

Nombre: Esteban Leiva

Código: 202021368

## Teoría de Análisis Numérico

MATE-2604

## Tarea 3

1. Sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  tridiagonal con entradas no nulas en las tres diagonales tales que  $|a_{11}| > |a_{21}|$ ,  $|a_{nn}| > |a_{n-1,n}|$  y  $|a_{ii}| \ge |a_{i-1,i}| + |a_{i+1,i}|$  para i = 2, ..., n-1. Muestre que A es invertible. Ayuda: Piense en la eliminación de Gauss de A.

**Demostración**. Tomemos un  $b \in \mathbb{R}^n$ . Veamos que Ax = b se puede escribir como un sistema lineal equivalente Ux = b' donde  $U \in \mathbb{R}^{n \times n}$  es triangular superior con entradas diagonales no nulas. Esto nos va a asegurar que A es invertible, pues U va a ser invertible y vamos a obtener una solución para x.

Para esto vamos a utilizar la eliminación de Gauss. Considere la matriz extendida M de Ax = b donde  $M_{ij} = A_{ij}$  para  $1 \le i, j \le n$  y  $M_{i,n+1} = b$  para i = 1, ..., n. En el primer paso de la eliminación de Gauss, tenemos que  $m_{22}^{(1)} = a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}} a_{12}$  y como

$$|a_{11}| > |a_{21}| \to 1 > \left| \frac{a_{21}}{a_{11}} \right| \to |a_{12}| > \left| \frac{a_{21}}{a_{11}} a_{12} \right|$$

у

$$|a_{22}| \ge |a_{12}| + |a_{32}|$$

llegamos a  $m_{22}^{(1)} = |a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12}| > 0.$ 

Aplicando esta misma operación de fila a la 3 fila, la única entrada que cambia es la (3,2):

$$m_{32}^{(1)} = a_{32} - \frac{a_{21}}{a_{11}} a_{12}.$$

De hecho, al ser tridiagonal tenemos que las entradas restantes de la matriz no cambian después de la primera operación. Además,  $|m_{22}^{(1)}| > |m_{32}^{(1)}|$  pues como  $|a_{22}| > |a_{32}|$ , observamos que  $|a_{22} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12}| > |a_{32} - \frac{a_{21}}{a_{11}}a_{12}|$ . Entonces, tenemos que la submatriz  $M_{ij}^{(1)}$  para  $i=2,...,n,\ j=2,...,n$  es una matriz tridiagonal que cumple  $|m_{22}^{(1)}| > |m_{32}^{(1)}|$ . Para el siguiente paso, podemos utilizar el mismo procedimiento anterior para ver que la  $m_{33}^{(2)} = a_{33} - \frac{m_{32}^{(1)}}{m_{22}^{(1)}}a_{23}$  y concluir que  $|m_{33}^{(2)}| > 0$  y que  $|m_{33}^{(2)}| > |m_{43}^{(2)}|$ . En general, tenemos que  $|m_{kk}^{(k-1)}| > 0$  y  $|m_{kk}^{(k-1)}| > |m_{k+1,k}^{(k-1)}|$  para k=2,...,n-1. Finalmente, notamos que en la operación de fila (n-2),

$$m_{nn}^{(n-2)} = a_{nn} - \frac{m_{n,n-1}^{(n-3)}}{m_{n-1,n-1}^{(n-3)}} a_{n-1,n}$$

y calculando su valor absoluto

$$|m_{nn}^{(n-2)}| = \left| a_{nn} - \frac{m_{n,n-1}^{(n-3)}}{m_{n-1,n-1}^{(n-3)}} a_{n-1,n} \right| \ge |a_{nn}| - \left| \frac{m_{n,n-1}^{(n-3)}}{m_{n-1,n-1}^{(n-3)}} a_{n-1,n} \right| > |a_{nn}| - |a_{n-1,n}| > 0.$$

Por lo tanto, el método de Gauss resulta en una matriz triangular superior con diagonal no nula, entonces es A es invertible.

2. Dada  $\|\cdot\|$ una norma en  $\mathbb{R}^n,$ muestre que  $\|\cdot\|_*$  definida como

$$||x||_* = \sup\{\langle z, x \rangle : ||z|| = 1\}$$

es una norma en  $\mathbb{R}^n$  llama la norma dual de  $\|\cdot\|$ . Muestre que  $\|\cdot\|_{**} = \|\cdot\|$ . Encuentre la norma dual de  $l_p$ .

(a)  $||x||_*$  es una norma.

