

Università degli Studi Roma Tre - Corso di Laurea in Matematica
Soluzione Esercizi di AM220

20 Febbraio 2012

A.A. 2011-2012 - Docente: Prof. Luigi Chierchia

Tutori: Daniele Dimonte e Sara Lamboglia

TUTORATO 1

1. Esercizio 6.5

Si dimostri che se $\|\cdot\|$ è una norma su \mathbf{R} allora $\exists c > 0$ tale che $\|x\| = c|x|$ $\forall x \in \mathbf{R}$.

Soluzione: Sappiamo che $x \in \mathbf{R}$, dunque per la proprietà di omogeneità della norma:

$$\|x\| = \|x \cdot 1\| = |x|\|1\|$$

2. Esercizio 6.6

Si calcoli la norma $\|\cdot\| \equiv \|\cdot\|_{2,2}$ della matrice $\begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$.

Soluzione: Sapendo che $\|\vec{x}\|_2 = |\vec{x}| \forall \vec{x} \in \mathbf{R}^2$ dobbiamo trovare

$$\left\| \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \right\| = \sup_{|\vec{x}|=1} \left| \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \vec{x} \right|$$

Poichè ci troviamo nel caso $|\vec{x}| = 1$, si ha $\vec{x} = \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix}$, dunque

$$\begin{aligned} \left| \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \alpha \\ \sin \alpha \end{pmatrix} \right| &= \left| \begin{pmatrix} -\cos \alpha + \sin \alpha \\ -2 \sin \alpha \end{pmatrix} \right| = \\ &= \sqrt{(-\cos \alpha + \sin \alpha)^2 + (-2 \sin \alpha)^2} = \sqrt{3 - (\cos 2\alpha + \sin 2\alpha)} = \\ &= \sqrt{3 - \sqrt{5} \sin(2\alpha + \theta)} \leq \sqrt{3 + \sqrt{5}} \end{aligned}$$

dove $\theta = \arctan 2$ e $\forall \alpha \in \mathbf{R}$, quindi

$$\left\| \begin{pmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \right\| = \sqrt{3 + \sqrt{5}}$$

3. Esercizio 6.7

(i) Dimostrare che per ogni matrice $A \in \text{Mat}(n \times n)$, $\|A\| \geq \max |\lambda_i|$ dove il massimo è preso sugli n autovalori di A .

(ii) Dimostrare che se $A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$, con $\lambda_i \in \mathbf{C}$, allora $\|A\| = \max |\lambda_i|$.

(iii) Dimostrare che se U è una matrice reale ortogonale (cioè $U^T \equiv \text{trasposta di } U = U^{-1}$), allora $\|U\| = 1$.

(iv) Dimostrare che se A è (reale e) simmetrica allora $\|A\| = \max |\lambda_i|$ (\equiv massimo modulo degli autovalori di A).

- (v) Sia $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & \varepsilon \end{pmatrix}$ dove $\varepsilon > 0$. Dimostrare che gli autovalori di A sono 0 e ε (e quindi A è diagonalizzabile) e che $\|A\| = \sqrt{1 + \varepsilon^2} > 1$. Questo dimostra che anche se A è diagonalizzabile (ma non simmetrica) può accadere che $\|A\| > \max |\lambda_i|$.

Soluzione:

- (i) Sia v autovettore; allora dato che

$$\|A\| = \sup_{x \neq 0} \frac{|Ax|}{|x|}$$

si ha

$$\|A\| \geq \frac{|Av|}{|v|} = \frac{|\lambda v|}{|v|} = |\lambda|$$

Essendo valido ciò $\forall \lambda_i$ con $i = 1, \dots, n$, allora

$$\|A\| \geq \max_{i, \dots, n} |\lambda_i|$$

- (ii) Già sappiamo che $\|A\| \geq \max |\lambda_i|$, quindi basterà vedere la disuguaglianza opposta.

Notiamo che $Ax = \sum_{i=0}^n \lambda_i x_i$ e $|\lambda_0| = \max |\lambda_i|$, ma allora

$$\|A\| = \sup_{|x|=1} |Ax| = \sup_{|x|=1} \sqrt{\sum_{i=0}^n \lambda_i^2 x_i^2} \leq \sup_{|x|=1} \sqrt{\sum_{i=0}^n \lambda_0^2 x_i^2} = |\lambda_0|$$

- (iii)

$$|Ux|^2 = \langle Ux, Ux \rangle = x^T U^T U x = x^T x = |x|^2$$

Poichè la norma è positiva si ha $|Ux| = |x|$ e quindi

$$\|U\| = \sup_{x \neq 0} \frac{|Ux|}{|x|} = \sup_{x \neq 0} \frac{|x|}{|x|} = 1$$

- (iv) Se A è reale e simmetrica sappiamo che può essere diagonalizzata, quindi $B^T A B = D$ con D diagonale e B ortogonale, da cui $A = B D B^T$ e dunque

$$\|A\| = \|B D B^T\| \leq \|B\| \|D\| \|B^T\| = \|D\| = \max |\lambda_i|$$

4. Esercizio 6.32

Siano $\{a_k\}$, $\{A^{(k)}\}$, $\{B^{(k)}\}$, $\{x^{(k)}\}$ successioni in, rispettivamente, \mathbf{R} , $\text{Mat}(n \times m)$, $\text{Mat}(m \times p)$, \mathbf{R}^p convergenti a, rispettivamente, a , A , B , x . Dimostrare che $a_k A^{(k)} B^{(k)} \rightarrow a A B$ e che $a_k A^{(k)} B^{(k)} x^{(k)} \rightarrow a A B x$.

Soluzione:

$$\begin{aligned} & \|a_k A^{(k)} B^{(k)} - a A^{(k)} B^{(k)} + a A^{(k)} B^{(k)} - a A B^{(k)} + a A B^{(k)} - a A B\| \leq \\ & \leq \|a_k A^{(k)} B^{(k)} - a A^{(k)} B^{(k)}\| + \|a A^{(k)} B^{(k)} - a A B^{(k)}\| + \|a A B^{(k)} - a A B\| \leq \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\leq |a_k - a| \|A^{(k)} B^{(k)}\| + \|A^{(k)} - A\| \|aB^{(k)}\| + \|B^{(k)} - B\| \|aA\| \leq \\ &\leq \varepsilon' \|A^{(k)} B^{(k)}\| + \varepsilon'' \|aB^{(k)}\| + \varepsilon''' \|aA\| \end{aligned}$$

Analogamente

$$\begin{aligned} &\|a_k A^{(k)} B^{(k)} x^{(k)} - a A^{(k)} B^{(k)} x^{(k)} + a A^{(k)} B^{(k)} x^{(k)} - a A^{(k)} B^{(k)} x + a A^{(k)} B^{(k)} x - a A B^{(k)} x + \\ &+ a A B^{(k)} x - a A B x\| \leq \varepsilon' \|A^{(k)} B^{(k)} x^{(k)}\| + \varepsilon'' \|a A^{(k)} B^{(k)}\| + \varepsilon''' \|a B^{(k)} x\| + \varepsilon'''' \|a A x\| \end{aligned}$$