

MODELLI LINEARI STAZIONARI

①

Tempo Continuo ($t \in \mathbb{R}$)

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) & (\text{TC.1}) \\ y(t) = Cx(t) + Du(t) & (\text{TC.2}) \end{cases}$$

$x \in \mathbb{R}^n$ è lo stato

$u \in \mathbb{R}^p$ è l'ingresso

$y \in \mathbb{R}^q$ è l'uscita

Di conseguenza: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $C \in \mathbb{R}^{q \times n}$, $D \in \mathbb{R}^{q \times p}$.

Sia $t_0 \in \mathbb{R}$ l'istante iniziale e

$$x(t_0) = x_0 \quad (\text{TC.3})$$

la condizione iniziale al tempo t_0 .

|| Si vuole determinare una funzione $x(t)$ che soddisfi (TC.1) e (TC.3).
|| Una volta determinata $x(t)$, $y(t)$ si ricava applicando (TC.2).

NOTA - un caso particolare ...

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = a x(t) \\ x(t_0) = x_0 \end{cases} \quad x \in \mathbb{R}, a \in \mathbb{R} \text{ costante}$$

cerchiamo una funzione $x(t)$ la cui derivata sia uguale ad a volte la funzione stessa...

Ricordiamo la funzione esponenziale...

soluzione: $x(t) = e^{a(t-t_0)} x_0$

verifica:

• $x(t_0) = e^{a(\overset{0}{t_0-t_0})} x_0 = e^0 x_0 = x_0$

• $\dot{x}(t) = a e^{a(t-t_0)} x_0 = a [e^{a(t-t_0)} x_0] = a x(t)$

In serie di potenze, la funzione esponenziale e^x è espressa da

(2)

$$e^{at} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(at)^k}{k!}$$

Generalizziamo...

Esponenziale di matrice

Data $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$:

$$e^{At} \triangleq \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(At)^k}{k!}$$

proprietà

- serie assolutamente convergente
- $e^{A \cdot 0} = I$ (matrice identità)
- $e^{A(t_1+t_2)} = e^{At_1} e^{At_2}$
- $\frac{d e^{At}}{dt} = A e^{At} = e^{At} A$

La soluzione di (T.C.1) e (T.C.3) è:

$$x(t) = \underbrace{e^{A(t-t_0)} x_0}_{\text{RISPOSTA LIBERA}} + \underbrace{\int_{t_0}^t e^{A(t-\tau)} B u(\tau) d\tau}_{\text{RISPOSTA FORZATA}}$$

→ integrale di convoluzione

↳ dipende solo dalla condizione iniziale x_0

↳ dipende solo dall'ingresso $u(\cdot)$

Quindi, applicando la (T.C.2):

$$y(t) = Cx(t) + Du(t) \\ = \underbrace{C e^{A(t-t_0)} x_0}_{\text{RISPOSTA LIBERA}} + \underbrace{\int_{t_0}^t C e^{A(t-\tau)} B u(\tau) d\tau + Du(t)}_{\text{RISPOSTA FORZATA}}$$

NOTA IMPORTANTE

(3)

Si osservi che la distinzione in risposta libera e risposta forzata riflette la proprietà di sovrapposizione degli effetti:

$$\eta(t; t_0, x_0, u(\cdot)) = \eta(t; t_0, x_0, 0) + \eta(t; t_0, 0, u(\cdot))$$

Tipicamente, per modelli stazionari si considera $t_0=0$. Quindi:

$$x(t) = e^{At} x_0 + \int_0^t e^{A(t-\tau)} B u(\tau) d\tau$$

$$y(t) = C e^{At} x_0 + \int_0^t C e^{A(t-\tau)} B u(\tau) d\tau + D u(t)$$

Tempo Discreto ($k \in \mathbb{Z}$)

$$\begin{cases} x(k+1) = A x(k) + B u(k) & \text{(TD.1)} \\ y(k) = C x(k) + D u(k) & \text{(TD.2)} \end{cases}$$

$x \in \mathbb{R}^n$ è lo stato

$u \in \mathbb{R}^p$ è l'ingresso

$y \in \mathbb{R}^q$ è l'uscita

Di conseguenza: $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $C \in \mathbb{R}^{q \times n}$, $D \in \mathbb{R}^{q \times p}$.

