

Sistemi autonomi: caso a tempo continuo, proprietà generali

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = A(t)x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases} \quad \text{non abbiamo l'ingresso, } A(t) \in \mathbb{C}^{n \times n}, x(t) \in \mathbb{C}^n$$

Distinguiamo due casi: $A(t)$ tempo variante e $A(t) = A$ Tempo invariante per cui riusciremo sempre a trovare soluzioni in forma chiusa, mentre non sarà così per il primo caso.

Caso scalare $\begin{cases} \dot{x}(t) = a x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases} \quad a \in \mathbb{C}, x(t) \in \mathbb{C}$ e sappiamo che la soluzione è $x(t) = e^{a(t-t_0)} x_0$

per verificare che è effettivamente soluzione basta sostituire: $\dot{x}(t) = a e^{a(t-t_0)} x_0 = a x(t)$ e $x(t_0) = e^{a(t_0-t_0)} x_0 = e^0 x_0 = x_0$. Nel caso matriciale la soluzione sarà formalmente simile: $x(t) = e^{A(t-t_0)} x_0$ dove e^A è un esponenziale di matrice che vedremo in questa lezione.

Teorema di esistenza e unicità globale: Se $I =]a, b[\subseteq \mathbb{R}$, $t_0 \in I$ e consideriamo $\begin{cases} \dot{x}(t) = f(t, x(t)) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$ dove $f: \mathbb{R} \times \mathbb{C}^m \rightarrow \mathbb{C}^m$ continua a tratti rispetto a t e tale che $\exists L \in \mathbb{R}$ per cui $(\forall t \in I) (\forall x, y \in \mathbb{C}^m) \|f(t, x) - f(t, y)\| \leq L \|x - y\|$, cioè f è Lipschitziana, allora la soluzione dell'equazione differenziale esiste ed è unica per $t \in I$.

Tutte le volte che indichiamo una norma $\|\cdot\|$ su \mathbb{C}^m , si intende la norma 2.

Proprietà: Se $A(t)$ è continua a tratti la soluzione di $\begin{cases} \dot{x}(t) = A(t)x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$ esiste ed è unica per $t \in \mathbb{R}$.

Dim: $f(t, x) = A(t)x$, applichiamo il teorema precedente con questa scelta di $f(t, x)$ e consideriamo $I =]a, b[\subseteq \mathbb{R}$, $t_0 \in I$, rimane da verificare che f è Lipschitziana:

$\|f(t, x) - f(t, y)\| = \|A(t)x - A(t)y\| = \|A(t)(x - y)\| \leq \|A(t)\| \|x - y\| \leq \max_{t \in I} \|A(t)\| \|x - y\| = L \|x - y\|$, quindi la soluzione esiste ed è unica per $t \in I$, ma I è arbitrario quindi lo possiamo estendere a tutto quanto \mathbb{R} . □

Proprietà: La soluzione di $\begin{cases} \dot{x}(t) = A(t)x(t) \\ x(t_0) = 0 \end{cases}$ è data da $x(t) = 0 \quad \forall t \in \mathbb{R}$

Dim: Basta mostrare che $x(t) = 0$ è soluzione, grazie al teorema precedente. □

Def: Sia $B = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ una base di \mathbb{C}^m e per $i = 1, \dots, n$ sia ψ_i la soluzione dell'equazione

$\begin{cases} \dot{\psi}_i(t) = A(t)\psi_i(t) \\ \psi_i(t_0) = b_i \end{cases}$ allora $\{\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_n\}$ si chiamano insieme fondamentale di soluzioni o la matrice $\Psi(t) = [\psi_1, \psi_2, \dots, \psi_n] \in \mathbb{C}^{m \times n}$ si chiama matrice fondamentale di soluzioni.

Proprietà: Ψ è la soluzione dell'equazione $\begin{cases} \dot{\Psi}(t) = A(t)\Psi(t) \\ \Psi(t_0) = [b_1, b_2, \dots, b_n] \end{cases}$

Dim: $\Psi(t) = [\psi_1(t), \psi_2(t), \dots, \psi_n(t)] = [A(t)\psi_1(t), A(t)\psi_2(t), \dots, A(t)\psi_n(t)] = A(t)[\psi_1(t), \psi_2(t), \dots, \psi_n(t)] = A(t)\Psi(t)$.
 $\Psi(t_0) = [\psi_1(t_0), \psi_2(t_0), \dots, \psi_n(t_0)] = [b_1, b_2, \dots, b_n]$. □

Proprietà: $\det \Psi(t) \neq 0 \quad \forall t \in \mathbb{R}$.

Dim: Per assurdo $(\exists T \in \mathbb{R}) \det \Psi(T) = 0 \Rightarrow$ il kernel ha dimensione $> 0 \Rightarrow (\exists v \neq 0) \Psi(T)v = 0$, definiamo $z(t) := \Psi(t)v$ e calcoliamo $\dot{z}(t) = \dot{\Psi}(t)v = A(t)\Psi(t)v = A(t)z(t)$, inoltre $z(T) = \Psi(T)v = 0$ ma per la proprietà precedente deve essere $z(t) = 0 \quad \forall t \in \mathbb{R}$, in particolare $z(T) = 0 \Rightarrow \Psi(T) \cdot v = 0 \Rightarrow [b_1, b_2, \dots, b_n]v = 0$ ma B è una base e non può esistere un tale $v \neq 0$, contraddizione \Leftarrow □

Proprietà: La soluzione di $\begin{cases} \dot{x}(t) = A(t)x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$ è data da $x(t) = \Psi(t)\Psi^{-1}(t_0)x_0$

Dim: Basta sostituire: $x(t) = \Psi(t)\Psi^{-1}(t_0)x_0 = A(t)\Psi(t)\Psi^{-1}(t_0)x_0 = A(t)x(t)$
 $x(t_0) = \Psi(t_0)\Psi^{-1}(t_0)x_0 = Ix_0 = x_0$. □

Def: La matrice di transizione dello stato è data da $\Phi(t, t_0) = \Psi(t)\Psi^{-1}(t_0)$

Proprietà: La soluzione di $\begin{cases} \dot{x}(t) = A(t)x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$ è data da $x(t) = \Phi(t, t_0)x_0$ (è solo una riscrittura).

Questo giustifica il nome perché $\Phi(t, t_0)$ ci consente di passare dallo stato al tempo t_0 a quello t .

Proprietà: $\Phi(t, t_0)$ è soluzione di $\begin{cases} \dot{\Phi}(t, t_0) = A(t)\Phi(t, t_0) \\ \Phi(t_0, t_0) = I \end{cases}$

Dim: $\dot{\Phi}(t, t_0) = \frac{d}{dt}(\Psi(t)\Psi^{-1}(t_0)) = \dot{\Psi}(t)\Psi^{-1}(t_0) = A(t)\Psi(t)\Psi^{-1}(t_0) = A(t)\Phi(t, t_0)$
 $\Phi(t_0, t_0) = \Psi(t_0)\Psi^{-1}(t_0) = I$. □

Proprietà: $\Phi(t, t_2)\Phi(t_2, t_0) = \Phi(t, t_0)$

Dim: $\Phi(t, t_2)\Phi(t_2, t_0) = \Psi(t)\Psi^{-1}(t_2)\Psi(t_2)\Psi^{-1}(t_0) = \Psi(t)\Psi^{-1}(t_0) = \Phi(t, t_0)$ □

Proprietà: $\Phi(t, t_2) = \Phi^{-1}(t_2, t)$

Dim: $\Phi(t, t_2)\Phi(t_2, t) = \Phi(t, t) = I$ □

Caso tempo invariante

$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases}$ sappiamo che $x(t) = \Phi(t, t_0)x_0$

Def: Data $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$, l'esponenziale di matrice di A è $e^A = \Phi(t, 0)$ dove $\Phi(t, 0)$ è la soluzione di $\begin{cases} \dot{\Phi}(t, 0) = A\Phi(t, 0) \\ \Phi(0, 0) = I \end{cases}$

Proprietà: Se $\tau \in \mathbb{R}$ allora $e^{A\tau} = \Phi(\tau, 0)$

Dim: Se $\Phi(t, t_0)$ è la matrice di transizione per $\dot{x}(t) = Ax(t)$, allora $\Phi(t, \tau, \tau)$ è la matrice di transizione per $\dot{x}(t) = Ax(t)$, infatti $\frac{d}{dt}\Phi(t, \tau, \tau) = A\Phi(t, \tau, \tau) \cdot \tau = A\tau\Phi(t, \tau, \tau)$. Inoltre $\Phi(\tau, \tau, \tau)|_{t=\tau_0} = I$, quindi per definizione $e^{A\tau} = \Phi(\tau, 0)|_{t=\tau} = \Phi(\tau, 0)$. □

Proprietà: $\frac{d}{dt}e^{At} = Ae^{At}$ (formalmente è la stessa proprietà dell'esponenziale scalare)

Dim: $\frac{d}{dt}e^{At} = \frac{d}{dt}\Phi(t, 0) = A\Phi(t, 0) = Ae^{At}$ □

Proprietà: $e^0 = I$, $0 \in \mathbb{C}^{n \times n}$ (è analogo al caso scalare in cui $e^0 = 1$)

Dim: $e^0 = e^{A \cdot 0} = \Phi(0, 0) = \Phi(0, 0) = I$. □

Proprietà: $e^A = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i}{i!}$ (formalmente è la stessa proprietà dell'esponenziale scalare)

Dim: in realtà dimostriamo che $e^{At} = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{(At)^i}{i!}$, chiaramente per $t=1$ otteniamo quello che vogliamo dimostrare. Sfruttiamo il fatto che $e^{At} = \tilde{e}(t, 0)$ e che quindi soddisfa $\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$ e quindi questa equazione differenziale definisce in modo univoco e^{At} con $e^{At}|_{t=0} = I$ e quindi andiamo a sostituire questa espressione nell'equazione per vedere se è soddisfatta: $\frac{d}{dt} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{(At)^i}{i!}$, si può far vedere che si può scambiare la somma con l'operatore di derivazione, bisognerebbe verificare della proprietà di convergenza $\frac{d}{dt} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{(At)^i}{i!} = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{d}{dt} \frac{(At)^i}{i!} = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A}{i!} \frac{d}{dt} t^i = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{A}{i!} i t^{i-1} = \sum_{i=1}^{\infty} \frac{A}{(i-1)!} t^{i-1} = A \sum_{i=1}^{\infty} \frac{A^{i-1}}{(i-1)!} t^{i-1} = A e^{At}$
 $\cdot A \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i}{i!} t^i$ quindi abbiamo verificato la prima equazione, rimane la condizione iniziale $\sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i t^i}{i!} = \frac{I-1}{1} + At + \frac{A^2 t^2}{2} + \dots$ se valutiamo la somma per $t=0$ rimane solo il primo termine cioè I . Poiché queste condizioni coinvolgono la stessa equazione risulta dall'esponenziale di matrice volvere che le due cose coincidono \square

Per gli scalari vale che $e^a \cdot e^b = e^{a+b}$, vale anche nel caso matriciale?

