

# Normas y condicionamiento de una matriz

Juan Pablo De Rasis

8 de febrero de 2018

## 1 Resultados teóricos

Recordemos que, dado  $n \in \mathbb{N}$  y dada una norma  $\|\cdot\| : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , tenemos una norma asociada en el espacio de matrices (que, por simplicidad, notamos también  $\|\cdot\|$ ) que, para cada  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , satisface

$$\|A\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\|=1}} \|Ax\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\| \leq 1}} \|Ax\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ x \neq 0}} \frac{\|Ax\|}{\|x\|} = \sup_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\| < 1}} \|Ax\|$$

A modo de ejemplo, si  $I \in \mathbb{R}^{n \times n}$  denota la matriz identidad, entonces cualquiera sea la norma  $\|\cdot\|$  definida en  $\mathbb{R}^n$  se tiene

$$\|I\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\|=1}} \|Ix\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\|=1}} \|x\| = \max_{\substack{x \in \mathbb{R}^n \\ \|x\|=1}} 1 = 1$$

Sabemos además que, para todo  $x \in \mathbb{R}^n$ , se cumple  $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$ . Más aún, se tiene la siguiente propiedad:

**Proposición 1.1** *Sea  $n \in \mathbb{N}$ , sea  $\|\cdot\|$  una norma en  $\mathbb{R}^n$  y sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Entonces  $\|A\|$  es el elemento mínimo del conjunto*

$$S := \{C \in \mathbb{R}_{>0} : \forall x \in \mathbb{R}^n (\|Ax\| \leq C \|x\|)\}$$

*Demostración.* Como  $\|Ax\| \leq \|A\| \|x\|$  para todo  $x \in \mathbb{R}^n$  entonces  $\|A\| \in S$ . Veamos que es su elemento mínimo. En efecto, dado  $C \in S$ , para todo  $x \in \mathbb{R}^n$  no nulo se tiene que

$$\frac{\|Ax\|}{\|x\|} \leq C$$

Tomando máximo en los posibles valores de  $x$  se tiene  $\|A\| \leq C$ , como queríamos. ■

Esta caracterización de la norma nos provee de un corolario útil.

**Corolario 1.2** *Sea  $n \in \mathbb{N}$ , sea  $\|\cdot\|$  una norma en  $\mathbb{R}^n$  y sean  $A$  y  $B$  dos matrices en  $\mathbb{R}^{n \times n}$ . Entonces  $\|AB\| \leq \|A\| \|B\|$ .*

*Demostración.* Para todo  $x \in \mathbb{R}^n$  se tiene

$$\|ABx\| = \left\| A \underbrace{(Bx)}_{\in \mathbb{R}^n} \right\| \leq \|A\| \|Bx\| \leq \|A\| \|B\| \|x\|$$

Como el escalar  $C := \|A\| \|B\|$  cumple que  $\|(AB)x\| \leq C \|x\|$  para todo  $x \in \mathbb{R}^n$ , la Proposición 1.1 nos dice que  $\|AB\| \leq C = \|A\| \|B\|$ . ■

Dado  $n \in \mathbb{N}$ , tenemos definidas las normas  $\|\cdot\|_1$ ,  $\|\cdot\|_2$  y  $\|\cdot\|_\infty$  tales que, para todo  $x \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\|x\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i|, \quad \|x\|_\infty = \max_{i \in [1, n] \cap \mathbb{N}} |x_i|, \quad \|x\|_2 = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

Estas normas, dada una matriz  $A = [a_{ij}] \in \mathbb{R}^{n \times n}$ , cumplen

$$\|A\|_1 = \max_{j \in [1, n] \cap \mathbb{N}} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_\infty = \max_{i \in [1, n] \cap \mathbb{N}} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|, \quad \|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^t A)}$$

donde  $\rho$  denota el *radio espectral* de una matriz.

Recordemos que, fijados  $n \in \mathbb{N}$  y una norma  $\|\cdot\|$  en  $\mathbb{R}^n$ , el *condicionamiento* de una matriz inversible  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  se define como  $\mathfrak{N}(A) := \|A\| \|A^{-1}\|$ . A modo de observación, del Corolario 1.2 y el hecho de que la norma de la matriz identidad es igual a 1, obtenemos  $1 = \|I\| = \|AA^{-1}\| \leq \|A\| \|A^{-1}\| = \mathfrak{N}(A)$ .

**Teorema 1.3** *Sea  $n \in \mathbb{N}$ , sea  $\|\cdot\|$  una norma en  $\mathbb{R}^n$  y sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  inversible. Entonces*

$$\mathfrak{N}(A) \geq \sup_{\substack{B \in \mathbb{R}^{n \times n} \\ B \text{ singular}}} \frac{\|A\|}{\|A - B\|}$$

*Demostración.* Sea  $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  singular. Entonces existe  $x \in \mathbb{R}^n$  no nulo tal que  $Bx = 0$ . Luego

$$0 < \|x\| = \|A^{-1}(Ax)\| \leq \|A^{-1}\| \|Ax\| = \|A^{-1}\| \|(A - B)x\| \leq \|A^{-1}\| \|A - B\| \|x\|$$

Multiplicando la desigualdad  $\|x\| \leq \|A^{-1}\| \|A - B\| \|x\|$  por  $\frac{\|A\|}{\|x\| \|A - B\|}$ , lo cual es posible dado que  $x \neq 0$  y  $A - B \neq 0$  (pues  $A$  es inversible y  $B$  no lo es), obtenemos

$$\frac{\|A\|}{\|A - B\|} \leq \mathfrak{N}(A)$$

Como esta desigualdad la probamos cualquiera sea  $B \in \mathbb{R}^{n \times n}$  singular, tomando supremo en dichos valores de  $B$  obtenemos la desigualdad buscada. ■

En el Teorema 1.3 vale, de hecho, la igualdad, aunque la demostración para una norma en general excede nuestros objetivos. Sin embargo, esta versión es suficiente para obtener interesantes aplicaciones.

