

# **Métodos Numéricos I**

## **Tema 2: Resolución de sistemas de ecuaciones lineales**

### **Parte 2: Normas vectoriales y matriciales**

Miguel A. Piñar  
Departamento de Matemática Aplicada  
Facultad de Ciencias  
Universidad de Granada

8 de marzo de 2022



## Normas matriciales y condicionamiento

- Normas vectoriales y matriciales

- El radio espectral

- Condicionamiento de una matriz

Para medir el tamaño de los vectores se usa el concepto de **norma**, que generaliza el concepto de **módulo** para escalares. Dado un espacio vectorial  $E$ , una **norma** es una aplicación

$$\| \cdot \| : E \longrightarrow \mathbb{R}$$

que verifica las siguientes propiedades:

1.  $\|x\| \geq 0, \forall x \in E$  siendo  $\|x\| = 0 \iff x = 0$ . (Definida positiva).
2.  $\|cx\| = |c|\|x\|, \forall c \in \mathbb{R}, \forall x \in E$ . (Homogeneidad).
3.  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|, \forall x, y \in E$ . (Desigualdad triangular).

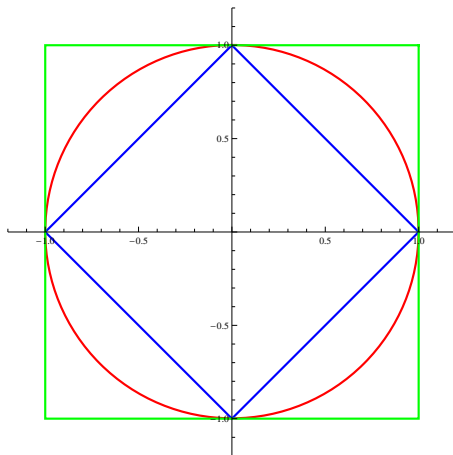
Sea  $E$  un espacio de dimensión  $n$  y sea  $\mathcal{B} = \{u_1, u_2, \dots, u_n\}$  una base suya. Cualquier vector  $x \in E$  puede ser expresado de forma única en función de los vectores de la base  $\mathcal{B}$




$$x = \sum_{i=1}^n x_i u_i$$

donde los escalares  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  se conocen como **coordenadas del vector**  $x$  respecto de la base  $\mathcal{B}$ . Utilizando esta notación, son ejemplos de normas los siguientes:

- ▶ Norma-1  $\|x\|_1 = |x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|$
- ▶ Norma euclídea  $\|x\|_2 = \sqrt{|x_1|^2 + |x_2|^2 + \dots + |x_n|^2}$
- ▶ Norma Infinito  $\|x\|_\infty = \max \{|x_1|, |x_2|, \dots, |x_n|\}$

# La Bola unidad para las distintas normas



	$\  \cdot \ _2$
	$\  \cdot \ _\infty$
	$\  \cdot \ _1$

# La norma Manhattan



## Teorema

En un espacio vectorial de dimensión finita  $E$  todas las normas vectoriales son **equivalentes**, en el sentido siguiente: dadas las normas  $\|\cdot\|_a$  y  $\|\cdot\|_b$ , existen dos constantes positivas  $A$  y  $B$  tales que

$$A\|x\|_a \leq \|x\|_b \leq B\|x\|_a, \quad \forall x \in E.$$

## Ejemplo

En  $\mathbb{R}^n$  se verifica:

$$\|x\|_\infty \leq \|x\|_1 \leq n\|x\|_\infty, \quad \forall x \in \mathbb{R}^n.$$

## Definición

Dado un espacio normado  $E$ , decimos que la sucesión  $\{x_n\}_{n \geq 0} \subset E$  converge a  $x \in E$  (en norma) si y sólo si

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|x_n - x\| = 0.$$

## Observación

En un espacio vectorial de dimensión finita  $E$  puesto que todas las normas vectoriales son **equivalentes**, la convergencia es independiente la norma elegida. En particular, la convergencia es equivalente a la convergencia componente a componente.