Sia $k_0 \in \mathbb{Z}$ l'istante iniziale e

$$x(k_0) = x_0 \quad \text{(TD.3)}$$

la condizione iniziale al tempo k_0 .

|| Si vuole determinare una successione $x(k)$ che soddisfi (TD.1) e (TD.3).
|| Una volta determinata $x(k)$, $y(k)$ si ricava applicando (TD.2).

Si osservi che:

- $x(k_0) = x_0$
- $x(k_0+1) = Ax(k_0) + Bu(k_0)$
 $= Ax_0 + Bu(k_0)$
- $x(k_0+2) = Ax(k_0+1) + Bu(k_0+1)$
 $= A^2x_0 + ABu(k_0) + Bu(k_0+1)$
- $x(k_0+3) = Ax(k_0+2) + Bu(k_0+2)$
 $= A^3x_0 + A^2Bu(k_0) + ABu(k_0+1) + Bu(k_0+2)$
-
-

Generalizzando, la soluzione di (TD.1) e (TD.3) è:

$$x(k) = \underbrace{A^{k-k_0} x_0}_{\text{RISPOSTA LIBERA}} + \underbrace{\sum_{j=k_0}^{k-1} A^{k-j-1} Bu(j)}_{\text{RISPOSTA FORZATA}}$$

↳ somma di convoluzione

↳ dipende solo dalla condizione iniziale x_0

↳ dipende solo dall'ingresso $u(\cdot)$

Quindi, applicando la (TD.2):

$$y(k) = Cx(k) + Du(k)$$

$$= \underbrace{CA^{k-k_0} x_0}_{\text{RISPOSTA LIBERA}} + \underbrace{\sum_{j=k_0}^{k-1} CA^{k-j-1} Bu(j)}_{\text{RISPOSTA FORZATA}} + Du(k)$$

Tipicamente, per modelli stazionari si considera $k_0=0$. Quindi:

$$x(k) = A^k x_0 + \sum_{j=0}^{k-1} A^{k-j-1} Bu(j)$$

$$y(k) = CA^k x_0 + \sum_{j=0}^{k-1} CA^{k-j-1} Bu(j) + Du(k)$$



CALCOLO DELLA RISPOSTA LIBERA

5

Consideriamo il calcolo di:

Tempo Continuo

$$x_e(t) = e^{At} x_0 \quad \text{oppure} \quad y_e(t) = C e^{At} x_0$$

Tempo Discreto

$$x_e(k) = A^k x_0 \quad \text{oppure} \quad y_e(k) = C A^k x_0$$

Il problema si riconduce al seguente:

|| Data una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, determinare l'espressione di e^{At} e A^k in forma chiusa.

Metodo per il calcolo di e^{At} e A^k

Data una matrice $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ non singolare (quindi invertibile), definiamo la matrice

$$\tilde{A} \triangleq T^{-1} A T \quad (*)$$

Supponiamo di saper scrivere $e^{\tilde{A}t}$, oppure \tilde{A}^k , in forma chiusa (per esempio, se \tilde{A} è in forma diagonale, è immediato scrivere $e^{\tilde{A}t}$ e \tilde{A}^k).

Invertendo la (*):

$$A = T \tilde{A} T^{-1}$$

Da cui:

$$A^k = \overbrace{A \cdot A \cdot \dots \cdot A}^{k \text{ volte}}$$

$$= (T \tilde{A} T^{-1}) (T \tilde{A} T^{-1}) \dots (T \tilde{A} T^{-1})$$

$$= T \overbrace{\tilde{A} T^{-1} T \tilde{A} T^{-1} \dots T \tilde{A} T^{-1}}^{\mathbf{I}}$$

$$= T \overbrace{\tilde{A} \cdot \tilde{A} \cdot \dots \cdot \tilde{A}}^{k \text{ volte}} T^{-1}$$

$$= T \tilde{A}^k T^{-1}$$

\Rightarrow

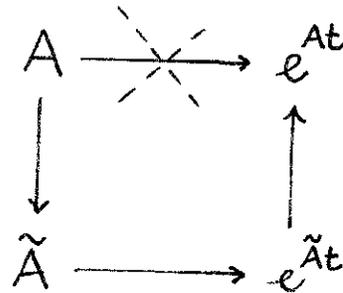
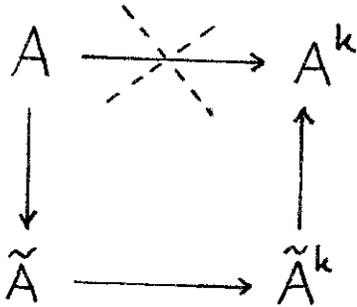
$$\boxed{A^k = T \tilde{A}^k T^{-1}}$$