**Demostración**. Observemos que se cumplen las cuatro propiedades:

i. Sea  $x \in \mathbb{R}^n$  entonces

$$||x||_* = \sup\{\langle z, x \rangle : ||z|| = 1\} = \sup_{z \neq 0} \left(\frac{z^t x}{||z||}\right) \ge \frac{x^t x}{||x||} = \frac{||x||^2}{||x||} \ge 0.$$

Por lo tanto,  $||x||_*$  es no negativa.

ii. Es claro que  $\|0\|_* = \sup_{z\neq 0} \left(\frac{z^t_0}{\|z\|}\right) = 0$ . Ahora, por el anterior inciso, si  $\|x\|_* = 0$  entonces

$$0 = \sup_{z \neq 0} \left( \frac{z^t x}{\|z\|} \right) \ge \frac{x^t x}{\|x\|} = \frac{\|x\|^2}{\|x\|} \ge 0 \to \|x\| = 0 \to x = 0.$$

Por lo tanto, tenemos que  $||x||_* = 0 \iff x = 0$ 

iii. Sea  $x \in \mathbb{R}^n$  y  $\lambda \in \mathbb{R}$ 

$$\|\lambda x\|_* = \sup\{\langle z, \lambda x \rangle : \|z\| = 1\} = \sup\{|z^t \lambda x| : \|z\| = 1\} = |\lambda| \sup\{|z^t x| : \|z\| = 1\} = |\lambda| \|x\|_*.$$

iv. Sean  $x, y \in \mathbb{R}^n$ 

$$||x + y||_* = \sup\{\langle z, x + y \rangle : ||z|| = 1\}$$

$$= \sup\{\langle z, x \rangle + \langle z, y \rangle : ||z|| = 1\}$$

$$\leq \sup\{\langle z, x \rangle : ||z|| = 1\} + \sup\{\langle z, y \rangle : ||z|| = 1\}$$

$$= ||x||_* + ||y||_*$$

(b)  $||x||_{**} = ||x||$ 

**Demostración**. Primero, vamos a mostrar que vale la desigualdad  $x^tz \leq ||x|| ||z||_*$ . Definamos  $u = \frac{x}{||x||}$  y así  $x^tz = ||x|| \left(\frac{x^t}{||x||}z\right) = ||x|| \left(u^tz\right)$ .

$$||z||_* = \sup_{||u||=1} (u^t z) \ge u^t z = \frac{x^t}{||x||} z \to ||z||_* ||x|| \ge x^t z$$

Con esta desigualdad en mente,

$$x^{t}z \le \|x\| \|z\|_{*} \to \frac{x^{t}z}{\|z\|_{*}} \le \|x\| \to \sup_{z \ne 0} \frac{x^{t}z}{\|z\|_{*}} \le \|x\| \to \|x\|_{**} \le \|x\|$$

Por otro lado, sin perdida de generalidad asuma que ||x|| = 1 (pues como es una norma podemos multiplicar a x por cualquier  $\lambda$  y el siguiente argumento se mantendría valido)

$$\begin{split} \|x\|_{**} &= \sup\{z^t x \,:\, \|z\|_* = 1\} \\ &= \sup\{z^t x \,:\, \sup\{y^t z \,:\, \|y\| = 1\} = 1\} \\ &= \sup\{z^t x \,:\, \|y\| = 1 \to y^t z \le 1\} \\ &\geq \sup\{z^t x \,:\, x^t z \le 1\} = 1 = \|x\|. \end{split}$$

Luego,  $||x||_{**} = ||x||$ .

(c) La norma dual de  $l_p$  es  $l_q$  donde  $\frac{1}{q} + \frac{1}{p} = 1$ .

Para la otra dirección, queremos encontrar un  $z \in \mathbb{R}^n$  tal que  $||z||_p = 1$  y  $\langle z, x \rangle \ge ||x||_q$ , pues esto implica que  $||x||_p = \sup\{\langle z, x \rangle : ||z||_p = 1\} \ge ||x||_q$ . Definamos  $z_i = \operatorname{sign}(x_i)|x_i|^{p-1}$  entonces  $\langle z, x \rangle = \sum_{i=1}^n x_i \operatorname{sign}(x_i)|x_i|^{q-1} = \sum_{i=1}^n |x_i||x_i|^{q-1} = \sum_{i=1}^n |x_i|^q = ||x||_q^q$ . Además, como (q-1)p = q

$$||z||_{p}^{p} = \sum_{i=1}^{n} |z_{i}|^{p} = \sum_{i=1}^{n} |\operatorname{sign}(x_{i})|x_{i}|^{q-1}|^{p}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} |x_{i}^{(q-1)p}|$$

