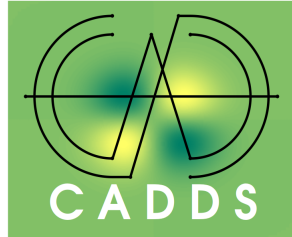


**Lecturas de Optimización Numérica:**  
**SISTEMAS DE ECUACIONES LINEALES Y NORMAS VECTORIALES Y**  
**MATRICIALES**



Prof. Dr. Fredy Vides  
*Scientific Computing Innovation Center, UNAH &*  
*Centre for Analysis of Data-Driven Systems*  
*E-mail: fredy.vides@unah.edu.hn*

ÍNDICE

Objetivos	1
1. Sistemas de Ecuaciones Lineales	1
1.1. Operaciones Elementales	1
2. Normas Vectoriales y Matriciales	3
2.1. Normas matriciales	4
Referencias	5

OBJETIVOS

1. Estudiar algunas propiedades elementales de los sistemas de ecuaciones lineales.
2. Estudiar algunas propiedades elementales de las normas vectoriales y matriciales.

1. SISTEMAS DE ECUACIONES LINEALES

**1.1. Operaciones Elementales.** Dado un sistema de ecuaciones lineales con coeficientes reales de la forma:

$$(1.1) \quad \begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ E_2 : a_{21}x_1 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \dots \\ E_m : a_{m1}x_1 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$

Donde cada  $E_j$  representa la  $j$ -ésima ecuación del sistema (1.1). Consideremos las tres operaciones elementales básicas de la forma:

1.  $E_j \leftarrow \alpha E_j, \alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  ( $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  significa que  $\alpha$  es un número real distinto de 0)
2.  $E_k \leftarrow E_k + \alpha E_j, \alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$
3.  $E_k \leftrightarrow E_j$

Considerando ahora la representación matricial de (1.1) de la forma:

$$(1.2) \quad Ax = b$$

donde  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $A$  es una matriz de  $m \times n$ ) y  $b \in \mathbb{R}^{m \times 1}$ .

$$(1.3) \quad A = \begin{bmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & \dots & \vdots \\ a_{m1} & \cdots & a_{mn} \end{bmatrix}, b = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

La matriz aumentada de (1.2) puede escribirse en la forma:

$$(1.4) \quad [A \mid b]$$

Tenemos que a cada operación elemental de ecuaciones en (1.1), corresponde una operación elemental de renglones en (1.4), que en el resto del curso representaremos con la misma notación.

**Notación.** En el resto del curso nos referiremos a las operaciones elementales (de ecuaciones de (1.1) o renglones de (1.4)) como operaciones elementales de tipo 1, 2 o 3, según la numeración que hemos considerado en esta sección.

**Observación.** Notemos que cada operación elemental puede revertirse con una operación elemental del mismo tipo.

**Ejemplo:** La operación  $E_j \leftarrow \alpha E_j$ , para  $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  produce una nueva ecuación  $E'_j$  de la forma:

$$E'_j : \alpha a_{j1}x_1 + \cdots + \alpha a_{jn}x_n = \alpha b_j$$

De modo que la operación  $E'_j \leftarrow \frac{1}{\alpha} E'_j$  produce una ecuación  $E''_j$  de la forma:

$$\begin{aligned} E''_j : \frac{1}{\alpha} \alpha a_{j1}x_1 + \cdots + \frac{1}{\alpha} \alpha a_{jn}x_n &= \frac{1}{\alpha} \alpha b_j \\ &: a_{j1}x_1 + \cdots + a_{jn}x_n = b_j \end{aligned}$$

y tenemos entonces que  $E''_j$  y  $E_j$  describen la misma ecuación. Dado que  $E_j$  es una expresión arbitraria y suficientemente general, toda operación elemental del primer tipo puede anularse o revertirse con una operación elemental del primer tipo.