6

$$\begin{aligned}
e^{At} &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(At)^k}{k!} \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} A^k \frac{t^k}{k!} \\
&= \sum_{k=0}^{\infty} T \tilde{A}^k T^{-1} \frac{t^k}{k!} \\
&= T \left(\sum_{k=0}^{\infty} \tilde{A}^k \frac{t^k}{k!} \right) T^{-1} \\
&= T e^{\tilde{A}t} T^{-1}
\end{aligned}$$

$$\Rightarrow \boxed{e^{At} = T e^{\tilde{A}t} T^{-1}}$$

Graficamente, il metodo considerato è il seguente:



indica un passaggio che, in generale, non è immediato.

Esempio

$$A = \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad e^{At} = ? \quad A^k = ?$$

Supponiamo che ci venga data la matrice (vedremo in seguito come calcolarla...)

$$T = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix}$$

T è non singolare. Infatti, $\det(T) = 1 \neq 0$.

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A} = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} =$$

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

\tilde{A} è in forma diagonale.

$$e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} e^{2t} & 0 \\ 0 & e^t \end{bmatrix}, \quad \tilde{A}^k = \begin{bmatrix} 2^k & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

↳ ovviamente, $1^k = 1$ per ogni $k \in \mathbb{Z}$

Da cui:

$$e^{At} = T e^{\tilde{A}t} T^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{2t} & 0 \\ 0 & e^t \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} =$$

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

$$A^k = T \tilde{A}^k T^{-1} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2^k & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix}$$

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



CASO NOTEVOLE - Matrici diagonali a blocchi

Se la matrice \tilde{A} è in forma diagonale a blocchi:

$$\tilde{A} = \begin{bmatrix} \tilde{A}_1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & \tilde{A}_2 & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & & \tilde{A}_y \end{bmatrix}$$

NOTA- Si intende che \tilde{A}_i può essere anche un blocchetto scalare...

allora:

$$e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} e^{\tilde{A}_1 t} & 0 & \dots & 0 \\ 0 & e^{\tilde{A}_2 t} & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & & e^{\tilde{A}_v t} \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}^k = \begin{bmatrix} \tilde{A}_1^k & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \tilde{A}_2^k & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & & \tilde{A}_v^k \end{bmatrix}$$

Questo caso è di interesse generale perché, data una qualsiasi matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, esistono procedure per trasformare la matrice A in una forma \tilde{A} diagonale a blocchi nella quale ciascun singolo blocco \tilde{A}_i sulla diagonale ha una struttura di cui si sa calcolare l'esponenziale $e^{\tilde{A}_i t}$ o la potenza \tilde{A}_i^k in forma chiusa.

RICHIAMI DI ALGEBRA LINEARE

Data una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, si definiscono AUTOVALORI di A le radici del polinomio caratteristico

$$p_A(\lambda) = \det(\lambda I - A)$$

proprietà

- Gli autovalori di A sono tutti e soli i valori $\lambda \in \mathbb{C}$ per i quali la matrice $\lambda I - A$ è singolare. Infatti, se λ_0 è autovalore di A , allora

$$\det(\lambda_0 I - A) = 0$$

- Il polinomio $p_A(\lambda)$ è un polinomio monico di grado n nella variabile λ ,

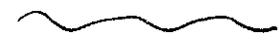
cioè assume la forma

9

$$p_A(\lambda) = \lambda^n + \alpha_{n-1}\lambda^{n-1} + \dots + \alpha_1\lambda + \alpha_0$$

↳ monico perché il coefficiente che moltiplica il termine di grado massimo è 1.

- $p_A(\lambda)$ possiede esattamente n radici (contate con la loro molteplicità) nel campo \mathbb{C} dei numeri complessi.
- Dato che i coefficienti α_i del polinomio sono reali (perché A è una matrice reale), se $\lambda_0 \in \mathbb{C}$ è radice di $p_A(\lambda)$, allora anche λ_0^* (complesso coniugato di λ_0) è radice di $p_A(\lambda)$.