$e^A \cdot e^B = e^{A+B}$? In generale questo non è vero, ma è vero quando le matrici commutano

Proprietà: Se $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con $AB=BA$, allora $e^A \cdot e^B = e^{A+B}$

Dim: Facciamo vedere che $e^{At} \cdot e^{Bt} = e^{(A+B)t}$, poi per $t=1$ otteniamo la tesi.

Per prima cosa mostriamo che $A e^{Bt} = e^{Bt} A$. Per far ciò definiamo $\pi(t) = A e^{Bt} - e^{Bt} A$ e facciamo vedere che vale zero. Calcoliamo la derivata:

$\pi'(t) = A B e^{Bt} - B e^{Bt} A = B (A e^{Bt} - e^{Bt} A) = B \pi(t)$, inoltre $\pi(0) = A e^{B \cdot 0} - e^{B \cdot 0} A = A I - I A = 0$. Ma allora l'unica soluzione può essere solo quella identicamente nulla e quindi $A e^{Bt} = e^{Bt} A$. Ora definiremo $w(t) = e^{At} e^{Bt} - e^{(A+B)t}$

$w'(t) = A e^{At} e^{Bt} + e^{At} B e^{Bt} - (A+B) e^{(A+B)t} = (A+B) e^{At} e^{Bt} - (A+B) e^{(A+B)t} = (A+B) (e^{At} e^{Bt} - e^{(A+B)t}) = (A+B) w(t)$, inoltre $w(0) = e^{A \cdot 0} e^{B \cdot 0} - e^{(A+B) \cdot 0} = I - I = 0$, quindi, come per π , $w(t) = 0 \forall t \in \mathbb{R}$ e quindi vale che $e^{At} e^{Bt} = e^{(A+B)t}$ \square

Nel caso scalare abbiamo che $e^{-a} = (e^a)^{-1}$

Proprietà: $e^{-A} = (e^A)^{-1}$

Dim: $e^A \cdot e^{-A}$, A e $(-A)$ commutano quindi $e^A \cdot e^{-A} = e^{(A-A)} = e^0 = I$ \square

$\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$	$\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$
$e^0 = I$	$e^0 = I$
$e^A = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i}{i!}$	$e^A = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{A^i}{i!}$
$e^A e^B = e^{A+B}$	se $AB=BA$ $e^A e^B = e^{(A+B)}$
$e^{-A} = (e^A)^{-1}$	$e^{-A} = (e^A)^{-1}$

Proprietà: $\Phi(t, t_0) = e^{A(t-t_0)}$

Dim: $\Phi(t, t_0) = \Phi(t, 0) \cdot \Phi(0, t_0) = \Phi(t, 0) = (\Phi(t, 0))' = e^{At_1} (e^{At_0})^{-1} = e^{At_1} e^{-At_0} = e^{A(t_1 - t_0)}$ \square

Sistemi autonomi: calcolo esponenziale di matrice

Metodo: $B = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ base di \mathbb{C}^n , $e^{At} = e^{At} [b_1, b_2, \dots, b_n] [b_1, b_2, \dots, b_n]^{-1} = [e^{At} b_1, e^{At} b_2, \dots, e^{At} b_n] [b_1, b_2, \dots, b_n]^{-1}$

La base anche scelta in modo efficiente in modo tale da rendere conveniente il calcolo di questi prodotti.

Proprietà: Se $v \in \mathbb{C}^n$, $\tilde{x}(t) = e^{At} v$, allora $\begin{cases} \dot{\tilde{x}}(t) = A \tilde{x}(t) \\ \tilde{x}(0) = v \end{cases}$

Dim: $\dot{\tilde{x}}(t) = A e^{At} v = A \tilde{x}(t)$, inoltre $\tilde{x}(0) = e^{A \cdot 0} v = I v = v$.

Proprietà: Se v è un autovettore di A associato all'autovalore λ , allora vale che $e^{At} v = e^{\lambda t} v$

(Quindi in questo caso vale un'equivalenza tra esponenziale matriciale ed esponenziale scalare)

Dim: $\tilde{x}(t) = e^{\lambda t} v$. Verifichiamo che soddisfa l'eq. differenziale: $\dot{\tilde{x}}(t) = \lambda e^{\lambda t} v = e^{\lambda t} \lambda v$ ma v è un autovettore ($Av = \lambda v$) e quindi $e^{\lambda t} \lambda v = e^{\lambda t} Av = A e^{\lambda t} v = A \tilde{x}(t)$. Inoltre $\tilde{x}(0) = e^{\lambda \cdot 0} v = 1 \cdot v = v$. \square

Se A è diagonalizzabile, allora esiste una base di \mathbb{C}^n fatta di autovettori di A : $B = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ e sono $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ gli autovalori associati alla base. Quindi $e^{At} = e^{At} [b_1, b_2, \dots, b_n] [b_1, b_2, \dots, b_n]^{-1} = [e^{At} b_1, e^{At} b_2, \dots, e^{At} b_n] [b_1, b_2, \dots, b_n]^{-1} = [e^{\lambda_1 t} b_1, e^{\lambda_2 t} b_2, \dots, e^{\lambda_n t} b_n] [b_1, b_2, \dots, b_n]^{-1}$, questa è una espressione in forma chiusa che ci permette di calcolare l'esponenziale di matrice.

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -4 & -2 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \\ -3 & -2 & 5 \end{bmatrix}$ $\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda + 4 & 2 & -6 \\ 0 & \lambda & 0 \\ 3 & 2 & \lambda - 5 \end{bmatrix} = \lambda(\lambda + 4)(\lambda - 5) + 18 = \lambda(\lambda^2 - \lambda - 2) = \lambda(\lambda - 2)(\lambda + 1)$
 $\sigma(A) = \{0, -1, 2\}$ quindi essendo tre autovalori distinti avremo che A è diagonalizzabile

purché ognuno di questi autovalori abbia un autovettore e questi costituiranno una base

* $\lambda = 0$ $\text{Ker } A = \text{Ker} \begin{bmatrix} -4 & -2 & 6 \\ 0 & 0 & 0 \\ -3 & -2 & 5 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$, * $\lambda = -1$ $\text{Ker}(A + I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} -3 & -2 & 6 \\ 0 & 1 & 0 \\ -3 & -2 & 6 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

* $\lambda = 2$ $\text{Ker}(A - 2I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} -6 & -2 & 6 \\ 0 & -2 & 0 \\ -3 & -2 & 3 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$ $e^{At} = [e^{At} v_1, e^{At} v_2, e^{At} v_3] [v_1, v_2, v_3]^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 2e^t & e^{2t} \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & e^t & e^{2t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}^{-1} =$

$\begin{bmatrix} 2e^t - e^{2t} & 1 - e^{2t} & 2e^{2t} - 2e^t \\ 0 & 1 & 0 \\ e^t - e^{2t} & 1 - e^{2t} & 2e^{2t} - e^t \end{bmatrix}$ potremmo verificare che $\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$
 $e^{At}|_{t=0} = I$ $\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$

Una volta che conosciamo e^{At} poi riusciamo a calcolare le soluzioni a partire da qualunque dato iniziale

Ad esempio $\begin{cases} \dot{x}(t) = A x(t) \\ x(1) = [1, 0, 0]^T \end{cases} \quad x(t) = \Phi(t, 1) \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = e^{A(t-1)} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2e^{-(t-1)} - e^{2(t-1)} & & \\ & 0 & \\ e^{-(t-1)} - e^{2(t-1)} & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

Vediamo ora come calcolare l'esponentiale di matrice nel caso generale

Proprietà: Se $l \in \mathbb{N}$, $l \geq 1$ e $A^l v = 0$, cioè $v \in \text{Ker } A^l$, allora $e^{At} v = \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} A^i v$.

Dim: Definiamo $\tilde{x}(t) = \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} A^i v$, e $\tilde{x}(t)$ risolve $\begin{cases} \dot{\tilde{x}}(t) = A \tilde{x}(t) \\ \tilde{x}(0) = v \end{cases}$ allora effettivamente $\tilde{x}(t) = e^{At} v$.

$$\begin{aligned} \dot{\tilde{x}}(t) &= \frac{d}{dt} \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} A^i v = \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^{i-1}}{(i-1)!} A^i v = \sum_{i=1}^{l-1} \frac{t^{i-1}}{(i-1)!} A^i v = \sum_{i=1}^{l-1} \frac{t^{i-1}}{(i-1)!} A^{i-1} A v = A \sum_{i=1}^{l-1} \frac{t^{i-1}}{(i-1)!} A^{i-1} v = A \tilde{x}(t) \\ \tilde{x}(0) &= \sum_{i=0}^{l-1} \frac{0^i}{i!} A^i v \Big|_{t=0} = 1 \cdot I \cdot v = v. \end{aligned}$$

In alternativa avremmo potuto verificare quella proprietà a partire dallo sviluppo in serie di $e^{At} v = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{t^i}{i!} A^i v$ ma poiché $A^l v = 0$, $A^i v = 0$ per $i \geq l$ e $e^{At} v = \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} A^i v$.