**Ejemplo:** Consideremos el siguiente sistema de ecuaciones:

$$(1.5) \quad \begin{cases} E_1 : a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 = b_1 \\ E_2 : a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 = b_2 \\ E_3 : a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 = b_3 \end{cases}$$

con matriz aumentada correspondiente:

$$(1.6) \quad A_b = \left[ \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_2 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_3 \end{array} \right]$$

La operación elemental de renglones  $R_2 \leftarrow \alpha R_2$ ,  $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  de  $A_b$  puede realizarse multiplicando la matriz:

$$(1.7) \quad E_2(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

por la izquierda de  $A_b$ , en efecto:

$$E_2(\alpha)A_b = \left[ \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} & \alpha a_{23} & \alpha b_2 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_3 \end{array} \right]$$

La operación elemental de renglones  $R_3 \leftarrow R_3 + \alpha R_1$ ,  $\alpha \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$  de  $A_b$  puede realizarse multiplicando la matriz:

$$(1.8) \quad E_{31}(\alpha) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \alpha & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

por la izquierda de  $A_b$ , en efecto:

$$E_{31}(\alpha)A_b = \left[ \begin{array}{ccc|c} a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_2 \\ a_{31} + \alpha a_{11} & a_{32} + \alpha a_{12} & a_{33} + \alpha a_{13} & b_3 + \alpha b_1 \end{array} \right]$$

La operación elemental de renglones  $R_1 \leftrightarrow R_2$  de  $A_b$  puede realizarse multiplicando la matriz:

$$(1.9) \quad E_{12} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

por la izquierda de  $A_b$ , en efecto:

$$E_{12}A_b = \left[ \begin{array}{ccc|c} a_{21} & a_{22} & a_{23} & b_2 \\ a_{11} & a_{12} & a_{13} & b_1 \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & b_3 \end{array} \right]$$

**Ejercicio para el lector:** Verificar que en efecto, cada operación elemental puede revertirse con una operación elemental del mismo tipo.

**Ejercicio para el lector:** Considerando la matriz aumentada (1.4), verificar que existe una matriz  $E_{jk}(\alpha)$  que multiplicada por la izquierda de (1.4), realiza la operación elemental por renglones, correspondiente a una operación elemental de tipo 2.

## 2. NORMAS VECTORIALES Y MATRICIALES

2.0.1. *Normas vectoriales.* **Definición.** Una norma vectorial en  $\mathbb{R}^n$  es una función  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  con las siguientes propiedades:

1.  $\|x\| \geq 0$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$
2.  $\|x\| = 0$ , ssi  $x = 0$
3.  $\|\alpha x\| = |\alpha| \|x\|$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$
4.  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$ ,  $x, y \in \mathbb{R}^n$

**Notación.** En este curso identificaremos  $\mathbb{R}^n$  con  $\mathbb{R}^{n \times 1}$ , es decir, consideraremos los vectores en  $\mathbb{R}^n$ , como matrices columna de  $n \times 1$ . En general, un vector arbitrario  $x \in \mathbb{R}^n$  se representará como:

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

Una familia de normas vectoriales que estudiaremos con frecuencia en este curso son las normas de la forma.

$$(2.1) \quad \|x\|_p = \left( \sum_{j=1}^n |x_j|^p \right)^{1/p}, x \in \mathbb{R}^n$$

Un tipo especial de norma vectorial también importante es la norma definida por la expresión.

$$(2.2) \quad \|x\|_\infty = \max_{1 \leq j \leq n} |x_j|, x \in \mathbb{R}^n$$

**Propiedad.** Desigualdad Cauchy-Bunyakovsky-Schwarz para sumas) Dados  $x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$|x \cdot y| = |x^\top y| = \left| \sum_{j=1}^n x_j y_j \right| \leq \|x\|_2 \|y\|_2$$

donde  $x^\top$  denota la transpuesta de  $x$ , y donde  $x \cdot y$  denota el producto punto o producto escalar entre  $x$  e  $y$ .