Dette $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ (con $m \leq n$) le radici distinte di $p_A(\lambda)$, si definisce

MOLTEPLICITÀ ALGEBRICA dell'autovalore λ_i la sua molteplicità come radice di $p_A(\lambda)$. Indicando le molteplicità algebriche con μ_i :

$$p_A(\lambda) = \prod_{i=1}^m (\lambda - \lambda_i)^{\mu_i}$$

↳ molteplicità algebrica di λ_i

esempio

$$\begin{aligned} p_A(\lambda) &= \lambda^6 - 7\lambda^5 + 12\lambda^4 + 14\lambda^3 - 59\lambda^2 + 57\lambda - 18 = \\ &= (\lambda - 1)^3 (\lambda + 2) (\lambda - 3)^2 \end{aligned}$$

$n =$ grado del polinomio $= 6$

$m =$ numero di radici distinte $= 3$

$$\lambda_1 = 1 \Rightarrow \mu_1 = 3$$

$$\lambda_2 = -2 \Rightarrow \mu_2 = 1$$

$$\lambda_3 = 3 \Rightarrow \mu_3 = 2$$



Si dicono AUTOVETTORI di A relativi all'autovalore λ_i tutti i vettori non nulli $v \in \mathbb{C}^n$ tali che

$$(\lambda_i I - A)v = 0$$

oppure, equivalentemente:

$$Av = \lambda_i v$$

→ si osservi che questo sistema omogeneo ammette soluzioni non banali in quanto λ_i è autovalore di A , e quindi $\lambda_i I - A$ è una matrice singolare.

Si definisce AUTOSPAZIO di A relativo all'autovalore λ_i il sottospazio vettoriale

$$V_i = \ker(\lambda_i I - A) \subseteq \mathbb{C}^n$$

↳ nucleo

NOTA- $\ker(A) = \{x : Ax = 0\}$

- V_i è formato da tutti gli autovettori di A relativi all'autovalore λ_i , e dal vettore nullo.

Si definisce MOLTEPLICITA' GEOMETRICA dell'autovalore λ_i , e si indica con ν_i , la dimensione del corrispondente autospazio V_i :

$$\begin{aligned} \nu_i &= \dim[\ker(\lambda_i I - A)] \\ &= n - \text{rango}(\lambda_i I - A) \end{aligned}$$

NOTA- Vale sempre la seguente relazione:

$$0 < \nu_i \leq \mu_i$$

per ogni $i = 1, \dots, m$.

Dunque, se $\mu_i = 1$, necessariamente $\nu_i = 1$.

DIAGONALIZZAZIONE

11

Una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ si dice DIAGONALIZZABILE (su \mathbb{C}) se esiste una matrice $V \in \mathbb{C}^{n \times n}$ non singolare tale che la matrice

$$\Lambda = V^{-1}AV$$

è in forma diagonale, ossia:

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \\ 0 & \dots & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

Si può dimostrare che, se la matrice A è diagonalizzabile, gli elementi sulla diagonale di Λ sono tutti e soli gli autovalori di A , ripetuti secondo la loro molteplicità algebrica.

~~~~~  
Come è possibile determinare se una data matrice  $A$  è diagonalizzabile, oppure no?

1. Calcolare gli autovalori  $\lambda_i$  di  $A$ .
2. Determinare la molteplicità algebrica  $\mu_i$  di ciascun autovalore  $\lambda_i$ .
3. Determinare la molteplicità geometrica  $\nu_i$  di ciascun autovalore  $\lambda_i$ .
4.  $A$  è diagonalizzabile se e solo se  $\mu_i = \nu_i$  per ogni autovalore  $\lambda_i$ .

~~~~~  
Data una matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ diagonalizzabile, come è possibile trasformarla in una sua forma diagonale?

Distinguiamo due casi:

- tutti gli autovalori λ_i di A sono reali
- esistono autovalori λ_i di A complessi

CASO DI AUTOVALORI TUTTI REALI

12

Siano $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in \mathbb{R}$ gli autovalori distinti di A .

Per ogni autovalore λ_i , assumiamo $\mu_i = \nu_i$.

↳ la matrice A è diagonalizzabile

1. Determinare una base per ciascun autospazio \mathcal{V}_i

Indichiamo con $v_{i,1}, v_{i,2}, \dots, v_{i,\nu_i}$ i vettori di una base dell'autospazio \mathcal{V}_i relativo all'autovalore λ_i .

↳ Sono in numero pari a $\nu_i = \mu_i$

2. Costruire T

$$T = \left[\underbrace{v_{1,1} \dots v_{1,\nu_1}}_{\text{base di } \mathcal{V}_1} \quad \dots \quad \underbrace{v_{m,1} \dots v_{m,\nu_m}}_{\text{base di } \mathcal{V}_m} \right]$$

↳ Le colonne di T sono i vettori di base degli autospazi.

