

5 de junio de 2024

- (página 25) En la demostración de  $\|A\|_2 = \sqrt{\rho(A^T A)}$  para una matriz  $A$  arbitraria, se utiliza que  $A^T A$  es positiva semidefinida (y por lo tanto, todos los autovalores son no-negativos) para probar la igualdad tomando  $\mu_j = \mu_{\max}$ . Esto se puede demostrar fácilmente por la igualdad  $z^T A^T A z = (Az)^T A z = \|Az\|_2^2 \geq 0$ .
- (página 40, punto 1.) Tanto el algoritmo de Cholesky como el de Gauss tienen complejidad  $O(N^3)$ , pero la cantidad de productos de los algoritmos comúnmente utilizados es  $N^3/6$  para Cholesky y  $N^3/3$  para Gauss.
- (página 44, demostración del Teorema 3.4). En la demostración de la desigualdad  $\rho(A) \leq \|A\|$ , la afirmación  $\|A\|$  en  $\mathbb{R}$  es igual a  $\|A\|$  en  $\mathbb{C}$  vale para las normas comunes  $\|\cdot\|_1$ ,  $\|\cdot\|_2$ ,  $\|\cdot\|_\infty$ , usando las extensiones usuales a  $\mathbb{C}$ , pero una norma inducida en  $\mathbb{R}$  puede no estar definida para elementos en  $\mathbb{C}$ , y se necesita una demostración más general.

A continuación se da la demostración de esa desigualdad tomada de “Matrices: Theory and Applications”, de Denis Serre (Proposición 4.1.6, página 66):

**Proposición 1.** *Para cualquier norma inducida  $\|\cdot\|$  en  $\mathbb{R}^{n \times n}$ , se cumple  $\rho(A) \leq \|A\|$ .*

*Demostración.* El caso  $K = \mathbb{C}$  es simple, utilizando el argumento en el apunte.

Para el caso  $K = \mathbb{R}$ , fijamos una norma inducida  $N_{\mathbb{C}}$  en  $\mathbb{C}^{n \times n}$  y sea  $N_{\mathbb{R}}$  la restricción a  $\mathbb{R}^{n \times n}$ . Es fácil ver que  $N_{\mathbb{R}}$  es una norma en  $\mathbb{R}^{n \times n}$  (verifica los axiomas de norma), aunque no necesariamente es una norma inducida.

Dada ahora una norma inducida  $\|\cdot\|$  en  $\mathbb{R}^{n \times n}$ , tenemos por la equivalencia de normas en cualquier espacio vectorial de dimensión finita que

$$\rho(A)^k = \rho(A^k) \leq N_{\mathbb{C}}(A^k) = N_{\mathbb{R}}(A^k) \leq C \|A^k\| \leq C \|A\|^k,$$

para alguna constante  $C > 0$ . Por lo tanto,

$$\rho(A) \leq C^{1/k} \|A\|$$

y tomando límite  $k \rightarrow \infty$  de ambos lados, obtenemos  $\rho(A) \leq \|A\|$ .

□

- (página 47, demostración del Corolario 3.7) Es sencillo pero no es inmediato ver que si  $\|B^k\|^{1/k} \rightarrow \rho(B)$  vale para una norma particular, vale para cualquier norma por equivalencia de normas.

Dada una norma  $\|\cdot\|$ , existen  $C_1$  y  $C_2$  tales que

$$C_1 \|B^k\|_\infty \leq \|B^k\| \leq C_2 \|B^k\|_\infty$$

y por lo tanto

$$C_1^{1/k} \|B^k\|_\infty^{1/k} \leq \|B^k\|^{1/k} \leq C_2^{1/k} \|B^k\|_\infty^{1/k}.$$

Tomando límites,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} C_1^{1/k} \|B^k\|_\infty^{1/k} \leq \lim_{k \rightarrow \infty} \|B^k\|^{1/k} \leq \lim_{k \rightarrow \infty} C_2^{1/k} \|B^k\|_\infty^{1/k},$$

y como  $C_1^{1/k} \rightarrow 1$  y  $C_2^{1/k} \rightarrow 1$  se obtiene

$$\rho(B) \leq \lim_{k \rightarrow \infty} \|B^k\|^{1/k} \leq \rho(B)$$

y por lo tanto  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|B^k\|^{1/k} = \rho(B)$ .

- (página 72, segundo párrafo) Se está utilizando el desarrollo de Taylor de orden 1 (con término de error) centrado en  $x_n$ .