Proprietà: Se $a \in \mathbb{C}$, allora $e^{aI} = e^a I$

Dim: $e^{aI} = e^{aI}$. Definiamo $\tilde{x}(t) = e^{aI} t$ e verifichiamo che $\dot{\tilde{x}}(t) = a I \tilde{x}(t)$ e $\tilde{x}(0) = I$.

$$\dot{\tilde{x}}(t) = a e^{aI} I = a I e^{aI} = a I \tilde{x}(t), \quad \tilde{x}(0) = e^{a \cdot 0} I = 1 \cdot I = I.$$

Proprietà: Siano $l \in \mathbb{N}$, $l > 0$ e $\lambda \in \mathbb{C}$ tale che $(A - \lambda I)^l v = 0$, cioè v è un autovettore generalizzato di A associato a λ , allora $e^{At} v = e^{\lambda t} \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} (A - \lambda I)^i v$.

Dim: $e^{At} v = e^{(A - \lambda I + \lambda I)t} v = e^{\lambda I t} \cdot e^{(A - \lambda I)t} v = e^{\lambda t} I \cdot \sum_{i=0}^{l-1} \frac{t^i}{i!} (A - \lambda I)^i v$

* generalizzare formula con l'identità

Casi particolari: se $l=1$ $(A - \lambda I)v = 0$, v è un autovettore semplice: $e^{At} v = e^{\lambda t} v$

se $l=2$, $(A - \lambda I)^2 v = 0$, quindi $e^{At} v = e^{\lambda t} v + t(A - \lambda I)v$

se $l=3$, $(A - \lambda I)^3 v = 0$, abbiamo che $e^{At} v = e^{\lambda t} v + t(A - \lambda I)v + \frac{t^2}{2}(A - \lambda I)^2 v$

difficilmente saliamo oltre $l=3$.

Esercizio: $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -4 & 4 & 0 \\ -2 & -2 & -1 \end{bmatrix}$

$e^{At} = ?$ Come prima cosa cerchiamo gli autovalori

$$\chi_A(\lambda) = (\lambda^2 - 4\lambda + 4)(\lambda + 1) = (\lambda - 2)^2(\lambda + 1), \quad \sigma(A) = \{2, -1\}$$

con $m_A(2) = 2$.

$\lambda = 2$ $\text{Ker}(A - 2I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} -2 & 1 & 0 \\ -4 & 2 & 0 \\ -2 & -2 & -3 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix}$ non abbiamo ancora raggiunto la molteplicità algebrica e quindi calcoliamo $\text{Ker}(A - 2I)^2 = \text{Ker} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 18 & 0 & 9 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \cup \text{Im} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ -2 \end{bmatrix}$

e abbiamo raggiunto la dimensione corretta quindi ci possiamo fermare

$\lambda = -1$ $\text{Ker}(A + I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -4 & 5 & 0 \\ -2 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix}$

A questo punto possiamo scegliere come base questi tre vettori $\{v_1, v_2, v_3\}$

$$e^{At} = [e^{At} v_1, e^{At} v_2, e^{At} v_3] [v_1, v_2, v_3]^{-1} \quad e^{At} v_1 = e^{\lambda t} v_1 + t e^{\lambda t} (A - \lambda I) v_1 = e^{\lambda t} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t e^{\lambda t} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t e^{\lambda t} \\ e^{\lambda t} + 2 t e^{\lambda t} \\ -2 t e^{\lambda t} \end{bmatrix}$$

$$e^{At} v_2 = e^{\lambda t} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix} + t e^{\lambda t} \begin{bmatrix} -2 \\ -4 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} e^{\lambda t} - 2 t e^{\lambda t} \\ -4 t e^{\lambda t} \\ -2 e^{\lambda t} + 4 t e^{\lambda t} \end{bmatrix} \quad e^{At} v_3 = e^{\lambda t} v_3 = e^{-t} v_3 = e^{-t} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ e^{-t} \end{bmatrix}$$

$$e^{At} = \begin{bmatrix} t e^{\lambda t} & e^{\lambda t} - 2 t e^{\lambda t} & 0 \\ e^{\lambda t} + 2 t e^{\lambda t} & -4 t e^{\lambda t} & 0 \\ -2 t e^{\lambda t} & -2 e^{\lambda t} + 4 t e^{\lambda t} & e^{-t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{-t} - 2 t e^{\lambda t} & t e^{\lambda t} \\ -4 t e^{\lambda t} & e^{\lambda t} + 2 t e^{\lambda t} \\ -2 e^{\lambda t} + 4 t e^{\lambda t} & -2 t e^{\lambda t} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ e^{-t} \end{bmatrix}$$

In generale quindi per calcolare l'esponentiale di matrice possiamo usare questo metodo:

$B = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ base di \mathbb{C}^n , $e^{At} = [e^{At} b_1, \dots, e^{At} b_n] [b_1, \dots, b_n]^{-1}$, quando possiamo scegliamo una base di autovettori oppure di autovettori generalizzati.

Proprietà: Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ $Av = \lambda v \Rightarrow A\bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v}$

Dim: $Av = \lambda v \Rightarrow \bar{A} \bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v} \Rightarrow \bar{A} \bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v} \Rightarrow A \bar{v} = \bar{\lambda} \bar{v}$ □

Proprietà: Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ $e^{A^T t} \bar{v} = \overline{e^{At} v}$

Dim: $e^{A^T t} \bar{v} = \overline{e^{At} v} = e^{A^T t} \bar{v}$ □

Proprietà: Se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ $e^{At} \operatorname{Re}(v) = \operatorname{Re}(e^{At} v)$ e $e^{At} \operatorname{Im}(v) = \operatorname{Im}(e^{At} v)$.

Dim: $\operatorname{Re}(e^{At} v) = (e^{At} v + \overline{e^{At} v})/2 = (e^{At} v + e^{A^T t} \bar{v})/2 = e^{At} (v + \bar{v})/2 = e^{At} \operatorname{Re}(v)$, per Im è analogo □

Proprietà: $\operatorname{span}\{v, \bar{v}\} = \operatorname{span}\{\operatorname{Re}(v), \operatorname{Im}(v)\}$

Dim: Facciamo vedere la doppia inclusione. $v = \operatorname{Re}(v) + j \operatorname{Im}(v)$, $\bar{v} = \operatorname{Re}(v) - j \operatorname{Im}(v)$

$\operatorname{Re}(v) = (v + \bar{v})/2$, $\operatorname{Im}(v) = (v - \bar{v})/2j$ □

Consideriamo un caso in cui abbiamo autovettori complessi e coniugati, quindi consideriamo una base $B = \{b_1, \bar{b}_1, b_2, \dots, b_n\}$, $e^{At} = [e^{At} b_1, e^{At} \bar{b}_1, e^{At} b_2, \dots, e^{At} b_n] [b_1, \bar{b}_1, b_2, \dots, b_n]^{-1}$, il problema di questa espressione è che contiene dei numeri complessi e dovremmo fare l'inversa di una matrice che contiene numeri complessi che può essere un'operazione complicata, quindi conviene fare questa sostituzione $\{b_1, \bar{b}_1\} \rightarrow \{\operatorname{Re}(b_1), \operatorname{Im}(b_1)\}$, così facendo facciamo sparire i complessi dalla matrice di destra, inoltre possiamo sfruttare le proprietà precedenti e quindi abbiamo che $e^{At} = [\operatorname{Re}(e^{At} b_1), \operatorname{Im}(e^{At} b_1), e^{At} b_2, \dots, e^{At} b_n] [\operatorname{Re}(b_1), \operatorname{Im}(b_1), b_2, \dots, b_n]^{-1}$.

Esempio: $A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \\ 6 & -2 & -2 \end{bmatrix}$ $e^{At} = ?$ $\chi_A(\lambda) = (\lambda + 1)(\lambda + 2) = (\lambda - j)(\lambda + j)(\lambda + 2)$, $\sigma(A) = \{j, -j, -2\}$

$\cdot \operatorname{Ker}(A - jI) = \operatorname{Ker} \begin{bmatrix} -j & 1 & 0 \\ 1 & -j & 0 \\ 6 & -2 & -2-j \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{riduzione di Gauss}} \begin{bmatrix} -j & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -2j & -2-j \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{scambio}} \begin{bmatrix} -j & 1 & 0 \\ 0 & -2j & -2-j \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$

H

$$M \begin{bmatrix} a \\ b \\ c \end{bmatrix} = 0, \quad (-2-6j)b + (-1-j)c = 0$$

$$c = t, \quad b = \frac{(2+j)t}{-2-6j} = \frac{t(2+j)(-2+6j)}{40} = \frac{t(-10+10j)}{40} = \frac{t}{4}(j-1)$$

$$-ja + b = 0 \Rightarrow a = \frac{b}{j} = -jb = -j \frac{t}{4}(j-1) = \frac{t}{4}(1+j)$$

Quindi $\text{Ker}(A-jI) = \text{Im} \begin{bmatrix} 1+j \\ j-1 \\ 4 \end{bmatrix}$ non è necessario calcolare l'autovettore associato all'autovettore complesso e coniugato, rimane da calcolare quello relativo a $\lambda = -2$.

