
 SISTEMAS LINEALES Y MATRICES

Sistemas de ecuaciones lineales

Un *sistema de ecuaciones lineales* es de la forma indicada a la izquierda y se suele representar por una matriz (una tabla) como la de la derecha:

$$(1) \quad \begin{array}{rcl} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n & = & b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n & = & b_2 \\ \cdots & & \cdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n & = & b_m \end{array} \leftrightarrow \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} & b_m \end{array} \right)$$

Un sistema de este tipo puede tener solución única (compatible determinado), infinitas soluciones (compatible indeterminado) o no tener solución (incompatible).

La matriz de un sistema es una *matriz escalonada* (o el sistema está en *forma escalonada*) si cada fila no nula tiene siempre más ceros a la izquierda que la que está por encima y las filas nulas, si las hubiera, están colocadas al final.

Siempre es posible reducir un sistema a forma escalonada empleando tres *transformaciones elementales* sobre las ecuaciones (o equivalentemente sobre las filas de la matriz):

1. Sumar a una ecuación un múltiplo de otra.
2. Multiplicar una ecuación por un número no nulo.
3. Intercambiar dos ecuaciones.

Todas ellas se pueden invertir, así que no se pierden soluciones del sistema al aplicarlas.

El algoritmo de *reducción de Gauss* consiste en aplicar estos tres procesos (el segundo no es estrictamente necesario) para producir ceros por columnas en la matriz y llegar a la forma escalonada.

Ejemplo. Consideremos el sistema:

$$\begin{array}{rcl} x & +2y & +3z = 2 \\ x & -y & +z = 0 \\ x & +3y & -z = -2 \\ 3x & +4y & +3z = 0 \end{array}$$

Para resolver por reducción de Gauss, Primero se crean los ceros en la primera columna bajo el primer elemento:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 1 & -1 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & -1 & -2 \\ 3 & 4 & 3 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{f_2 \mapsto f_2 - f_1 \\ f_3 \mapsto f_3 - f_1 \\ f_4 \mapsto f_4 - 3f_1}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & -3 & -2 & -2 \\ 0 & 1 & -4 & -4 \\ 0 & -2 & -6 & -6 \end{array} \right)$$

Intercambiar las filas es superfluo pero nos permite evitar los cálculos con fracciones al crear los ceros de la segunda columna:

$$\xrightarrow{f_2 \leftrightarrow f_3} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & -4 & -4 \\ 0 & -3 & -2 & -2 \\ 0 & -2 & -6 & -6 \end{array} \right) \xrightarrow{\substack{f_3 \rightarrow f_3 + 3f_2 \\ f_4 \rightarrow f_4 + 2f_2}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & -14 & -14 \\ 0 & 0 & -14 & -14 \end{array} \right)$$

Con un paso más llegamos a la forma escalonada:

$$\xrightarrow{f_4 \rightarrow f_4 - f_3} \left(\begin{array}{ccc|c} \underline{1} & 2 & 3 & 2 \\ 0 & \underline{1} & -4 & -4 \\ 0 & 0 & \underline{-14} & -14 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

Los elementos señalados se llaman *elementos pivote* y señalan el principio de los “escalones”. Con más rigor, un elemento pivote en una matriz escalonada es un elemento no nulo que tiene ceros a la izquierda. Las columnas que contienen a los elementos pivote se llaman *columnas pivote*.

Una vez que se ha llegado a la forma escalonada es fácil resolver el sistema (o deducir que no tiene solución), despejando de abajo a arriba las ecuaciones. Así en el ejemplo anterior la tercera ecuación de la forma escalonada implica $z = 1$, sustituyendo en la segunda se tiene $y = 0$ y estos resultados en la primera dan $x = -1$.

El algoritmo de *reducción de Gauss-Jordan* es similar al del Gauss pero cuando se ha finalizado éste se procede a crear ceros encima de los elementos pivote empleando las filas de abajo a arriba sin modificar la estructura escalonada. Multiplicando por un número adecuado (transformación 2) también se consigue que los elementos pivote sean unos. Esta forma escalonada en la que los elementos pivote son unos y el resto de los elementos de las columnas pivote son ceros a veces se llama *forma escalonada reducida*.

Ejemplo. En el ejemplo anterior dividiendo entre -14 en la tercera fila los pivotes serán unos:

$$\left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & -14 & -14 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{f_3 \rightarrow -f_3/14} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 3 & 2 \\ 0 & 1 & -4 & -4 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

Ahora creamos ceros encima del tercer elemento pivote y después del segundo:

$$\xrightarrow{\substack{f_2 \rightarrow f_2 + 4f_3 \\ f_1 \rightarrow f_1 - 3f_3}} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 2 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right) \xrightarrow{f_1 \rightarrow f_1 - 2f_2} \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{array} \right)$$

Al emplear la reducción de Gauss-Jordan en la columna de la derecha leeremos la solución del sistema, si es que es única. Si una de la últimas ecuaciones fuera “ $0 = \text{constante}$ ”

no nula" entonces se llegaría a una contradicción y no habría solución. En otro caso, si hay columnas que no son columnas pivote las incógnitas correspondientes se pueden elegir como parámetros arbitrarios.