3. Matrice Λ

Risulta:

$$\Lambda = T^{-1}AT =$$

$$= \left[\begin{array}{ccc|ccc} \lambda_1 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & \lambda_1 & & & \\ \hline & & & \ddots & & \\ & & & & \lambda_m & \\ & & & & & \lambda_m \end{array} \right] \left. \begin{array}{l} \lambda_1 \text{ ripetuto } \nu_1 \text{ volte} \\ \\ \lambda_m \text{ ripetuto } \nu_m \text{ volte} \end{array} \right\}$$

4. Matrici $e^{\Lambda t}$ e Λ^k

13

$$e^{\Lambda t} = \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & & \\ & \ddots & & \\ & & e^{\lambda_1 t} & \\ & & & \ddots & \\ & & & & e^{\lambda_m t} \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & e^{\lambda_m t} \end{bmatrix}$$

$$\Lambda^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_1^k & \\ & & & \ddots & \\ & & & & \lambda_m^k \\ & & & & & \ddots & \\ & & & & & & \lambda_m^k \end{bmatrix}$$

5. Matrici e^{At} e A^k

Applicare

$$e^{At} = T e^{\Lambda t} T^{-1}$$

$$A^k = T \Lambda^k T^{-1}$$

Esempio - (si veda l'Esercizio svolto)

CASO DI AUTOVALORI COMPLESSI

①

Premessa

Ricordiamo che, se $\lambda \in \mathbb{C}$ è un autovalore della matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, e $v \in \mathbb{C}^n$ è un autovettore di A relativo a λ , allora

$$Av = \lambda v.$$

Consideriamo:

- $\lambda = \sigma + i\omega$, con $\sigma, \omega \in \mathbb{R}$, $\omega > 0$.
- $v = v^{(1)} + i v^{(2)}$, con $v^{(1)}, v^{(2)} \in \mathbb{R}^n$

Dalla relazione precedente risulta:

$$A[v^{(1)} + i v^{(2)}] = [\sigma + i\omega][v^{(1)} + i v^{(2)}]$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow Av^{(1)} + iAv^{(2)} &= \sigma v^{(1)} + i\sigma v^{(2)} + i\omega v^{(1)} - \omega v^{(2)} \\ &= [\sigma v^{(1)} - \omega v^{(2)}] + i[\omega v^{(1)} + \sigma v^{(2)}] \end{aligned}$$

Uguagliando le parti reali e le parti immaginarie di entrambi i membri, otteniamo:

$$\begin{cases} Av^{(1)} = \sigma v^{(1)} - \omega v^{(2)} \\ Av^{(2)} = \omega v^{(1)} + \sigma v^{(2)} \end{cases}$$

Scritte in forma matriciale:

$$A \begin{bmatrix} v^{(1)} \\ v^{(2)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} v^{(1)} & v^{(2)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sigma & \omega \\ -\omega & \sigma \end{bmatrix}$$

↓
chiamiamo N questa matrice

Della matrice N si sanno scrivere le forme e^{Nt} e N^k :

$$\bullet e^{Nt} = \begin{bmatrix} e^{\sigma t} \cos(\omega t) & e^{\sigma t} \sin(\omega t) \\ -e^{\sigma t} \sin(\omega t) & e^{\sigma t} \cos(\omega t) \end{bmatrix}$$

NOTA- ω si chiama pułsazione dei modi sinusoidali.

• Essendo $\lambda = \sigma + i\omega$, con $\omega > 0$:

modulo: $\rho = \sqrt{\sigma^2 + \omega^2}$

fase: $\theta = \arccos\left(\frac{\sigma}{\rho}\right)$

funzione "arccoseno"

esempi notevoli

$\arccos(1) = 0$

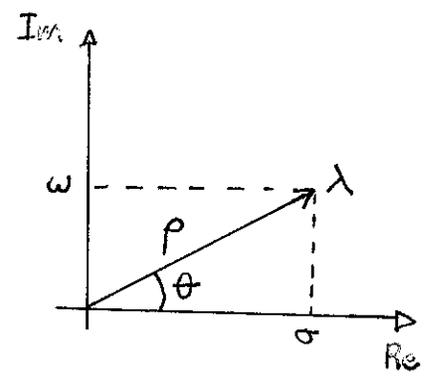
$\arccos\left(\frac{\sqrt{2}}{2}\right) = \frac{\pi}{4}$

$\arccos(0) = \frac{\pi}{2}$

$\arccos\left(\frac{\sqrt{3}}{2}\right) = \frac{\pi}{6}$

$\arccos\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{\pi}{3}$

$\arccos(-1) = \pi$



$$N^k = \begin{bmatrix} \rho^k \cos(k\theta) & \rho^k \sin(k\theta) \\ -\rho^k \sin(k\theta) & \rho^k \cos(k\theta) \end{bmatrix}$$

NOTA - θ si chiama pulsazione dei modi sinusoidali.