$$\text{Ker}(A+2I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 0 \\ 6 & -2 & 0 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$e^{At} b_1 = e^{\lambda t} b_1 = e^{it} \begin{bmatrix} 1+j \\ j-1 \\ 4 \end{bmatrix}$ sviluppiamo con la formula di Eulero per separare la parte reale dalla parte immaginaria $e^{it} = \cos t + j \sin t$ e quindi

$$e^{At} b_1 = (\cos t + j \sin t) \begin{bmatrix} 1+j \\ j-1 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos t - \sin t \\ -\cos t - \sin t \\ 4 \cos t \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \sin t + \cos t \\ \cos t - \sin t \\ 4 \sin t \end{bmatrix} j$$

$$e^{At} = [\text{Re} \{ e^{At} b_1 \}, \text{Im} \{ e^{At} b_1 \}, e^{At} b_2] [\text{Re} \{ b_1 \}, \text{Im} \{ b_1 \}, b_2]^T = \begin{bmatrix} \cos t - \sin t & \sin t + \cos t & 0 \\ -\cos t - \sin t & \cos t - \sin t & 0 \\ 4 \cos t & 4 \sin t & e^{-2t} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 1 & 0 \\ 4 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} & 0 \\ -2 & 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos t & \sin t & 0 \\ -\sin t & \cos t & 0 \\ 2 \cos t + 2 \sin t - 2e^{-2t} & -2 \cos t + 2 \sin t + 2e^{-2t} & e^{-2t} \end{bmatrix}$$

la presenza di autovettori complessi e coniugati determina la presenza di funzioni trigonometriche nell'esponenziale di matrice e quindi la soluzione di questo problema sarà oscillatoria

Sistemi autonomi: calcolo esponenziale di matrice, parte 2

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ tale che $\text{gyr}_A = 1$, allora esistono funzioni $\alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}$ tali che $e^{At} = \alpha_0(t)I + \alpha_1(t)A + \dots + \alpha_{n-1}(t)A^{n-1}$


Dim: $\mu_A(\lambda) = b_0 + b_1 \lambda + b_2 \lambda^2 + \dots + \lambda^n$, $\mu_A(A) = 0 \Rightarrow b_0 I + b_1 A + \dots + A^n = 0 \Rightarrow A^n = -\sum_{i=0}^{n-1} b_i A^i$
ricordiamo che $\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$, $e^{At}|_{t=0} = I$, vogliamo far vedere che troviamo una soluzione della forma $e^{At} = \sum_{i=0}^{n-1} \alpha_i(t) A^i$, $\frac{d}{dt} e^{At} = \frac{d}{dt} \sum_{i=0}^{n-1} \alpha_i(t) A^i = \sum_{i=0}^{n-1} \dot{\alpha}_i(t) A^i$. Ora calcoliamo $A \sum_{i=0}^{n-1} \alpha_i(t) A^i = \sum_{i=0}^{n-1} \alpha_i(t) A^{i+1} = \sum_{k=1}^n \alpha_{k-1}(t) A^k$ ora sfruttiamo il fatto che $A^n = -\sum_{i=0}^{n-1} b_i A^i$:
 $= \sum_{k=1}^{n-1} \alpha_{k-1}(t) A^k + \alpha_{n-1}(t) \left(-\sum_{i=0}^{n-1} b_i A^i \right)$ Vogliamo che $p_1(A) = p_2(A)$, possiamo imporre che tutti i coefficienti sono uguali e quindi $\dot{\alpha}_0(t) = \alpha_{n-1}(t) b_0$, $\dot{\alpha}_1(t) = \alpha_0(t) - \alpha_{n-1}(t) b_1$, $\dot{\alpha}_2(t) = \alpha_1(t) - \alpha_{n-1}(t) b_2$, ..., $\dot{\alpha}_{n-1}(t) = \alpha_{n-2}(t) - \alpha_{n-1}(t) b_{n-1}$, è un sistema di eq. diff. lineari

una volta fissate le condizioni iniziali abbiamo un'unica soluzione. Imponiamo che $\sum_{i=0}^l \alpha_i(t) A^i = I$, $\alpha_0(t)I + \alpha_1(t)A + \alpha_2(t)A^2 + \dots + \alpha_{l-1}(t)A^{l-1} = I$, possiamo ad esempio imporre che $\alpha_0(t) = 1$, $\alpha_1(t) = \alpha_2(t) = \dots = \alpha_{l-1}(t) = 0$. Per il teorema di esistenza e unicità otteniamo la soluzione che ha la forma che cercavamo. \square

Proprietà: Se $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ e V è un sottospazio di \mathbb{C}^n tale che $A(V) \subseteq V$, allora $e^{At}(V) \subseteq V$.

Dim: Vogliamo mostrare che se $x \in V \Rightarrow e^{At}x \in V, \forall t \in \mathbb{R}$, (quindi se il dato iniziale appartiene a V ci appartiene anche tutta la soluzione) $e^{At} = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{t^i}{i!} A^i$, per definizione di invarianza $Ax \in V \Rightarrow A(Ax) = A^2x \in V \Rightarrow A^i x \in V, i=0, \dots, l-1$, quindi tutti gli elementi di questa somma ci stanno in V . \square

Geometricamente possiamo interpretare la proprietà in questo modo:

\mathbb{R}^3  piano invariante. Se partiamo da un dato iniziale che appartiene al piano, rimaniamo sempre su quel piano.

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ V un sottospazio di \mathbb{C}^n con $A(V) \subseteq V$. Sia B una base di V e sia x la soluzione di $\dot{x}(t) = Ax(t)$ con $x_0 \in V$. Allora $x(t) \in V, \forall t \in \mathbb{R}$ e $\frac{d}{dt}[x(t)]_B = [A_1]_{B,B} [x(t)]_B$, $[x(t_0)]_B = x_0$ dove $Q: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$ trasformazione lineare associata ad A è tale che $QAx = Ax$.

Dim: $x(t) = e^{A(t-t_0)} x_0 \in V$ poiché $e^{At}(V) \subseteq V$ e $x_0 \in V$. Vediamo che le coordinate di x in base B soddisfanno l'equazione. Sia $\bar{B} = \{b_1, b_2, \dots, b_n\}$ un completamento di B , base di \mathbb{C}^n . Consideriamo $\tilde{x}(t) = Ax(t)$ e prendiamo le coordinate rispetto a \bar{B} : $[\tilde{x}(t)]_{\bar{B}} = [Ax(t)]_{\bar{B}} = [Q]_{\bar{B},B} [x(t)]_B$, ma $[Q]_{\bar{B},B} = \begin{bmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_3 \end{bmatrix}$ e $A_1 = [Q_1]_{B,B}$, inoltre $[x(t)]_{\bar{B}} = \begin{bmatrix} [x(t)]_B \\ 0 \end{bmatrix}$.

Quindi sostituendo otteniamo che $[\tilde{x}(t)]_{\bar{B}} = \begin{bmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} [x(t)]_B \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_1 [x(t)]_B \\ 0 \end{bmatrix}$. Quindi

$[x(t)]_B = A_1 [x(t)]_B$ base canonica

Infine $[x(t)]_B = \tilde{L}_{B,C} x(t)$ e quindi $\frac{d}{dt}[x(t)]_B = \tilde{L}_{B,C} \dot{x}(t) = [x(t)]_B$. \square

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 \\ -1 & -3 & 0 & 0 \\ 6 & 10 & 3 & 1 \\ 2 & 4 & 3 & -1 \end{bmatrix}$, sottospazio $V = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -1 & 1 \\ 1 & -2 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}$ vogliamo verificare che $A(V) \subseteq V$ e calcolare il sistema lineare che ci descrive le soluzioni di questo sistema per dati iniziali in V .

Partiamo dall'invarianza $AV = A \text{Im} M = \text{Im} AM = \text{Im} \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 2 & -3 \\ -2 & 5 \\ 2 & -3 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & 1 \\ -1 & 1 & 2 & -3 \\ 1 & -2 & -2 & 5 \\ -1 & 1 & 2 & -3 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{row ops}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & -2 & 0 & 4 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{row ops}} \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & -2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Quindi la terza e la quarta colonna sono dipendenti dalle prime due e quindi abbiamo provato che V è invariante rispetto ad A . Calcoliamoci ora

$$[A]_V|_{B,B} = B^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & -2 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \quad [A]_V|_{B,B} = [A]_B|_{B,B} \cdot [A]_B|_{B,B} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ -1 & -3 \end{bmatrix}$$

A come dati due vettori per una base più semplice

$$A(b_1) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 3 \\ -1 \end{bmatrix} = -b_2 - b_1, \quad A(b_2) = \begin{bmatrix} 1 \\ -3 \\ 5 \\ -3 \end{bmatrix} = -3b_2 + b_1$$

Quindi $[x]_B = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ -1 & -3 \end{bmatrix} [x]_B$ se $x_0 \in V$ possiamo trovare le soluzioni del sistema rispetto alle coordinate B risolvendo questo sistema 2×2 anziché quello di partenza 4×4

Calcoliamo ora l'esponentiale di matrice di A_1 : $\chi_{A_1}(\lambda) = \lambda^2 + 4\lambda + 4 = (\lambda + 2)^2$, $\sigma(A) = \{-2\}$

$V_2 = \mathbb{C}^2$ per il teorema di decomposizione primaria. $\ker(A + 2I) = \ker \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix}$ non abbiamo raggiunto la molteplicità algebrica e quindi per completezza

domando calcolare $\ker(A + 2I)^2$, questo vuol dire che $\mu_{A_1}(\lambda) = \chi_{A_1}(\lambda) = (\lambda + 2)^2$
 $e^{At} = \begin{bmatrix} e^{At} & 1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, possiamo prendere la base canonica perché qualunque base va bene

$$e^{At} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = e^{-2t} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t e^{-2t} [A + 2I] \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = e^{-2t} \left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} + t \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \right) = \begin{bmatrix} e^{-2t}(1+t) \\ -t e^{-2t} \end{bmatrix}$$

$$e^{At} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = e^{-2t} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} + t e^{-2t} [A + 2I] \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = e^{-2t} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} + t e^{-2t} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} t e^{-2t} \\ e^{-2t}(1-t) \end{bmatrix}$$

$$\text{Quindi } e^{At} = \begin{bmatrix} e^{-2t}(1+t) & t e^{-2t} \\ -t e^{-2t} & e^{-2t}(1-t) \end{bmatrix}$$