$$= \sum_{i=1}^{n} |x_{i}|^{(q-1)p}$$

$$= \sum_{i=1}^{n} |x_{i}|^{q}$$

$$= ||x||_{q}^{q}$$

Si tomamos  $y = \frac{z}{\|z\|_p}$  entonces  $\|y\|_p = 1$  y

$$\langle y, x \rangle = \sum_{i=1}^{n} x_{i} \frac{z_{i}}{\|z\|_{p}} = \frac{1}{\|z\|_{p}} \sum_{i=1}^{n} x_{i} z_{i} = \frac{1}{\left(\|z\|_{p}^{p}\right)^{\frac{1}{p}}} \sum_{i=1}^{n} x_{i} z_{i} = \frac{1}{\left(\|x\|_{p}^{\frac{q}{p}}\right)} \sum_{i=1}^{n} x_{i} z_{i}.$$

Luego, como  $q - \frac{q}{p} = 1$ 

$$\frac{1}{\left(\|x\|_p^{\frac{q}{p}}\right)}\sum_{i=1}^n x_i z_i = \frac{1}{\left(\|x\|_p^{\frac{q}{p}}\right)}\langle z, x \rangle = \frac{1}{\left(\|x\|_p^{\frac{q}{p}}\right)}\|x\|_q^q = \|x\|_q^{q-\frac{q}{p}} = \|x\|_q.$$

Entonces, tenemos que la norma dual de  $l_p$  es igual a  $l_q$ .

3. Sea  $\|\cdot\|$  norma matricial submultiplicativa, entonces  $\rho(A) \leq \|A\|$  para toda matriz A. En particular muestre que  $\rho(A) \leq \|A\|_F$ .

**Demostración**. Primero, sea  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  y  $\lambda \in \mathbb{R}$  el valor propio de A con el mayor valor absoluto, es decir  $|\lambda| = \rho(A)$ , y  $\vec{v}$  su vector propio asociado. Sea  $B = \begin{pmatrix} \vec{v} & \cdots & \vec{v} \end{pmatrix}$  entonces

$$||AB|| = |\lambda|||B|| = \rho(A)||B|| \le ||A|| ||B||.$$

Luego,  $\rho(A) \leq ||A||$ .

Ahora, veamos que  $\|\cdot\|_F$  es submultiplicativa. Sean

$$A = \begin{bmatrix} \vec{a}_1 \\ \vdots \\ \vec{a}_m \end{bmatrix} \qquad B = \begin{pmatrix} \vec{b}_1 & \cdots & \vec{b}_n \end{pmatrix}$$

entonces

$$\begin{split} \|AB\|_{F} &= \sum_{i} \sum_{j} \left| \vec{a}_{i}^{t} b_{j} \right|^{2} \\ &\leq \sum_{i} \sum_{j} \left\| \vec{a}_{i} \right\|_{2}^{2} \|b_{j}\|_{2}^{2} \\ &= \left( \sum_{i} \left\| \vec{a}_{i} \right\|_{2}^{2} \right) \left( \sum_{j} \left\| b_{j} \right\|_{2}^{2} \right) \\ &= \left( \sum_{i} \vec{a}_{i}^{t} \vec{a}_{i} \right) \left( \sum_{j} \vec{b}_{i}^{t} \vec{b}_{i} \right) \\ &\leq \left( \sum_{i} \sum_{j} \vec{a}_{i}^{t} \vec{a}_{j} \right) \left( \sum_{i} \sum_{j} \vec{b}_{i}^{t} \vec{b}_{j} \right) \\ &= \|A\|_{F} \|B\|_{F}. \end{split}$$

Luego, es submultiplicativa y tenemos que  $\rho(A) \leq ||A||_F$ .

4. Comparación de algoritmos para solución de sistemas lineales:

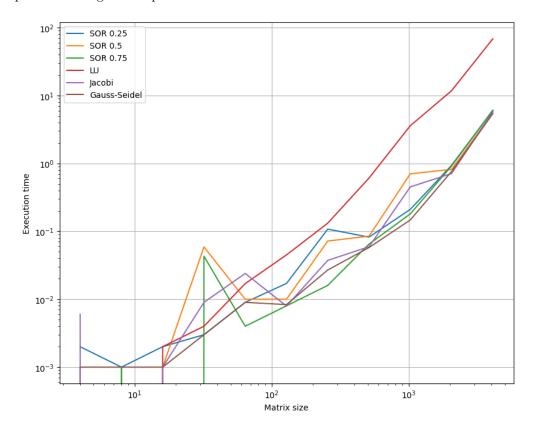


Figure 1: Gráfica loglog.