Dado el espacio vectorial de las matrices cuadradas de orden  $n$ ,  $\mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ , una **norma matricial** es una aplicación

$$\|\cdot\| : \mathcal{M}_n(\mathbb{R}) \longrightarrow \mathbb{R}$$

que verifica las siguientes propiedades:

1.  $\|\mathbf{A}\| \geq 0$ ,  $\forall \mathbf{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$  siendo  $\|\mathbf{A}\| = 0 \iff \mathbf{A} = \mathbf{0}$ . (Definida positiva).
2.  $\|c\mathbf{A}\| = |c|\|\mathbf{A}\|$ ,  $\forall c \in \mathbb{R}$ ,  $\forall \mathbf{A} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . (Homogeneidad).
3.  $\|\mathbf{A} + \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| + \|\mathbf{B}\|$ ,  $\forall \mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ . (Desigualdad triangular).
4.  $\|\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}\| \leq \|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|$ ,  $\forall \mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{R})$ .

## Definición

Dada una norma vectorial  $\|\cdot\|$  se define la **norma matricial inducida** (o subordinada) en la forma

$$\|\mathbf{A}\| = \max_{x \neq 0} \frac{\|\mathbf{A}x\|}{\|x\|}$$

## Ejemplos

- ▶ Norma-1  $\|\mathbf{A}\|_1 = \max_{j=1,\dots,n} \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$
- ▶ Norma Infinito  $\|\mathbf{A}\|_\infty = \max_{i=1,\dots,n} \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

No todas las normas matriciales son normas inducidas.  
La norma de **Frobenius**:

$$\|\mathbf{A}\|_F = \sqrt{\sum_{i=1, j=1}^n |a_{ij}|^2}$$

no es una norma inducida.

## Proposición

Dada una norma vectorial  $\|\cdot\|$  y la correspondiente norma matricial inducida, se verifica

$$\|\mathbf{A}x\| \leq \|\mathbf{A}\| \|x\|$$

## Definición

Dada una norma vectorial  $\|\cdot\|_v$  y una norma matricial  $\|\cdot\|_M$ , decimos que ambas normas son compatibles si para toda matriz  $\mathbf{A}$  y todo vector  $x$  se verifica

$$\|\mathbf{A}x\|_v \leq \|\mathbf{A}\|_M \|x\|_v$$

## Proposición

Dada una norma matricial  $\|\cdot\|_M$  siempre existe una norma vectorial compatible con ella.

# Valores y vectores propios



$\lambda$  es valor propio de  $\mathbf{A} \in \mathcal{M}_k(\mathbb{C})$  si y sólo si existe un vector no nulo  $v$  tal que

$$\mathbf{A}v = \lambda v.$$

$v$  se llama *vector propio asociado al valor propio  $\lambda$* .

## Cálculo de valores y vectores propios

$$\mathbf{A}v - \lambda v = 0 \implies (\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I})v = 0$$

luego buscamos soluciones no triviales al sistema anterior, el determinante de la matriz de coeficientes debe ser nulo

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = 0$$

esto es, debemos calcular las raíces de este polinomio.

---

$\mathcal{M}_k(\mathbb{C})$  denota el conjunto de matrices cuadradas de orden  $k$  con entradas en  $\mathbb{C}$

- Polinomio característico:

$$p(\lambda) = \det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}).$$

- Ecuación característica:

$$\det(\mathbf{A} - \lambda \mathbf{I}) = 0.$$

- Espectro:

$$\sigma(\mathbf{A}) = \{\lambda \in \mathbb{C} : p(\lambda) = 0\}.$$

- Radio espectral:

$$\rho(\mathbf{A}) = \max\{|\lambda| : p(\lambda) = 0\}.$$

## Proposición

Para toda matriz  $\mathbf{A}$  y para toda norma matricial  $\|\cdot\|_M$  se verifica  $\rho(\mathbf{A}) \leq \|\mathbf{A}\|_M$ .