Per il calcolo dell'esponentiale di matrice possiamo usare anche la trasformata di Laplace

Def: Sia $A: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$, la trasformata di Laplace di A è la funzione $\mathcal{L}\{A\}: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}^{n \times n}$ tale che $\mathcal{L}\{A\}(s) = \int_0^{\infty} A(t) e^{st} dt$. $(\mathcal{L}\{A\}(s))_{ij} = (\int_0^{\infty} A(t) e^{st} dt)_{ij} = \int_0^{\infty} a_{ij}(t) e^{st} dt$

Proprietà: $\mathcal{L}\left\{\frac{d}{dt} A(t)\right\} = s \mathcal{L}\{A(t)\} - A(0)$ [dim. usata in FCA]

Proprietà: $\mathcal{L}\{e^{At}\} = (sI - A)^{-1}$

Dim: $\frac{d}{dt} e^{At} = A e^{At}$, $e^{At}|_{t=0} = I$ quindi $\mathcal{L}\left\{\frac{d}{dt} e^{At}\right\} = \mathcal{L}\{A e^{At}\} \Leftrightarrow s \mathcal{L}\{e^{At}\} - \underbrace{e^{At}}_{I}|_{t=0} =$

$$A \mathcal{L}\{e^{At}\} \Leftrightarrow (sI - A) \mathcal{L}\{e^{At}\} = I \Rightarrow \mathcal{L}\{e^{At}\} = (sI - A)^{-1}$$

Conseguenza: se $t \geq 0$ $e^{At} = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}(t)$, t deve essere ≥ 0 perché \mathcal{L} è una trasformazione monodirezionale e quindi ci dà informazione solo sulla parte della funzione trasformata per valori di $t \geq 0$

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -3 & 1 \\ -1 & -1 \end{bmatrix}$. $(sI - A)^{-1} = \begin{bmatrix} s+3 & -1 \\ 1 & s+1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} s+1 & 1 \\ -1 & s+3 \end{bmatrix} \cdot \frac{1}{(s+3)(s+1)+1} = \frac{1}{s^2+4s+4} \begin{bmatrix} s+1 & 1 \\ -1 & s+3 \end{bmatrix} =$

$= \begin{bmatrix} \frac{s+1}{(s+2)^2} & \frac{1}{(s+2)^2} \\ \frac{-1}{(s+2)^2} & \frac{s+3}{(s+2)^2} \end{bmatrix}$ Una delle difficoltà di questa formula è data dal fatto che invertiamo una matrice che dipende da un parametro s , per questo quando utilizziamo questo metodo non è conveniente utilizzare il metodo dell'aggiunta per il calcolo della matrice inversa.

Ricordiamo ora come calcolare l'antitrasformata di Laplace, consideriamo una trasformato di Laplace razionale fatta data da $X(s) = \frac{N(s)}{(s-p_1)^{m_1} \dots (s-p_\ell)^{m_\ell}}$, con p_i poli. Sappiamo che

$\mathcal{L}^{-1}\{X(s)\}(t) = \sum_{p \text{ poli di } X(s)} \text{Res}\{X(s)e^{st}, p\}$. Per quanto riguarda il calcolo dei residui, se p è un polo di ordine ℓ di $F(s)$ funzione di variabile complessa, allora abbiamo che

$\text{Res}\{F(s), p\} = \frac{1}{(\ell-1)!} \frac{d^{\ell-1}}{ds^{\ell-1}} (F(s)(s-p)^\ell) \Big|_{s=p}$

$\mathcal{L}^{-1}\left\{\frac{s+1}{(s+1)^2}\right\} = \text{Res}\left\{\frac{s+1}{(s+1)^2} e^{st}, -2\right\} = \frac{1}{1!} \frac{d}{ds} \left(\frac{(s+1)e^{st}}{(s+1)^2} (s+2)^2 \right) \Big|_{s=-2} = e^{st} + t(s+1)e^{st} \Big|_{s=-2} = e^{-2t} - te^{-2t}$

$\mathcal{L}^{-1}\left\{\frac{1}{(s+2)^2}\right\} = \text{Res}\left\{\frac{e^{st}}{(s+2)^2}, -2\right\} = \frac{1}{1!} \frac{d}{ds} \left(\frac{e^{st}}{(s+2)^2} (s+2)^2 \right) \Big|_{s=-2} = te^{st} \Big|_{s=-2} = te^{-2t}$, $\mathcal{L}^{-1}\left\{\frac{-1}{(s+2)^2}\right\} = -te^{-2t}$

$\mathcal{L}^{-1}\left\{\frac{s+3}{(s+2)^2}\right\} = \text{Res}\left\{\frac{s+3}{(s+2)^2} e^{st}, -2\right\} = \frac{1}{1!} \frac{d}{ds} \left(\frac{(s+3)e^{st}}{(s+2)^2} (s+2)^2 \right) \Big|_{s=-2} = e^{st} + t(s+3)e^{st} \Big|_{s=-2} = e^{-2t} + te^{-2t}$

$e^{At} = \begin{bmatrix} e^{-2t} - te^{-2t} & te^{-2t} \\ -te^{-2t} & e^{-2t} + te^{-2t} \end{bmatrix}$

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con polinomio minimo $\mu_A(\lambda) = (\lambda - \lambda_1)^{m_1} \dots (\lambda - \lambda_\ell)^{m_\ell}$ allora gli elementi di e^{At} sono combinazioni lineari di $e^{\lambda_1 t}, te^{\lambda_1 t}, \dots, t^{m_1-1} e^{\lambda_1 t}, e^{\lambda_2 t}, te^{\lambda_2 t}, \dots, t^{m_2-1} e^{\lambda_2 t}, \dots, e^{\lambda_\ell t}, te^{\lambda_\ell t}, \dots, t^{m_\ell-1} e^{\lambda_\ell t}$ che si dicono i modi del sistema $\dot{x}(t) = Ax(t)$

Dim: Per il teorema di decomposizione primaria $\mathbb{C}^n = V_{\lambda_1} \oplus V_{\lambda_2} \oplus \dots \oplus V_{\lambda_\ell}$, inoltre sappiamo che $e^{At} [1, 0, \dots, 0]^T$ prima colonna di e^{At} , decomponiamo $[1, 0, \dots, 0]^T = x_1 + x_2 + \dots + x_\ell$ con $x_i \in V_{\lambda_i}, i=1, \dots, \ell$

$e^{At} [1, 0, \dots, 0]^T = e^{At}(x_1 + x_2 + \dots + x_\ell)$, x_1 è un autovettore generalizzato di V_{λ_1}

$e^{At} x_1 = e^{\lambda_1 t} \sum_{i=0}^{m_1-1} \frac{t^i}{i!} (A - \lambda_1 I)^i x_1 \Rightarrow$ le componenti di questo vettore sono combinazioni lineari di queste funzioni del tempo $e^{\lambda_1 t}, te^{\lambda_1 t}, \dots, t^{m_1-1} e^{\lambda_1 t}$, ripetiamo il procedimento per $e^{At} x_2, \dots, e^{At} x_\ell \Rightarrow$ la tesi è valida per la prima colonna di e^{At} . Analogamente si procede per le altre colonne. \square

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & -2 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & -2 & 0 \end{bmatrix}$ Vogliamo calcolare il polinomio minimo e i modi del sistema associato ad A . $\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda+1 & 2 & -1 & -1 \\ 0 & \lambda+2 & 0 & 0 \\ -1 & 2 & \lambda+1 & -1 \\ -2 & 0 & 2 & \lambda \end{bmatrix} =$

$= (\lambda+2)((\lambda+1)(\lambda+1) - \lambda+1) + (-\lambda-1) - (-2+2(\lambda+1)) =$

$= (\lambda+2)((\lambda+1)(\lambda^2+\lambda+2) - \lambda-2\lambda) = (\lambda+2)((\lambda+1)(\lambda^2+\lambda+2) - 3\lambda-1) =$

$= (\lambda+2)(\lambda^3+2\lambda^2+3\lambda+2-3\lambda-1) = \lambda^2(\lambda+2)$ $\sigma(A) = \{0, -2\}$ ogni autovalore ha $m_e = 2$

$\mu_A(\lambda) = \lambda^2(\lambda+2)$ per coprire gli esponenti del polinomio minimo dobbiamo calcolare i kernel.

$\lambda=0$, $\text{Ker}(A-0I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} -1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & -2 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 0 \end{bmatrix}$ ci basta coprire la dimensione.

$$\begin{bmatrix} -1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & -2 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

$\dim \text{Ker}(A-0I) = 1$ poiché il rango è 3, quindi per raggiungere $m_A = 2$ dovremo fare il kernel di $(A-0I)^2$ e quindi in μ_A λ ha esponente 2.

$\lambda=2$ $\text{Ker}(A-2I) = \begin{bmatrix} -1 & -2 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & -2 & -1 & 1 \\ 2 & 0 & -2 & 2 \end{bmatrix}$ la seconda riga è nulla, la terza coincide con la prima, la prima e la quarta sono indipendenti, quindi il rango è 2, quindi $\dim \text{Ker}(A-2I) = 2$, quindi l'esponente di $(\lambda+2)$ sarà 1.

