

Normas en Espacios de Matrices

Dada $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, y normas $\|\cdot\|_m$ en \mathbb{C}^m , y $\|\cdot\|_n$ en \mathbb{C}^n podemos definir la norma de operadores asociada como:

$$\|A\|_{(m,n)} = \sup_{\substack{x \in \mathbb{C}^n \\ x \neq 0}} \frac{\|Ax\|_m}{\|x\|_n} = \sup_{\substack{x \in \mathbb{C}^n \\ \|x\|_n = 1}} \|Ax\|_m$$

~~o equivalente~~ En particular se tiene $\|Ax\|_m \leq \|A\|_{(m,n)} \cdot \|x\|_n$.

Es fácil ver que $\|\cdot\|_{(m,n)}$ es de hecho una norma sobre el espacio $\mathbb{C}^{m \times n}$. Además, satisface (en el caso $m=n$) la propiedad submultiplicativa $\|A \cdot B\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$ (e igual normas).

(de hecho se puede extender a operadores $\mathbb{C}^n \xrightarrow{B} \mathbb{C}^m \xrightarrow{A} \mathbb{C}^k$.)

Ejemplos 1. $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$, con $\|x\|_1 = \sum_{j=1}^n |x_j|$ (en \mathbb{C}^n), $\|y\|_1 = \sum_{i=1}^m |y_i|$ (en \mathbb{C}^m)

$$\Rightarrow \|A\|_1 = \max_{1 \leq j \leq n} \sum_{i=1}^m |a_{ij}| = \max_{1 \leq j \leq n} \|a_j\|_1 \quad \leftarrow \text{columnas.}$$

2. $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ con $\|\cdot\|_\infty$ en ambos espacios ($\|z\|_\infty = \max |z_i|$)
resulta

$$\|A\|_\infty = \max_{1 \leq i \leq m} \sum_{j=1}^n |a_{ij}| = \max_{1 \leq i \leq m} \|a_{i \cdot}\|_1 \quad \leftarrow \text{filas.}$$

Queda como ejercicio probar lo anterior

3. Norma de operador clásica (o norma espectral)

Cuando tomamos la norma Euclídea en ambos espacios tenemos

$$\|A\|_2 = \|A\|_{op} = \|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{\|Ax\|_2}{\|x\|_2} = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|$$

$$\text{siendo } \|z\|_2^2 = \sum_1^n |z_i|^2.$$

En particular, si $A = \{a^* \} \in \mathbb{C}^{1 \times n}$ es un vector fila resulta $\|A\|_2 = \|a^*\|_2 = \|a\|_2$ es la norma Euclídea del vector fila.

4. Norma de Frobenius (o Hilbert-Schmidt)

$$\|A\|_F := \left(\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{1/2}$$

Esta norma no es inducida como las normas anteriores y de hecho es una norma inducida por un producto interno, a saber

$$\langle A, B \rangle_F := \text{tr}(B^*A) = \sum_{ij} a_{ij} \cdot \overline{b_{ij}}$$

$$\text{donde } \|A\|_F^2 = \text{tr}(A^*A) = \text{tr}(AA^*)$$

Propiedades: a) $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$, $B \in \mathbb{C}^{m \times p} \Rightarrow \|A \cdot B\|_F \leq \|A\|_F \cdot \|B\|_F$

$$b) \|A\|_2 \leq \|A\|_F \leq \sqrt{m} \|A\|_2$$

c) Invariancia Unitaria: $\|QA\|_F = \|A\|_F$, $\|AV\|_F = \|A\|_F$

siendo $Q \in \mathbb{C}^{m \times m}$ unitaria, $V \in \mathbb{C}^{n \times n}$ unitaria.

