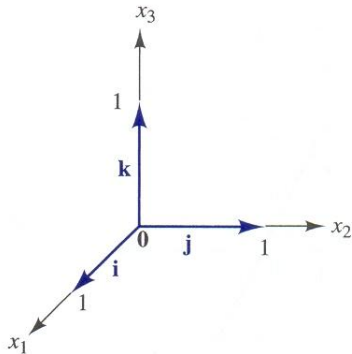
Sea V un subespacio de \mathbb{R}^n . Un subconjunto $\{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k\}$ de V es llamado **base** del subespacio si cualquier vector $\vec{v} \in V$ se puede escribir en forma única como combinación lineal de $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$, es decir si existen escalares únicos r_1, \dots, r_k tales que

$$\vec{v} = r_1 \vec{v}_1 + \dots + r_k \vec{v}_k.$$

Ejemplos de bases en el plano (a) y el espacio (b) son las bases formadas por los vectores unitarios dirigidos en cada coordenada:



(a)



(b)

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 *La matriz A es invertible.*

Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.

Teorema (Resumen)

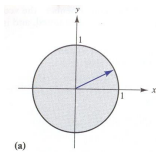
Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.
- 3 El sistema de ecuaciones lineales $A\vec{x} = \vec{b}$ tiene solución única para cada $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$.

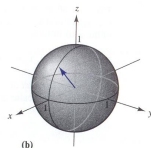
Teorema (Resumen)

Sea A una matriz cuadrada $n \times n$, entonces las siguientes afirmaciones son equivalentes

- 1 La matriz A es invertible.
- 2 La matriz A es equivalente por filas a la matriz identidad.
- 3 El sistema de ecuaciones lineales $A\vec{x} = \vec{b}$ tiene solución única para cada $\vec{b} \in \mathbb{R}^n$.
- 4 Las columnas de A forman una base para \mathbb{R}^n .



(a)



(b)

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 **Dimensión, rango y transformaciones lineales**
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales**
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos**
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes**
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios**
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad**
- 8 Cambio de base

Contenidos

- 1 Geometría en \mathbb{R}^n , matrices y sistemas de ecuaciones lineales
 - Vectores en el Espacio Euclideo
 - Norma y Producto Punto
 - Álgebra Matricial
 - Sistemas de Ecuaciones Lineales
 - Inversas de Matrices Cuadradas
 - Sistemas Homogeneos, Subespacios y Bases
- 2 Dimensión, rango y transformaciones lineales
- 3 Espacios vectoriales
- 4 Números complejos y espacios vectoriales complejos
- 5 Determinantes
- 6 Valores y vectores propios
- 7 Ortogonalidad
- 8 Cambio de base