**Definición** La distancia  $d_*$  inducida por la norma  $\|\cdot\|_*$ , está definida por la expresión  $d_*(x, y) = \|x - y\|_*$ ,  $x, y \in \mathbb{R}^n$ .

**Definición** Una sucesión  $\{x_n\}_{n \geq 1} \subset \mathbb{R}^n$  se dice que converge a  $x \in \mathbb{R}^n$  con respecto a distancia  $d_*$ , si  $\lim_{n \rightarrow \infty} d_*(x_n, x) = 0$ .

**Propiedad.** Para  $x \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq \sqrt{n} \|x\|_\infty$$

**Observación.** Dado  $x \in \mathbb{R}^n$ :

$$\|x\|_2^2 = \sum_{j=1}^n |x_j|^2 \leq \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n |x_j| |x_k| = \left( \sum_{j=1}^n |x_j| \right)^2 = \|x\|_1^2$$

$$\implies \|x\|_2 \leq \|x\|_1.$$

**Ejercicio para el lector.** Verificar que  $d_2(x, y) \leq d_1(x, y)$  para  $x, y \in \mathbb{R}^n$ .

**2.1. Normas matriciales. Definición** Una norma matricial en  $\mathbb{R}^{n \times n}$  (el conjunto de matrices reales de  $n \times n$ ), es una función  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  con las siguientes propiedades:

1.  $\|A\| \geq 0$ ,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$
2.  $\|A\| = 0$ , ssi  $A = \mathbf{0}$  ( $A$  es igual a la matriz  $\mathbf{0}$ )
3.  $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\|$ ,  $\alpha \in \mathbb{R}$ ,  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$
4.  $\|A + B\| \leq \|A\| + \|B\|$ ,  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$
5.  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$ ,  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$

La distancia  $d$  inducida en  $\mathbb{R}^{n \times n}$  por la norma  $\|\cdot\|$  se define como  $d(A, B) = \|A - B\|$ ,  $A, B \in \mathbb{R}^{n \times n}$ .

**Propiedad.** Si  $\|\cdot\|$  es una norma vectorial en  $\mathbb{R}^n$ , entonces

$$(2.3) \quad \|A\| = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|$$

es una norma matricial.

**Notación.** Las normas matriciales de la forma (2.3) reciben el nombre de normas inducidas por la norma vectorial  $\|\cdot\|$ .

**Observación.** Para cualquier  $y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  ( $y \neq \mathbf{0}$ ), tenemos que  $\|(1/\|y\|)y\| = \|y\|/\|y\| = 1$   
 $\implies$  para cualquier  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ :

$$\frac{1}{\|y\|} \|Ay\| = \left\| A \left( \frac{1}{\|y\|} y \right) \right\| \leq \max_{\|z\|=1} \|Az\| = \|A\|$$

$\implies$

$$\|Ay\| \leq \|A\| \|y\|$$

**Propiedad.** Para cada  $A = [a_{jk}] \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,

$$\|A\|_{\infty} = \max_{\|x\|_{\infty}=1} \|Ax\|_{\infty} = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{k=1}^n |a_{jk}|$$

**Ejercicio para el lector.** Dada una matriz  $A = [a_{jk}] \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , sea

$$r(A) = \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^n |a_{jk}|,$$

- (a) Probar o refutar que  $\|Ax\|_2 \leq r(A) \|x\|_2$ ,  $x \in \mathbb{R}^n$ .
- (b) Probar o refutar que  $\|A\|_2 \leq r(A)$ .

#### REFERENCIAS

- [1] R. L. Burden, D. J. Faires, A. M. Burden. (2017). Análisis Numérico. 10a Ed. Cengage Learning Editores.
- [2] Quarteroni A., Saleri F., Gervasio P. (2014). Scientific computing with MATLAB and Octave (Textbook).
- [3] D. G. Luenberger, Y. Ye. (2016). Linear and Nonlinear Programming. 4a Ed. Springer International Publishing Switzerland.