## 2 Ejemplos y aplicaciones

**Ejemplo 2.1** *Sea  $n \in \mathbb{N}$ , sea  $\|\cdot\|$  una norma en  $\mathbb{R}^n$  y sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tal que existen dos matrices inversibles  $S, T \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tales que  $A = ST$ .*

*Se desea resolver el sistema  $Ax = b$ . El dato  $b$  no es conocido de manera exacta, sino que se tiene una aproximación  $\tilde{b}$ , lo que conduce a una solución  $\tilde{x}$ . Se sabe que  $b \neq 0$ . Probar que  $x \neq 0$  y que*

$$\frac{\|x - \tilde{x}\|}{\|x\|} \leq \mathfrak{N}(S) \mathfrak{N}(T) \frac{\|b - \tilde{b}\|}{\|b\|}$$

*Solución.* Si fuera  $x = 0$  entonces  $0 = Ax = b$ , contrario a nuestras hipótesis.

Como  $b = Ax = STx$  y  $\tilde{b} = A\tilde{x} = ST\tilde{x}$  entonces  $ST(x - \tilde{x}) = b - \tilde{b}$ , de donde  $x - \tilde{x} = T^{-1}S^{-1}(b - \tilde{b})$ . Tomando norma y usando el Corolario 1.2, se tiene

$$\begin{aligned} \|x - \tilde{x}\| &= \left\| T^{-1}S^{-1}(b - \tilde{b}) \right\| \leq \|T^{-1}S^{-1}\| \|b - \tilde{b}\| \leq \|T^{-1}\| \|S^{-1}\| \|b - \tilde{b}\| \frac{\|b\|}{\|b\|} = \\ &= \frac{\|T^{-1}\| \|S^{-1}\| \|b - \tilde{b}\|}{\|b\|} \|STx\| \leq \frac{\|T^{-1}\| \|S^{-1}\| \|b - \tilde{b}\|}{\|b\|} \|S\| \|T\| \|x\| = \\ &= \mathfrak{N}(S) \mathfrak{N}(T) \frac{\|b - \tilde{b}\|}{\|b\|} \|x\| \end{aligned}$$

de donde, dividiendo por  $\|x\| \neq 0$ , obtenemos la desigualdad buscada. ■

**Ejemplo 2.2** Consideramos  $\|\cdot\|_\infty$  en  $\mathbb{R}^3$ . Sea

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & \varepsilon & \varepsilon^2 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$$

Probar que  $\lim_{\varepsilon \rightarrow 0^+} \mathfrak{N}(A) = +\infty$ .

*Solución.* Como estamos analizando  $\varepsilon \rightarrow 0^+$ , sin pérdida de generalidad podemos suponer que  $0 < \varepsilon < 1$ . Entonces  $\|A\|_\infty = 3$ . Consideramos la matriz singular

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 3}$$

Como  $A - B = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & \varepsilon & \varepsilon^2 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$  entonces  $\|A - B\|_\infty = \varepsilon + \varepsilon^2$ . Por el Teorema 1.3 tenemos que

$$\mathfrak{N}(A) \geq \frac{\|A\|_\infty}{\|A - B\|_\infty} = \frac{3}{\varepsilon + \varepsilon^2} \xrightarrow{\varepsilon \rightarrow 0^+} +\infty$$

lo cual prueba lo que queríamos. ■

**Ejemplo 2.3** Sea  $n \in \mathbb{N}$ . Consideramos en  $\mathbb{R}^n$  la norma  $\|\cdot\|_\infty$  y definimos  $H_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tal que

$$(H_n)_{ij} = \frac{1}{i + j - 1}$$

Probar que  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \mathfrak{N}(H_n) = +\infty$ .

*Solución.* Es claro que

$$\|H_n\|_\infty = \max_{i \in [1, n] \cap \mathbb{N}} \sum_{j=1}^n |(H_n)_{ij}| = \max_{i \in [1, n] \cap \mathbb{N}} \sum_{j=1}^n \frac{1}{i + j - 1} = \sum_{j=1}^n \frac{1}{1 + j - 1} = \sum_{j=1}^n \frac{1}{j}$$

Sea  $B_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  la matriz dada por

$$(B_n)_{ij} = \begin{cases} \frac{1}{i+j-1}, & j \neq 1 \\ 0, & j = 1 \end{cases}$$

En otras palabras,  $B_n$  resulta de reemplazar todas las entradas de la primera columna de la matriz  $H_n$  por 0. Es claro que  $B_n$  es singular, pues su primera columna es nula. Más aún,  $H_n - B_n$  satisface

$$(H_n - B_n)_{ij} = \begin{cases} \frac{1}{i}, & j = 1 \\ 0, & j > 1 \end{cases}$$

Es decir,

$$H_n - B_n = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1/2 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 1/3 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots \\ 1/n & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

Es claro que  $\|H_n - B_n\|_\infty = 1$ . De esta forma, por el Teorema 1.3, se tiene

$$\mathfrak{N}(H_n) \geq \frac{\|H_n\|_\infty}{\|H_n - B_n\|_\infty} = \sum_{j=1}^n \frac{1}{j}$$

y como es conocido que la serie armónica diverge, hemos probado lo que queríamos. ■