$\mu_A(\lambda) = \lambda^2(\lambda+2)$, quindi avremo 3 modi: $\text{modi} = \{z, t, e^{-it}\}$

Sistemi autonomi a tempo discreto e tempo invariante

$$\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) \\ x(k_0) = x_0 \end{cases} \quad \begin{cases} x(k_0+1) = Ax(k_0) = Ax_0 \\ x(k_0+2) = Ax(k_0+1) = A^2x_0 \end{cases} \quad \dots \quad x(k_0+i) = A^i x_0$$

Proprietà: La soluzione di (4) esiste ed è unica per $k \geq k_0$ ed è data da $x(k) = A^{k-k_0} x_0$

Dim. Verifichiamo che (4) è soddisfatta $x(k+1) = A^{k+1-k_0} x_0 = A \cdot A^{k-k_0} x_0 = Ax(k)$, $x(k_0) = A^{k_0-k_0} x_0 = Ix_0$

Unicità: per assurdo assumiamo che x sia soluzione di (4) con $\tilde{x} \neq x$, sia $\tilde{k} = \min\{k \in \mathbb{Z} : k \geq k_0 : x(k) \neq \tilde{x}(k)\}$. Qui conseguenza $\tilde{x}(\tilde{k}) - x(\tilde{k}) = A\tilde{x}(\tilde{k}-1) - Ax(\tilde{k}-1) = A(\tilde{x}(\tilde{k}-1) - x(\tilde{k}-1)) = A \cdot 0 = 0 \neq 0$ \square

osserva per $k \leq k_0$ la sol. potrebbe \tilde{x} o non essere unica

Esempio: $\begin{cases} x(k+1) = 0 \cdot x(k), & x(k) \in \mathbb{C} \text{ per } k \geq 0 \text{ sappiamo che } x(k) = 0, \quad x(-1) = ? \\ x(0) = 1 \end{cases}$

$1 = x(0) = 0 \cdot x(-1)$ impossibile, la sol in -1 non esiste.

$\begin{cases} x(k+1) = 0 \cdot x(k), & x(k) = 0 \text{ per } k \geq 0. \quad x(-1) = ? \quad x(0) = 0 \cdot x(-1), \text{ questa equazione è } \\ x(0) = 0 \end{cases}$ soddisfatta per qualunque $0 \in \mathbb{C}$.

In entrambi i casi la matrice di sistema $[0]$ è una matrice singolare.

Proprietà: Se A è invertibile, la soluzione di (4) esiste ed è unica per $k \in \mathbb{Z}$, ed è data da

$$x(k) = A^{k-k_0} x_0, \quad k \in \mathbb{Z}.$$

La dim. è identica alla precedente, cambia solo che $k \in \mathbb{Z}$

Def: La matrice di transizione dello stato è data da $\Phi(k, k_0) = A^{k-k_0} x_0$, se A è invertibile Φ è ben definita $\forall k, k_0 \in \mathbb{Z}$. Se invece A non è invertibile Φ è ben definita per $k \geq k_0$

Calcolo di A^k non possiamo farlo per iterazione, rimpicciando, metodo simile al calcolo di e^{At}

$$\text{Sia } B = \{b_1, \dots, b_n\} \text{ base di } \mathbb{C}^n, \quad A^k = A^k [b_1, \dots, b_n] [b_1, \dots, b_n]^T = [A^k b_1, \dots, A^k b_n] [b_1, \dots, b_n]^T$$

dobbiamo scegliere gli elementi della base in modo tale da far sì che il calcolo della potenza $A^k b_i$ sia particolarmente semplice e la regola è la stessa del calcolo dell'esponenziale di matrice. Se possibile scegliamo gli autovettori altrimenti gli autovettori generalizzati.

δ di Dirac: $\delta: \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{R}$ $\delta(k) = \begin{cases} 1, & \text{se } k=0 \\ 0, & \text{se } k \neq 0 \end{cases}$

Proprietà: Se $Ax=0$ allora $A^k x = \delta(k)x$, $k \geq 0$

Dim: $A^0 x = Ix = x$, se $k > 0$, $A^k x = A^{k-1} \cdot Ax = A^{k-1} \cdot 0 = 0$

Proprietà: Se $Ax = \lambda x$ allora $A^k x = \lambda^k x$, $k \geq 0$

Dim: $A^0 x = Ix = x$, $Ax = \lambda x$, $A^2 x = A \cdot Ax = A \lambda x = \lambda Ax = \lambda^2 x, \dots, A^k x = \lambda^k x$

Caso particolare $Ax=0$, $A^k x = 0^k x = \delta(k)x$, supponendo che $0^0=1$.

Se A è diagonalizzabile, sia $B = [b_1, \dots, b_n]$ una base di autovettori $\lambda_1, \dots, \lambda_n$, quindi $A^k = A^k [b_1, \dots, b_n] [b_1, \dots, b_n]^{-1} = [A^k b_1, \dots, A^k b_n] [b_1, \dots, b_n]^{-1} = [\lambda_1^k b_1, \dots, \lambda_n^k b_n] [b_1, \dots, b_n]^{-1}$ per ogni $k \geq 0$

Esempio: $A = \begin{bmatrix} 4 & 0 & 2 \\ -4 & 2 & -4 \\ -4 & 0 & -2 \end{bmatrix}$ $\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda-4 & 0 & -2 \\ 4 & \lambda-2 & -4 \\ 4 & 0 & \lambda+2 \end{bmatrix} = (\lambda-2)((\lambda-4)(\lambda+2)+8) = (\lambda-2)(\lambda^2-2\lambda-8+8) = (\lambda-2)\lambda^2$ $\sigma(A) = \{0, 2\}$

$\text{Ker}(A-2I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 2 \\ -4 & 0 & -4 \\ -4 & 0 & -4 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$, $\text{Ker}(A) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 4 & 0 & 2 \\ -4 & 2 & -4 \\ -4 & 0 & -2 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ -2 \end{bmatrix}$

$A^k = [A^k b_1, A^k b_2, A^k b_3] [b_1, b_2, b_3]^{-1} = [\lambda_1^k b_1, \lambda_2^k b_2, \delta(k) b_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -2 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix}^{-1} = [\dots] \cdot \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & -2 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} =$

$\begin{bmatrix} 2^k & 0 & \delta(k) \\ 0 & 2^k & -2\delta(k) \\ -2^k & 0 & -2\delta(k) \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ -2 & 1 & -2 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \cdot 2^k - \delta(k) & 0 & 2^k - \delta(k) \\ -2 \cdot 2^k + 2\delta(k) & 2^k & -2 \cdot 2^k + 2\delta(k) \\ -2 \cdot 2^k + 2\delta(k) & 0 & -2^k + 2\delta(k) \end{bmatrix}$ Potremmo fare la verifica che $A^k|_{k=0} = I$ e $A^k|_{k=1} = A$, per mettere in evidenza errori di calcolo.

Def: Se $m, k \in \mathbb{N}$ il coefficiente binomiale $\binom{m}{k}$ è definito come $\binom{m}{k} = \begin{cases} \frac{m!}{(m-k)!k!} & \text{se } k \leq m \\ 0 & \text{se } k > m \end{cases}$

$\binom{m}{k} = \#$ sottoinsiemi di k elementi presi da un insieme di m elementi.

Possiamo estendere la definizione consentendo che $k \in \mathbb{Z}$ e $\binom{m}{k} = 0$ se $k < 0$.

Proprietà (Regola di Pascal): $\forall m \in \mathbb{N}, \forall k \in \mathbb{Z} \quad \binom{m+1}{k} = \binom{m}{k} + \binom{m}{k-1}$

Immaginiamo di avere A con $m+1$ elementi, e di questi vogliamo sceglierne k , tutte le possibili scelte possono essere divise in due gruppi, il primo contiene tutti i sottoinsiemi che contengono il primo elemento di A , mentre l'altro contiene tutti i sottoinsiemi che non contengono il 1° elemento di A . I primi sono $\binom{m}{k-1}$, i secondi sono $\binom{m}{k}$. $A \xrightarrow{1^o \text{ elem}} \binom{m}{k-1} \xrightarrow{2^o \text{ elem}} \binom{m}{k}$

Dim: 1. $k \leq 0$, 2. $k > m$, 3. $0 < k \leq m$.

1. Se $k \leq 0$ $\binom{m+1}{k} = \begin{cases} 0 & \text{se } k \leq 0 \\ 1 & \text{se } k = 0 \end{cases}$, $\binom{m}{k} = \begin{cases} 0 & \text{se } k \leq 0 \\ 1 & \text{se } k = 0 \end{cases}$ $\binom{m}{k-1} = 0$

$$2. \binom{m+1}{k} = \begin{cases} 0 & \text{se } k > m+1 \\ 1 & \text{se } k = m+1 \end{cases} \quad \binom{m}{k} = 0 \quad \binom{m}{k-1} = \begin{cases} 0 & \text{se } k > m+1 \\ 1 & \text{se } k = m+1 \end{cases}$$

$$3. \binom{m}{k} + \binom{m}{k-1} = \frac{m!}{k!(m-k)!} + \frac{m!}{(k-1)!(m-k+1)!} = \frac{m!((m-k+1)+k)}{k!(m-k+1)!} = \frac{m!(m+1)}{k!(m-k+1)!} = \frac{(m+1)!}{k!(m+1-k)!} = \binom{m+1}{k}$$

Teorema binomiale: Se $A, B \in \mathbb{C}^{m \times n}$ con $AB=BA$, allora $\forall k \in \mathbb{N} \quad (A+B)^k = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i}$

Dim. Per induzione: 1. vale per $k=0$, 2. assumo per k , vale per $k+1$.

$$1. (A+B)^0 = I = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} A^0 B^0 = 1 \cdot I \cdot I$$

$$2. (A+B)^{k+1} = (A+B)^k (A+B) = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i} (A+B) = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i} A + \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i} B = \\ = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^{i+1} B^{k-i} + \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} A^i B^{k-i+1} = \sum_{i=0}^{k+1} \left(\binom{k}{i-1} + \binom{k}{i} \right) A^i B^{k+1-i} = \sum_{i=0}^{k+1} \binom{k+1}{i} A^i B^{k+1-i} \quad \square$$

Torniamo ora al problema di calcolare $A^k x$ con x autovettore generalizzato di A . Distinguiamo 2 casi

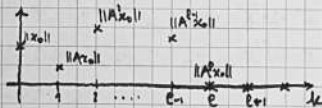
$$A^k x \begin{cases} \lambda=0 \\ \lambda \text{ generale} \end{cases}$$

Proprietà: Se $A^k x = 0$, allora $A^k x = \sum_{i=0}^{k-1} \delta(k-i) A^i x \quad \forall k \geq 0$.