Dem: a) Probar algo más fuerte. $\|AB\|_F \leq \|A\|_2 \cdot \|B\|_F$:

$$B = (B_1 \dots B_p)$$

Esto resulta de que

$$\|AB\|_F^2 = \sum_{j=1}^p \|Ab_j\|_2^2 \leq \sum_{j=1}^p \|A\|_2^2 \cdot \|b_j\|_2^2 = \|A\|_2^2 \cdot \|B\|_F^2.$$

Juego basta probar b). *desigualdad triangular* $\sum_{j=1}^n |x_j y_j| \leq (\sum_{j=1}^n |x_j|^2)^{1/2} (\sum_{j=1}^n |y_j|^2)^{1/2}$ o $\langle x, y \rangle \leq \|x\| \cdot \|y\|$ *Cauchy-Schwarz*

$$b) \|A\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2 \leq \max_{\|x\|_2=1} \left(\sum_{j=1}^n |x_j| \|a_j\|_2 \right) \leq \left(\sum_{j=1}^n |x_j|^2 \right)^{1/2} \left(\sum_{j=1}^n \|a_j\|_2^2 \right)^{1/2} = \|A\|_F.$$

Por otro lado sabemos $\|a_j\|_2 = \|Ae_j\|_2 \leq \|A\|_2 \quad (j=1-n)$

$$\text{Juego } \|A\|_F^2 = \sum_{j=1}^n \|a_j\|_2^2 \leq n \cdot \|A\|_2^2 \Rightarrow \|A\|_F \leq \sqrt{n} \cdot \|A\|_2.$$

$$c) \text{ Resulta } \|QA\|_F^2 = \text{tr}((QA)^* QA) = \text{tr}(A^* \overbrace{Q^* Q}^{Id_m} A) = \text{tr}(A^* A) = \|A\|_F^2$$

$$\text{En el otro sentido tenemos } \|AV\|_F^2 = \text{tr}((AV)(AV)^*) = \text{tr}(AV \overbrace{V^* A^*}^{Id_n}) = \text{tr}(AA^*) = \|A\|_F^2.$$

(o de manera alternativa, $\|AV\|_F^2 = \text{tr}((AV)^* AV) = \text{tr}(V^* A^* AV)$, y como $V^* = V^{-1}$ podemos usar la propiedad de invariancia de la traza por conjugaciones.)

Comentarios: La norma espectral también satisfacen la invariancia.

$$\|QA\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|QAx\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|Ax\|_2 = \|A\|_2$$

$$\|AV\|_2 = \max_{\|x\|_2=1} \|AVx\|_2 \stackrel{\textcircled{1}}{=} \max_{\|y\|_2=1} \|Ay\|_2 = \|A\|_2$$

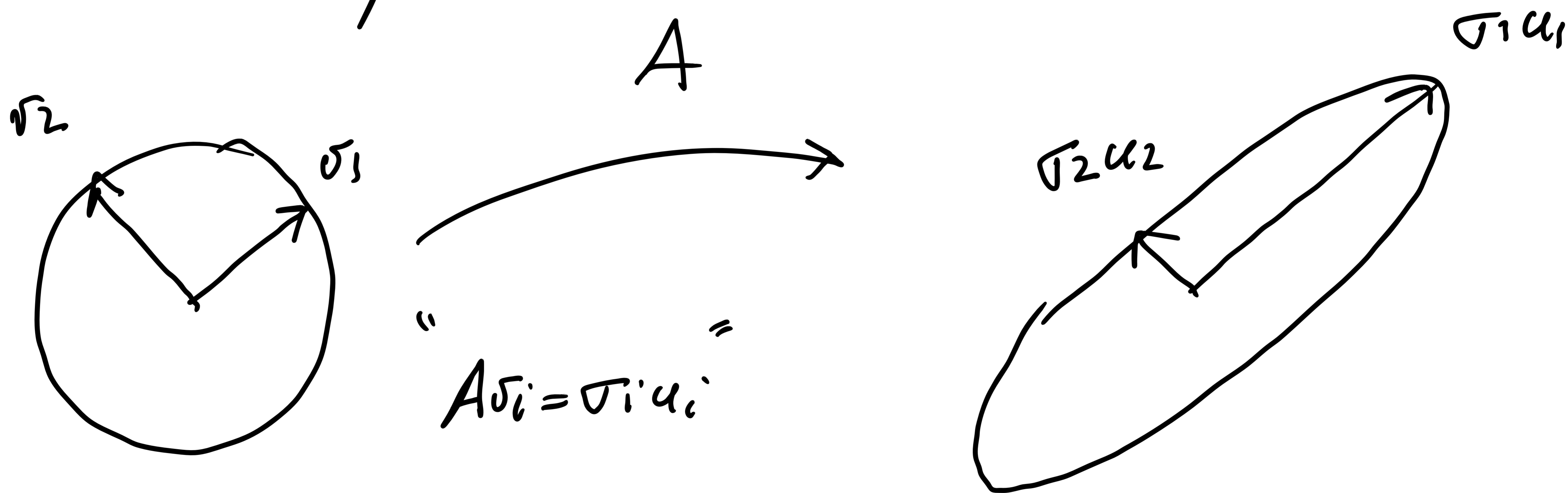
$\textcircled{1}$ Aca usamos que la transformación lineal $V: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ mapea biyectivamente la bola unidad (o la esfera) en sí misma.