El algoritmo de Gauss Jordan es conveniente para resolver simultáneamente varios sistemas que compartan la misma *matriz de coeficientes* (la formada por los a_{ij}). Para ello simplemente se añaden nuevas columnas correspondientes a los diversos sistemas.

Ejemplo. Para resolver simultáneamente

$$\begin{array}{rcl} x & -2y & +z = 0 \\ 3x & -6y & +2z = 0 \end{array} \quad \text{y} \quad \begin{array}{rcl} x & -2y & +z = 2 \\ 3x & -6y & +2z = 1 \end{array}$$

la matriz a considerar sería

$$\left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -2 & 1 & 0 & 2 \\ 3 & -6 & 2 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

que se reduce a forma escalonada en un solo paso

$$\left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -2 & 1 & 0 & 2 \\ 3 & -6 & 2 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{f_2 \rightarrow f_2 - 3f_1} \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -2 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & -1 & 0 & -5 \end{array} \right).$$

Creamos ahora un cero encima del segundo elemento pivote y lo reducimos a uno:

$$\xrightarrow{f_2 \rightarrow -f_2} \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -2 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 5 \end{array} \right) \xrightarrow{f_1 \rightarrow f_1 - f_2} \left(\begin{array}{ccc|cc} 1 & -2 & 0 & 0 & -3 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 5 \end{array} \right).$$

En ambos casos la segunda variable es un parámetro arbitrario, digamos $y = \lambda$ y se tiene como soluciones del primer y del segundo sistema, respectivamente:

$$\begin{cases} x = 2\lambda \\ y = \lambda \\ z = 0 \end{cases} \quad \text{y} \quad \begin{cases} x = -3 + 2\lambda \\ y = \lambda \\ z = 5. \end{cases}$$

Matrices y sus operaciones

Una *matriz* $m \times n$ no es más que una tabla de números con m filas y n columnas. Se suele denotar a_{ij} al elemento que está en la fila i y en la columna j de una matriz A .

Escribiremos $\mathcal{M}_{m \times n}$ para indicar el conjunto de todas las matrices de m filas y n columnas.

Las matrices de $\mathcal{M}_{m \times n}$ se suman de la forma esperada: sumando los elementos en las mismas posiciones. Para multiplicarlas por un número λ se multiplica cada elemento por λ .

La multiplicación de dos matrices sólo se define si el número de columnas de la primera coincide con el número de filas de la segunda. Si $A \in \mathcal{M}_{m \times n}$ y $B \in \mathcal{M}_{n \times l}$ entonces $AB \in \mathcal{M}_{m \times l}$. El elemento ij del producto se calcula con la fórmula $\sum a_{ik}b_{kj}$. Esto equivale a decir que se hace el producto escalar habitual de la fila i de A por la columna j de B .

Ejemplo. Se tiene la siguiente suma y producto de matrices:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 3 & 5 \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ -1 & 0 \\ -2 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -8 & 3 \\ -17 & 6 \end{pmatrix}.$$

Hay alguna matrices básicas que reciben nombres especiales:

1. Las matrices de $\mathcal{M}_{n \times n}$, por razones obvias, se dice que son *matrices cuadradas* de *dimensión n* .
2. Las matrices cuadradas A con $a_{ij} = a_{ji}$ se dice que son *matrices simétricas*.
3. Las matrices cuadradas A tales que $a_{ij} = 0$ cuando $i \neq j$ se denominan *matrices diagonales*.
4. La matriz diagonal $A \in \mathcal{M}_{n \times n}$ tal que $a_{ii} = 1$ para todo i se dice que es la *matriz identidad* y se suele denotar con I . Es el elemento neutro de la multiplicación en $\mathcal{M}_{n \times n}$, es decir $A = IA = AI$ para cualquier $A \in \mathcal{M}_{n \times n}$.
5. La matriz de $\mathcal{M}_{m \times n}$ que tiene todos sus elementos cero se llama *matriz nula* y a veces se denota con O . Es el elemento neutro de la suma, es decir $A = A + O = O + A$.

Si convenimos en escribir los vectores de \mathbb{R}^n en columna entonces el sistema de ecuaciones lineales genérico (1) se representa con la simple ecuación matricial $A\vec{x} = \vec{b}$ donde

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}, \quad \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \vec{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}.$$

Las transformaciones elementales en los algoritmos de Gauss y Gauss-Jordan pueden escribirse en términos de multiplicaciones de matrices y eso tiene su interés teórico aunque no entraremos aquí en ello.