Siano $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{R}$ gli autovalori reali di A , e $\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_c \in \mathbb{C}$ gli autovalori complessi di A con parte immaginaria positiva.

Scriviamo:

$\lambda_j = \sigma_j + i\omega_j$ per $j = r+1, \dots, c$ NOTA - $\omega_j > 0$

$\lambda_j = \rho_j e^{i\theta_j}$ con $\rho_j = \sqrt{\sigma_j^2 + \omega_j^2}$ e $\theta_j = \arccos\left(\frac{\sigma_j}{\rho_j}\right)$

NOTA - Tutti gli autovalori di A sono

$$\left\{ \underbrace{\lambda_1, \dots, \lambda_r}_{\text{reali}}, \underbrace{\lambda_{r+1}, \dots, \lambda_c}_{\text{complessi, con parte immaginaria positiva}}, \underbrace{\lambda_{r+1}^*, \dots, \lambda_c^*}_{\text{complessi, con parte immaginaria negativa}} \right\}$$

non sono esplicitamente presi in considerazione...

Assumiamo, per semplicità di notazione, che tutti gli autovalori siano distinti.

Dunque, A è sicuramente diagonalizzabile su \mathbb{C} .

Siano:

- $v_j \in \mathbb{R}^n$ autovettore relativo a λ_j , per $j=1, \dots, r$.
- $v_j = v_j^{(1)} + i v_j^{(2)}$, con $v_j^{(1)}, v_j^{(2)} \in \mathbb{R}^n$, autovettore relativo a λ_j , per $j=r+1, \dots, c$.

Costruzione di T

$$T = \left[v_1 \dots v_r \mid v_{r+1}^{(1)} \ v_{r+1}^{(2)} \mid \dots \mid v_c^{(1)} \ v_c^{(2)} \right]$$

Matrice \tilde{A}

Risulta:

$$\tilde{A} = T^{-1}AT =$$

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & \lambda_r & & \\ & & & N_{r+1} & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & N_c \end{bmatrix}$$

dove $N_j = \begin{bmatrix} \sigma_j & \omega_j \\ -\omega_j & \sigma_j \end{bmatrix}$
per $j=r+1, \dots, c$

Matrici $e^{\tilde{A}t}$ e \tilde{A}^k

$$e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & e^{\lambda_r t} & & \\ & & & e^{N_{r+1}t} & \\ & & & & \ddots \\ & & & & & e^{N_c t} \end{bmatrix}$$

dove $e^{N_j t} = \begin{bmatrix} e^{\sigma_j t} \cos(\omega_j t) & e^{\sigma_j t} \sin(\omega_j t) \\ -e^{\sigma_j t} \sin(\omega_j t) & e^{\sigma_j t} \cos(\omega_j t) \end{bmatrix}$
per $j=r+1, \dots, c$

$$\tilde{A}^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & & \\ & \ddots & & \\ & & \lambda_r^k & \\ & & & N_{r+1}^k & & \\ & & & & \ddots & \\ & & & & & & N_c^k \end{bmatrix}$$

dove $N_j^k = \begin{bmatrix} \rho_j^k \cos(k\theta_j) & \rho_j^k \sin(k\theta_j) \\ -\rho_j^k \sin(k\theta_j) & \rho_j^k \cos(k\theta_j) \end{bmatrix}$

Matrici e^{At} e A^k

Applicare

$$e^{At} = T e^{\tilde{A}t} T^{-1}$$

$$A^k = T \tilde{A}^k T^{-1}$$

Esempio - (si veda l'Esercizio svolto)



NOTA DI ALGEBRA LINEARE

Se la matrice A ha una delle seguenti strutture:

- triangolare superiore a blocchi: $A = \begin{bmatrix} A_1 & | & A_3 \\ \hline 0 & | & A_2 \end{bmatrix}$

A_1 e A_2 quadrate

- triangolare inferiore a blocchi: $A = \begin{bmatrix} A_1 & | & 0 \\ \hline A_3 & | & A_2 \end{bmatrix}$

allora gli autovalori di A coincidono con l'unione degli autovalori di A_1 e A_2 .