Comentario: La invariancia $\|QA\|_2 = \|A\|_2$ y $\|QA\|_F = \|A\|_F$ con $Q \in \mathbb{C}^{m \times m}$ unitaria ($Q \in \mathcal{U}(m)$) también es válida para $Q \in \mathbb{C}^{p \times m}$ con $p > m$, $Q = [q_1 | \dots | q_m]$ con $\{q_i\}$ con columnas ortogonales. (Ejercicio).

DESCOMPOSICIÓN en VALORES SINGULARES (SVD)

La SVD es una factorización fundamental de una matriz, y muchas propiedades geométricas de una matriz se hacen evidentes si utilizamos esta factorización.

Sea $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ (o.e. $A: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^m$ op. lineal), entonces A manda la esfera unidad de \mathbb{C}^n en un "elipsoide" de con la propiedad que hay una b.o.n en el dominio que es ~~enviada~~ enviada a los ejes ppales. del elipsoide



El por qué ocurre esto se explica mejor enunciando el resultado de SVD.

Teorema: Toda matriz $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ de rango r , existen $U \in \mathcal{U}(m)$ y $V \in \mathcal{U}(n)$ (matrices unitarias), y una matriz $\Sigma \in \mathbb{R}^{m \times n}$ tal que

$$A = V \Sigma U^*, \text{ con } \Sigma = \begin{pmatrix} D & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, D \in \mathbb{R}^{r \times r} \text{ diagonal}$$

donde $\sigma_1 \geq \dots \geq \sigma_r > 0$ son los valores singulares. $D = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_r)$

Dem: Como la matriz $A^*A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ es hermitiana, utilizando el teorema espectral tenemos que $\exists U \in \mathcal{U}(n)$ tq.

$$U^* A^* A U = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & & & \\ & \ddots & & \\ & & \sigma_r^2 & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix}.$$

Escribiendo $U = (u_1 | \dots | u_n)$ (conj. b.o.n de \mathbb{C}^n), y observando que $(AU)^*(AU)$ es diagonal, tenemos que los vectores $Au_i, i=1, \dots, n$ son dos a dos ortogonales, y $\|Au_i\| = \sigma_i, i=1, \dots, r$, y $Au_i = 0$, si $i=r+1, \dots, n$.

Luego definiendo $v_i := \frac{Au_i}{\sigma_i} \quad i=1, \dots, r$

y luego completando a una b.o.n de \mathbb{C}^m , obtenemos que

$$A \cdot U = V \cdot \Sigma : \quad Au_i = \sigma_i v_i \quad i=1, \dots, r. \quad Au_j = 0 v_j \quad j=r+1, \dots, n$$

$$A \cdot (u_1 | \dots | u_n) = (\sigma_1 v_1 | \dots | \sigma_r v_r) \cdot \begin{pmatrix} \sigma_1 & & & 0 \\ & \ddots & & \\ & & \sigma_r & \\ & & & 0 & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & 0 \end{pmatrix} \quad \square.$$