A las matrices cuadradas se les asocia un número llamado *determinante*, denotado por la matriz limitada por barras verticales. En el caso de dimensión 2 se tiene

$$\begin{vmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{vmatrix} = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}.$$

En dimensión 3 hay reglas mnemotécnicas bien conocidas para recordar las fórmula

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

En general el determinante de una matriz $n \times n$ se define inductivamente desarrollando por una fila o columna (véase [2]). Con lo visto en este curso, el determinante también se puede definir y calcular como el producto de los elementos de la diagonal tras aplicar reducción de Gauss sin utilizar el segundo proceso y cambiando el signo de una fila cuando se intercambia con otra.

Una matriz cuadrada A con $|A| \neq 0$ es *invertible*, eso significa que existe una matriz B , llamada su *matriz inversa* tal que $I = AB = BA$. A la matriz inversa de A se la denota con A^{-1} . Si A es una matriz invertible entonces el sistema $A\vec{x} = \vec{b}$ tiene solución única dada por $\vec{x} = A^{-1}\vec{b}$.

En dimensión 2, la fórmula para la inversa es:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} \implies A^{-1} = \frac{1}{|A|} \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$$

El cálculo de la inversa es costoso especialmente en dimensiones grandes. Hay una fórmula general pero involucra muchos determinantes y por tanto es poco práctica más allá de dimensión 3 ó 4.

Una manera de calcular la matriz inversa de A es tratar de resolver la ecuación matricial $AX = I$ donde X es una matriz $n \times n$ cuyos elementos son incógnitas. Esto conduce a n sistemas de ecuaciones, todos ellos con la misma matriz de coeficientes e igualados a cada una de las columnas de I . Con ello se deduce que el cálculo de la inversa equivale a aplicar el algoritmo de Gauss-Jordan a $(A|I)$. Si A es invertible, el final del algoritmo será $(I|A^{-1})$.

Ejemplo. Calculemos la inversa de

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 3 \\ 2 & -1 & -8 \end{pmatrix}.$$

Los pasos del algoritmo de Gauss-Jordan son:

$$\begin{aligned} & \xrightarrow{f_3 \rightarrow f_3 - 2f_1} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -5 & -8 & -2 & 0 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{f_3 \rightarrow f_3 + 5f_2} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & -2 & 5 & 1 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{f_3 \rightarrow f_3/7} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & -2/7 & 5/7 & 1/7 \end{array} \right) \xrightarrow{f_2 \rightarrow f_2 - 3f_3} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 2 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 6/7 & -8/7 & -3/7 \\ 0 & 0 & 1 & -2/7 & 5/7 & 1/7 \end{array} \right) \\ & \xrightarrow{f_1 \rightarrow f_1 - 2f_2} \left(\begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & -5/7 & 16/7 & 6/7 \\ 0 & 1 & 0 & 6/7 & -8/7 & -3/7 \\ 0 & 0 & 1 & -2/7 & 5/7 & 1/7 \end{array} \right) \implies A^{-1} = \begin{pmatrix} -5/7 & 16/7 & 6/7 \\ 6/7 & -8/7 & -3/7 \\ -2/7 & 5/7 & 1/7 \end{pmatrix}. \end{aligned}$$

Referencias. Hay muchos libros de álgebra lineal y casi todos tienen contenidos parecidos. Uno con muchos ejemplos y buenas explicaciones es [2]. Una faceta del álgebra lineal, en la que desafortunadamente no incidimos en este curso, es la cantidad de aplicaciones que tiene. Éstas aplicaciones están en gran medida sustentadas por la posibilidad de programar eficientemente muchos cálculos de álgebra lineal. Un libro que cubre las aplicaciones

y los cálculos numéricos es [4]. Por otro lado, [1] satisfará a los que tengan interés en la interpretación geométrica y física del álgebra lineal, aunque quizá no sea fácil de encontrar. Por último, para los estudiantes muy avanzados, [3] es un libro escrito por un matemático de primera línea que constituye una excepción a la uniformidad de temas de los libros de álgebra lineal.

Referencias

- [1] L. I. GOLOVINA, *Álgebra Lineal y Algunas de sus Aplicaciones*, Mir, 1986.
- [2] E. HERNÁNDEZ, M.J. VÁZQUEZ, AND M.A. ZURRO, *Álgebra lineal y Geometría*, Pearson/ Addison Wesley, tercera edición, 2012.
- [3] P. D. LAX, *Linear algebra*, Pure and Applied Mathematics (New York). John Wiley & Sons, Inc., New York, 1997. A Wiley-Interscience Publication.
- [4] G. STRANG, *Linear algebra and its applications*, Academic Press, New York-London, second edition, 1980.