Cosa si può fare quando la matrice A non è diagonalizzabile?

5

Ogni matrice $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ può essere trasformata in forma di Jordan...

CASO PARTICOLARE

- $n=3$
- due autovalori reali: $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$
- per λ_1 : $m_1=1 = \nu_1$
- per λ_2 : $m_2=2 > 1 = \nu_2$

$\Rightarrow A$ non è diagonalizzabile

Siano:

- $v_1 \in \mathbb{R}^n$ autovettore relativo a $\lambda_1 \Rightarrow Av_1 = \lambda_1 v_1$
- $v_2 \in \mathbb{R}^n$ autovettore relativo a $\lambda_2 \Rightarrow Av_2 = \lambda_2 v_2$
- $v_3 \in \mathbb{R}^n$ autovettore generalizzato relativo a λ_2 :

$$Av_3 = \lambda_2 v_3 + v_2$$

Calcolato risolvendo il sistema lineare:

$$(A - \lambda_2 I) v_3 = v_2$$

\hookrightarrow vettore delle incognite

Costruzione di T

$$T = [v_1 \mid v_2 \mid v_3]$$

Matrice \tilde{A}

$$\tilde{A} = T^{-1}AT = \left[\begin{array}{c|cc} \lambda_1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & \lambda_2 & 1 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{array} \right]$$

6

Matrici $e^{\tilde{A}t}$ e \tilde{A}^k

$$e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} e^{\lambda_1 t} & 0 & 0 \\ 0 & e^{\lambda_2 t} & e^{\lambda_2 t} t \\ 0 & 0 & e^{\lambda_2 t} \end{bmatrix}$$

$$\tilde{A}^k = \begin{bmatrix} \lambda_1^k & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \lambda_2^{k-1} k \\ 0 & 0 & \lambda_2^k \end{bmatrix}$$

Matrici e^{At} e A^k

Applicare

$$e^{At} = T e^{\tilde{A}t} T^{-1}$$

$$A^k = T \tilde{A}^k T^{-1}$$

Esempio - (si veda l'Esercizio svolto)

EVITARE DI INVERTIRE T

Abbiamo visto che il calcolo di e^{At} e A^k è finalizzato al calcolo della risposta libera di sistemi lineari stazionari:

$$x(t) = e^{At} x_0 = T e^{\tilde{A}t} \underbrace{T^{-1} x_0}_{\text{TC}} \quad \textcircled{TC}$$

$$x(k) = A^k x_0 = T \tilde{A}^k \underbrace{T^{-1} x_0}_{\text{TD}} \quad \textcircled{TD}$$

|| Posto $\alpha = T^{-1} x_0$, è possibile calcolare α senza invertire la matrice T ?

$\Rightarrow \alpha$ è la soluzione del sistema lineare:

$$\boxed{T\alpha = x_0}$$

dove α è il vettore delle incognite.

Esempio (si riprenda l'esercizio svolto per il caso di diagonalizzazione con autovalori complessi)

Calcolare la risposta libera del sistema

$$\dot{x}(t) = Ax(t), \quad A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 \\ -2 & 0 & 0 \\ -2 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$$

con condizione iniziale $x(0) = x_0 = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix}$.

Soluzione

Nella soluzione dell'esercizio svolto abbiamo visto che:

$$T = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \Rightarrow e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} \cos(2t) & \sin(2t) & 0 \\ -\sin(2t) & \cos(2t) & 0 \\ 0 & 0 & e^{\frac{1}{2}t} \end{bmatrix}$$

$$x(t) = T e^{\tilde{A}t} \alpha$$

dove α è la soluzione del sistema lineare $T\alpha = x_0$.

$$\left[\begin{array}{ccc|c} 0 & -1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\text{scambio riga 1 e riga 2}} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & -1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\begin{array}{l} \text{riga 2} \leftarrow -\text{riga 2} \\ \text{riga 3} \leftarrow \text{riga 3} - \text{riga 1} \end{array}} \left[\begin{array}{ccc|c} 1 & 0 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 2 \end{array} \right]$$

$\underbrace{\quad\quad\quad}_T \quad \underbrace{\quad\quad\quad}_{x_0}$

$$\text{Sistema} \begin{cases} \alpha_1 = -1 \\ \alpha_2 = 1 \\ \alpha_3 = 2 \end{cases} \Rightarrow \alpha = \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

8

$$x(t) = \begin{bmatrix} 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \cos(2t) & \sin(2t) & 0 \\ -\sin(2t) & \cos(2t) & 0 \\ 0 & 0 & e^{\frac{1}{2}t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} =$$

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

Verifica

$$x(0) = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ -1+2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{bmatrix} = X_0 \quad \underline{\text{ok}}$$

↙ $x(t)$ calcolata per $t=0$.