Dim. Se $k \geq l$, $A^k x = 0$ infatti $A^k x = A^{k-l} \underbrace{A^l x}_{=0} = A^{k-l} \cdot 0 = 0$. $A^k x = \begin{cases} A^k x, & \text{se } k < l \\ 0, & \text{se } k \geq l \end{cases}$

$$\sum_{i=0}^{k-1} \delta(k-i) A^i x = \begin{cases} A^k x = x, & \text{se } k=0 \\ A^k x = A x, & \text{se } k=1 \\ A^{k-l} x, & \text{se } k=l-1 \end{cases} \quad \text{mentre sarà } 0 \text{ se } k \geq l$$

$\{x(k+1) = Ax(k) \mid A^l x = 0\}$ allora $x(k) = 0 \quad \forall k \geq l$
 $\{x(0) = 0\}$ si chiama soluzione dead beat ed è tipica dei sistemi a tempo discreto perché nel caso continuo non possono verificarsi.



Proprietà: Se $(A - \lambda I)^l x = 0$, allora $A^k x = \sum_{i=0}^{k-1} \binom{k}{i} \lambda^{k-i} (A - \lambda I)^i x \quad \forall k \geq 0$

Dim. $A^k x = (A - \lambda I + \lambda I)^k x = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} (A - \lambda I)^i (\lambda I)^{k-i} x = \sum_{i=0}^k \binom{k}{i} \lambda^{k-i} (A - \lambda I)^i x \Rightarrow$
 \Rightarrow se $k \geq l$, $(A - \lambda I)^i x = 0$ quindi otteniamo $\sum_{i=0}^{k-l} \binom{k}{i} \lambda^{k-i} (A - \lambda I)^i x$ \square

Casi particolari: $l=1 \quad (A - \lambda I)x = 0$, x è un autovettore $A^k x = \binom{k}{0} \lambda^k (A - \lambda I)^0 x = \frac{k!}{k! \cdot 0!} \lambda^k \cdot I \cdot x = \lambda^k x$
 i modi associati a questa soluzione è solo $\{\lambda^k\}$.

$$l=2 \quad A^k x = \lambda^k x + \binom{k}{1} \lambda^{k-1} (A - \lambda I)x = \lambda^k x + \frac{k!}{(k-1)! \cdot 1!} \lambda^{k-1} (A - \lambda I)x = \lambda^k x + k \lambda^{k-1} (A - \lambda I)x$$

in questo caso i modi sono: $\text{modi} = \{\lambda^k, k \lambda^{k-1}\}$.

$$l=3 \quad A^k x = \lambda^k x + \binom{k}{1} \lambda^{k-1} (A - \lambda I)x + \binom{k}{2} \lambda^{k-2} (A - \lambda I)^2 x = \lambda^k x + k \lambda^{k-1} (A - \lambda I)x + \frac{k(k-1)}{2} \lambda^{k-2} (A - \lambda I)^2 x$$

$\text{modi} = \{\lambda^k, k \lambda^{k-1}, k^2 \lambda^{k-2}\}$ \Rightarrow possiamo scrivere λ^k perché è comunque un multiplo.

Sistemi autonomi a tempo discreto, parte 2

Esempio: $A = \begin{bmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & -1 & -2 \end{bmatrix}$, $\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda-4 & -1 & -2 \\ 0 & \lambda-2 & 0 \\ 4 & 1 & \lambda+2 \end{bmatrix} = (\lambda-2)((\lambda-4)(\lambda+2)+8) = (\lambda-2)(\lambda^2-2\lambda-8+8) = -\lambda(\lambda-2)^2$ $\sigma(A) = \{0, 2\}$

$\lambda=2$ $\ker(A-2I) = \ker \begin{bmatrix} 2 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 \\ -4 & -1 & -4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix}$ dimensione inferiore alla molteplicità algebrica di 2 in $\chi_A(\lambda)$, quindi dobbiamo calcolare anche

$\ker(A-2I)^2 = \ker \begin{bmatrix} -4 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 8 & 0 & 8 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}$; $\lambda=0$ $\ker \begin{bmatrix} 4 & 1 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ -4 & -1 & -2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -2 \end{bmatrix}$

Quindi $A^k = [A^k b_1, A^k b_2, A^k b_3] [b_1, b_2, b_3]^{-1}$ $A^k b_1 = 2^k b_1 = \begin{bmatrix} 2^k \\ 0 \\ 2^k \end{bmatrix}$, b_2 è autovettore generalizzato di

ordine 2 quindi dobbiamo usare la formula $A^k b_2 = 2^k b_2 + k 2^{k-1} (A-2I) b_2 =$

$\begin{bmatrix} 0 \\ 2^k + k 2^{k-1} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k 2^{k-1} \\ 2^k \\ -k 2^{k-1} \end{bmatrix}$, $A^k b_3 = \delta(k) b_3 = \begin{bmatrix} \delta(k) \\ 0 \\ -2\delta(k) \end{bmatrix}$ Quindi $A^k =$

$\begin{bmatrix} 2^k & k 2^{k-1} & \delta(k) \\ 0 & 2^k & 0 \\ -2^k & -k 2^{k-1} & -2\delta(k) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & -2 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \cdot 2^k - \delta(k) & k 2^{k-1} & 2^k - \delta(k) \\ 0 & 2^k & 0 \\ -2 \cdot 2^k + 2\delta(k) & -k 2^{k-1} & -2^k + 2\delta(k) \end{bmatrix}$

In presenza di autovalori complessi e coniugati conviene procedere come abbiamo fatto nel caso di e^{At}

$B = \{b_1, \bar{b}_1, b_2, \dots, b_n\}$ conviene sostituire con $B = \{\operatorname{Re}\{b_1\}, \operatorname{Im}\{b_1\}, b_2, \dots, b_n\}$ così da rimuovere i complessi dalla base, inoltre se $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ $A^k \operatorname{Re}\{b\} = \operatorname{Re}\{A^k b\}$, $A^k \operatorname{Im}\{b\} = \operatorname{Im}\{A^k b\}$.

E quindi $A^k = [\operatorname{Re}\{A^k b_1\}, \operatorname{Im}\{A^k b_1\}, A^k b_2, \dots, A^k b_n] [\operatorname{Re}\{b_1\}, \operatorname{Im}\{b_1\}, b_2, \dots, b_n]^{-1}$

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -3 & -9 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ -2 & -4 & -1 \end{bmatrix}$ $\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda+3 & 9 & 0 \\ 2 & \lambda-1 & 0 \\ 2 & 4 & \lambda+1 \end{bmatrix} = ((\lambda+3)(\lambda-1)+8)(\lambda+1) = (\lambda^2+2\lambda+5)(\lambda+1) = (\lambda+1)(\lambda-(-1+2j))(\lambda-(-1-2j))$ $\sigma(A) = \{-1+2j, -1-2j, -1\}$, le matrici sono

diagonalizzabile perché abbiamo tre autovettori distinti

utilizziamo la 2° riga per $(-1-j)$

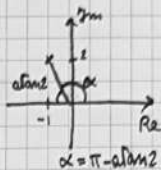
$\lambda = -1+2j$ $\ker(A - (-1+2j)I) = \ker(A + (1-2j)I) = \ker \begin{bmatrix} 2-2j & -4 & 0 \\ 2 & 2+2j & 0 \\ -2 & -4 & -2j \end{bmatrix} = \ker \begin{bmatrix} 1-j & -2 & 0 \\ 1 & 1+j & 0 \\ -1 & -2 & -j \end{bmatrix} =$

$\Rightarrow (-1-j)b - jc = 0, c = s$
 $\Rightarrow b = \frac{1}{-1-j} s = \frac{(-1+j)}{2} s = \frac{-1+j}{2} s$
 $a + (-1-j)b = 0 \Rightarrow a = (j-1)b =$

$= \frac{(j-1)(-1-j)}{2} s = \frac{1}{2} 2s = s$

Poniamo $s=1$ e otteniamo che il kernel è $\text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ \frac{1-j}{2} \\ 1 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 2 \\ -1-j \\ 2 \end{bmatrix}$ e questo è l'autettore associato a $-1+j$
non dobbiamo considerare il coniugato, rimane

$$\lambda = -1 \quad \text{Re}(v) \quad \text{Im}(v) \quad \text{Ker}(A+I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} -2 & 4 & 0 \\ 2 & 2 & 0 \\ -2 & -4 & 0 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad \lambda = -1+j \Rightarrow v = \begin{bmatrix} 2 \\ -1-j \\ 2 \end{bmatrix}$$



$$B = \{ [2, -1, 2]^T, [0, -1, 0]^T, [0, 0, 1]^T \} \quad \text{Calcoliamo ora } A^k v = (-1+j)^k v =$$

$$= (\sqrt{5} e^{j\alpha})^k v = \sqrt{5}^k e^{j k \alpha} [2, -1-j, 2]^T = \sqrt{5}^k (\cos k\alpha + j \sin k\alpha) [2, -1-j, 2]^T =$$

$$= \sqrt{5}^k [2 \cos k\alpha, -\cos k\alpha + \sin k\alpha, 2 \cos k\alpha]^T + j [2 \sin k\alpha, -\cos k\alpha - \sin k\alpha, 2 \sin k\alpha]^T$$

$$A^k = \begin{bmatrix} 2\sqrt{5}^k \cos k\alpha & 2\sqrt{5}^k \sin k\alpha & 0 \\ \sqrt{5}^k (-\cos k\alpha + \sin k\alpha) & \sqrt{5}^k (-\cos k\alpha - \sin k\alpha) & 0 \\ 2\sqrt{5}^k \cos k\alpha & 2\sqrt{5}^k \sin k\alpha & (-1)^k \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \\ 2 & 0 & 1 \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 & 0 \\ -\frac{1}{2} & -1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \end{bmatrix} =$$

$$= \begin{bmatrix} \sqrt{5}^k (\cos k\alpha - \sin k\alpha) & -2\sqrt{5}^k \sin k\alpha & 0 \\ \sqrt{5}^k \sin k\alpha & \sqrt{5}^k (\cos k\alpha + \sin k\alpha) & 0 \\ \sqrt{5}^k (\cos k\alpha - \sin k\alpha) - (-1)^k & -2\sqrt{5}^k \sin k\alpha & (-1)^k \end{bmatrix}$$