## Proposición

Para toda matriz  $\mathbf{A}$  se verifica

$$\rho(\mathbf{A}) = \inf_{\|\cdot\|_M} \{\|\mathbf{A}\|_M\}$$

## Definición

Decimos que una sucesión de matrices  $\{\mathbf{A}_n\}_{n \geq 0}$  converge a una matriz  $\mathbf{A}$  si existe una norma matricial  $\|\cdot\|_M$  para la cual se verifica

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \|\mathbf{A}_n - \mathbf{A}\|_M = 0.$$

## Observación

Puesto que en un espacio vectorial de dimensión finita todas las normas son **equivalentes**, la convergencia es independiente la norma elegida. En particular, la convergencia es equivalente a la convergencia componente a componente.



## Proposición

Para toda matriz  $\mathbf{A}$ , las siguientes afirmaciones son equivalentes

- i)  $\{\mathbf{A}^n\}_{n \geq 0} \longrightarrow \mathbf{0}$
- ii) Existe una norma matricial  $\|\cdot\|_M$  para la cual se verifica  $\|\mathbf{A}\|_M < 1$
- iii)  $\rho(\mathbf{A}) < 1$

Dada la matriz

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 10 & 7 & 8 & 7 \\ 7 & 5 & 6 & 5 \\ 8 & 6 & 10 & 9 \\ 7 & 5 & 9 & 10 \end{pmatrix}$$

resolver el sistema de ecuaciones  $\mathbf{A}x = b$  para los vectores

- ▶  $b = (32, 23, 33, 31)^T$
- ▶  $b^* = (32.1, 22.9, 33.1, 30.9)^T$  (una perturbación de 0.1).

Las soluciones son

- ▶  $x = (1, 1, 1, 1)^T$
- ▶  $x^* = (9.2, -12.6, 4.5, -1.1)^T$ .

Esto es, se produce un enorme error relativo en la solución.

Supongamos que  $\mathbf{A}$  es una matriz regular, y consideremos el sistema

$$\mathbf{A}x = \mathbf{b}$$

que tiene por solución  $x = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}$ .

Si alteramos el segundo término considerando un vector  $\mathbf{b}^*$ , obtenemos una solución distinta  $x^* = \mathbf{A}^{-1}\mathbf{b}^*$

Tomando normas vectoriales y matriciales compatibles, podemos calcular el error

$$\|x - x^*\| \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{b} - \mathbf{b}^*\| = \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{A}x\| \frac{\|\mathbf{b} - \mathbf{b}^*\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

Y por tanto

$$\frac{\|x - x^*\|}{\|x\|} \leq \|\mathbf{A}^{-1}\| \|\mathbf{A}\| \frac{\|\mathbf{b} - \mathbf{b}^*\|}{\|\mathbf{b}\|}$$

## Definición

El **número de condición** (A. Turing) de una matriz regular  $\mathbf{A}$ ,  $\kappa(\mathbf{A})$ , se define como

$$\kappa(\mathbf{A}) = \|\mathbf{A}\| \cdot \|\mathbf{A}^{-1}\|,$$

donde  $\|\bullet\|$  es una norma matricial.

Se tiene que  $\kappa(\mathbf{A}) \geq 1$ , y el sistema se comportará peor con respecto a la propagación de errores de redondeo cuanto mayor sea  $\kappa(\mathbf{A})$ .

- ▶ El **número de condición** puede ser interpretado como un factor de amplificación de los errores en los datos.
- ▶ Para  $\kappa(\mathbf{A}) \approx 10^k$  podemos esperar una posible pérdida de  $k$  dígitos significativos exactos en la solución calculada, independientemente del método que utilicemos.
- ▶ En el ejemplo anterior  $\kappa(\mathbf{A}) = 4488$  para la norma  $\|\cdot\|_\infty$

# Alan Turing (1912-1954)