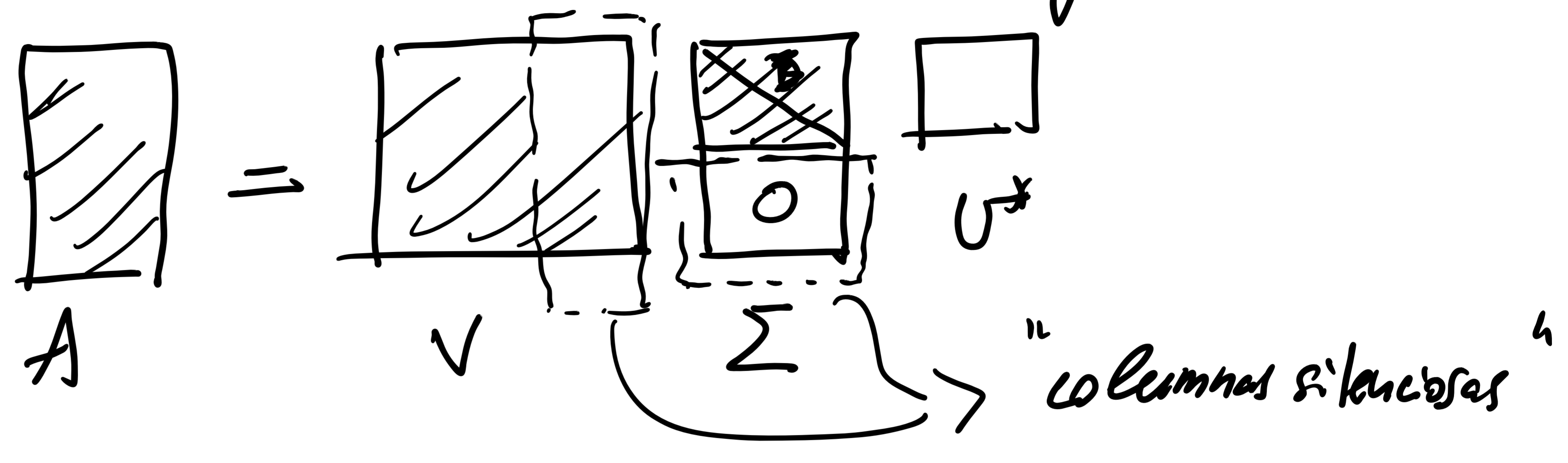
SVD Reducida: De la prueba se puede reducir a

$$\begin{bmatrix} A \end{bmatrix} (\sigma_1 | \dots | \sigma_r) = (u_1 | \dots | u_r) \begin{pmatrix} \sigma_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \sigma_r \end{pmatrix} \quad \begin{bmatrix} A \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} U \end{bmatrix} \begin{bmatrix} D \end{bmatrix} \begin{bmatrix} V^* \end{bmatrix}$$

$A v_i = \sigma_i u_i \quad i=1-r.$

Existencia SVD: Es tal cual el enunciado del teorema. ($m \geq n$)

Por ejemplo si $A \in \mathbb{C}^{m \times n}$ es de rango máximo i.e. n entonces tenemos



Unitariedad? En general, no, por ejemplo $I_d = U I_d U^*$ para cualquier unitaria.

Comentarios 1) Si $\sigma_i \neq \sigma_j$ entonces u_i, v_i son únicos a menos de un factor de módulo 1.

2) Si A es real ($A \in \mathbb{R}^{m \times n}$) entonces U y V son ortogonales.

3) Los valores singulares son la raíz cuadrada de los valores propios de A^*A .

4) A manda la esfera unidad en el elipsoide al núcleo de A en un elipsoide de ejes v_i ($i=1, \dots, r$) y largo σ_i :

$x \in \text{ker } A^\perp = \text{generado} \{u_1, \dots, u_r\}$, $x = x_1 u_1 + \dots + x_r u_r$

con $\sum_{i=1}^r |x_i|^2 = 1 \Rightarrow Ax = \sigma_1 x_1 v_1 + \dots + \sigma_r x_r v_r$ donde

$$\sum_{i=1}^r \frac{|\sigma_i x_i|^2}{\sigma_i^2} = 1 \quad \left| \begin{array}{l} \text{max}_{\|x\|=1} \langle A^*A x, x \rangle = \text{max}_{\|x\|=1} \langle D x, x \rangle \\ = \sigma_1^2 \end{array} \right.$$

5) Observar que $\|Ax\|^2 = \langle A^*A x, x \rangle$ luego $\|A\|_2 = \sqrt{\text{max}_{\|x\|=1} \langle A^*A x, x \rangle} = \sigma_1$ de donde resulta $\|A\|^2 = \sigma_1^2$ y por lo tanto $\|A\| = \sigma_1$.

Si $A \in \mathbb{C}^{m \times m}$ invertible de manera análoga se prueba $\|A^{-1}\| = \frac{1}{\sigma_m}$.