Abbiamo visto che l'esponenziale di matrice può essere calcolato con la trasformata di Laplace

Def: Sia $x: \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{C}^{m \times n}$, la trasformata zeta di x è la funzione $Z\{x\}: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}^{m \times n}$ tale che
 $Z\{x\}(z) = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} x(i) z^{-i}$

Osservazione: $x = (x_{ek})$, $(Z\{x\}(z))_{ek} = \left(\sum_{i=-\infty}^{+\infty} x(i) z^{-i} \right)_{ek} = \sum_{i=-\infty}^{+\infty} x_{ek}(i) z^{-i}$

Proprietà: $Z\{x(k+1)\} = z Z\{x(k)\} - z x(0)$ \Rightarrow trasformata del segnale anticipato di un passo

La trasformata zeta è una trasformazione monolaterale, tutta la parte del segnale per k negativo viene esclusa, quando anticipiamo, il campione che prima era in zero, passa a -1 , quindi viene escluso dal dominio della trasformata. z può essere considerato come l'operatore di anticipo

Proprietà: $Z\{A^k\} = z(ZI - A)^{-1}$

Dim: $\{A^{k+1} = A \cdot A^k, Z\{A^{k+1}\} = z Z\{A^k\} - z A^0, Z\{A \cdot A^k\} = A Z\{A^k\}$ per linearità, quindi
 $\{A^k\}_{k=0} = I, z Z\{A^k\} - z I = A \cdot Z\{A^k\} \Leftrightarrow (zI - A) Z\{A^k\} = zI \Leftrightarrow Z\{A^k\} = z(zI - A)^{-1}$

Quindi possiamo ottenere $A^k = z^{-1} z (zI - A)^{-1}$

Esempio: $A = \begin{bmatrix} -9 & 1 \\ -9 & 0 \end{bmatrix} \quad A^k = z^{-1} z (zI - A)^{-1} = z^{-1} z \left[\begin{bmatrix} z+4 & -1 \\ 4 & z \end{bmatrix} \right]^{-1} = z^{-1} \left\{ \frac{z}{z(z+4)+4} \begin{bmatrix} z & 1 \\ -4 & z+4 \end{bmatrix} \right\} =$
 $= z^{-1} \left\{ \begin{bmatrix} z^2/(z+2)^2 & z/(z+2)^2 \\ -4z/(z+2)^2 & z(z+4)/(z+2)^2 \end{bmatrix} \right\}$ usiamo formula dell'inversa
Ora dobbiamo fare la z inversa.

Se $X(z)$ è una funzione razionale fratta, allora $Z^{-1}\{X(z)\} = \sum_{p \text{ poli di } X(z)} \text{Res}\{X(z)z^{k-1}, p\}$

$$Z^{-1}\left\{\frac{z^k}{(z+2)^k}\right\} = \sum_{p \text{ poli di } X(z)} \text{Res}\left\{\frac{z^k z^{k-1}}{(z+2)^k}, p\right\} = \sum_{p \text{ poli di } X(z)} \text{Res}\left\{\frac{z^{2k-1}}{(z+2)^k}, p\right\} = \frac{1}{(k-1)!} \left. \frac{d}{dz} \frac{z^{2k-1}}{(z+2)^k} (z+2)^k \right|_{z=-2} = (k+1)z^k \Big|_{z=-2} = (k+1)(-2)^k$$

$$Z^{-1}\left\{\frac{1}{(z+1)^k}\right\} = \sum_{p \text{ poli di } X(z)} \text{Res}\left\{\frac{z^k z^{k-1}}{(z+1)^k}, p\right\} = \frac{d}{dz} \left. \frac{z^k}{(z+1)^k} (z+1)^k \right|_{z=-1} = k z^{k-1} \Big|_{z=-1} = k(-1)^{k-1}$$

$$Z^{-1}\left\{\frac{-kz}{(z+1)^k}\right\} = -k(-1)^{k-1}$$

$$Z^{-1}\left\{\frac{z(z+1)}{(z+2)^k}\right\} = \sum_{p \text{ poli di } X(z)} \text{Res}\left\{\frac{z(z+1)z^{k-1}}{(z+2)^k}, p\right\} = \frac{d}{dz} \left. \frac{z^2(z+1)}{(z+2)^k} (z+2)^k \right|_{z=-2} = k z^{k-1}(z+1) + z^2 \Big|_{z=-2} = k(-1)^{k-1} \cdot 2 + (-2)^k$$

$$A^k = \begin{bmatrix} (k+1)(-2)^k & k(-2)^{k-1} \\ -k(-2)^{k-1} & 2k(-2)^{k-1} + (-2)^k \end{bmatrix}$$

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ con polinomio minimo $\mu_A(\lambda) = \lambda^{k_0}(\lambda-\lambda_1)^{k_1}(\lambda-\lambda_2)^{k_2} \dots (\lambda-\lambda_e)^{k_e}$, allora le componenti della potenza di matrice A^k sono combinazioni lineari di $\delta(k), \delta(k-1), \dots, \delta(k-\mu_0+1)$, $\lambda_1^k, k\lambda_1^{k-1}, \dots, k^{k_1-1}\lambda_1, \dots, \lambda_e^k, k\lambda_e^{k-1}, \dots, k^{k_e-1}\lambda_e$, detti modi del sistema.

Dim: Consideriamo $A^k e_1 \rightarrow$ la prima colonna di A^k . Per il teorema di decomposizione primaria $\mathbb{C}^n = \text{Ker } A^{k_0} \oplus \text{Ker } (A-\lambda_1 I)^{k_1} \oplus \dots \oplus \text{Ker } (A-\lambda_e I)^{k_e}$, quindi $e_1 = x_0 + x_1 + \dots + x_e$ con $A^{k_0} x_0 = 0, (A-\lambda_i I)^{k_i} x_i = 0$ per $i=1, \dots, e$. Quindi $A^k e_1 = A^k x_0 + A^k x_1 + \dots + A^k x_e$, partiamo dal 1° termine $A^k x_0 = \sum_{i=0}^{k-1} \delta(k-i) A^i x_0 =$ combinazione lineare di $\delta(k), \delta(k-1), \dots, \delta(k-\mu_0+1)$. $A^k x_i = \sum_{j=0}^{k_i-1} \binom{k}{j} \lambda_i^{k-j} (A-\lambda_i I)^j x_i$, ma $\binom{k}{j} = \frac{k!}{j!(k-j)!} = \frac{k!}{j!} \frac{1}{(k-j)!}$ è combinazione lineare di $\{j, k, \dots, k^j\}$ quindi le componenti di $A^k x_i$ sono combinazioni lineari di $\{j, k, \dots, k^j\} \lambda_i^k$. Analogamente si procede per gli altri termini x_i e per le altre colonne di A^k . \square

Esempio: $A = \begin{bmatrix} 4 & 1 & -2 \\ -1 & 2 & -4 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$ vogliamo trovare i modi associati al sistema a tempo discreto

$$\chi_A(\lambda) = \det \begin{bmatrix} \lambda-4 & -1 & -2 \\ 1 & \lambda-2 & 4 \\ 0 & 0 & \lambda \end{bmatrix} = ((\lambda-4)(\lambda-2)+1)\lambda = (\lambda^2-6\lambda+9)\lambda = (\lambda-3)^3 \lambda$$

$$\sigma(A) = \{0, 3\}$$

$$m_A(0) = 1 \quad m_A(3) = 2$$

$\mu_A(\lambda) = (\lambda-3)^3 \lambda$, calcoliamo $\text{Ker } (A-3I) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 1 & 1 & -2 \\ -1 & -1 & -4 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix} = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$ non abbiamo raggiunto $m_A(3)=2$ quindi abbiamo

che $\mu_A(\lambda) = (\lambda-3)^2 \lambda = \chi_A(\lambda)$. Avremo quindi 3 modi, due associati a 3 e uno a 0.
modi = $\{3^k, k3^{k-1}, \delta(k)\}$.

A tempo continuo avremmo visto che se $A(V) \subseteq V$ allora $\begin{cases} x(t) = x(t) \\ x(t_0) = x_0 \in V \end{cases}$ allora $x(t) \in V, \forall t \in \mathbb{R}$

Proprietà: Sia $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ e V un sottospazio di \mathbb{C}^n tale che $AV \subseteq V$ e sia $x_0 \in V$, allora la soluzione dell'equazione alle differenze $\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) \\ x(k_0) = x_0 \end{cases}$ è tale che $x(k) \in V, \forall k \geq k_0$.

Mostre se B é uma base de V , $[x(k+1)]_B = [A|_V]_{B,B} [x(k)]_B$, onde $A: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$, $A(x) = Ax$.

Qum: $x(k_0+1) = Ax(k_0) = Ax_0 \in V$ e por via $x(k_0+1) = \underbrace{Ax(k_0+1)}_{\in V} \in V \dots$ \square