ANALISI MODALE

1

Definizione - Dato il sistema lineare stazionario a tempo continuo

$$\dot{x}(t) = Ax(t)$$

si dicono MODI DEL SISTEMA tutte le funzioni differenti che si trovano nell'esponenziale $e^{\tilde{A}t}$ di una forma di Jordan reale a blocchi \tilde{A} della matrice A .

esempio

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \quad \text{con} \quad A = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 3 \\ -3 & 2 & 2 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \quad (\text{vedere l'esercizio svolto per il caso di jordanizzazione})$$

$$\Rightarrow \tilde{A} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \quad \Rightarrow \quad e^{\tilde{A}t} = \begin{bmatrix} e^{-t} & 0 & 0 \\ 0 & e^{2t} & e^{2t}t \\ 0 & 0 & e^{2t} \end{bmatrix}$$

- forma di Jordan reale a blocchi di A -

I modi del sistema sono: e^{2t} , $e^{2t}t$, e^{-t} .



Definizione - Dato il sistema lineare stazionario a tempo discreto

$$x(k+1) = Ax(k)$$

si dicono MODI DEL SISTEMA tutte le successioni differenti che si trovano nella potenza \tilde{A}^k di una forma di Jordan reale a blocchi \tilde{A} della matrice A .

esempio

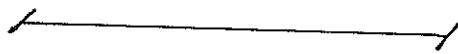
$$x(k+1) = Ax(k) \quad \text{con} \quad A = \begin{bmatrix} 0 & 2 & 0 \\ -2 & 0 & 0 \\ -2 & -\frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix} \quad (\text{vedere l'esercizio svolto per il caso di diagonalizzazione con autovalori complessi})$$

$$\Rightarrow \tilde{A} = \left[\begin{array}{ccc|c} 0 & 2 & 0 & 0 \\ -2 & 0 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 1/2 & 0 \end{array} \right] \Rightarrow \tilde{A}^k = \left[\begin{array}{ccc|c} 2^k \cos(k\frac{\pi}{2}) & 2^k \sin(k\frac{\pi}{2}) & 0 & 0 \\ -2^k \sin(k\frac{\pi}{2}) & 2^k \cos(k\frac{\pi}{2}) & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & (\frac{1}{2})^k & 0 \end{array} \right]$$

(2)

- forma di Jordan reale a blocchi di A -

I modi del sistema sono: $2^k \sin(k\frac{\pi}{2})$, $2^k \cos(k\frac{\pi}{2})$, $(\frac{1}{2})^k$.



Vediamo ora quali possono essere tutti e soli i modi di un sistema lineare stazionario...

Tempo Continuo

- autovalore reale λ

I modi determinati dall'autovalore λ sono del tipo:

$$e^{\lambda t}, e^{\lambda t} t, e^{\lambda t} \frac{t^2}{2}, \dots, e^{\lambda t} \frac{t^{l-1}}{(l-1)!}$$

dove l è la dimensione del più grande blocco di Jordan relativo a λ .

- se $\lambda < 0$: tutti i modi sono convergenti a 0 per $t \rightarrow \infty$

- se $\lambda > 0$: tutti i modi sono divergenti per $t \rightarrow \infty$

- se $\lambda = 0$:

* il modo $e^{\lambda t} = e^{0 \cdot t} = 1$ è limitato per ogni t

* i modi $e^{\lambda t} \frac{t^h}{h!} = e^{0 \cdot t} \frac{t^h}{h!} = \frac{t^h}{h!}$ con $h=1, \dots, l-1$

sono divergenti per $t \rightarrow \infty$

- autovalore complesso $\lambda = \sigma + i\omega$ con $\omega > 0$

I modi determinati dall'autovalore λ (e dal suo coniugato λ^*) sono del tipo:

$$e^{\sigma t} \sin(\omega t), e^{\sigma t} t \sin(\omega t), e^{\sigma t} \frac{t^2}{2} \sin(\omega t), \dots, e^{\sigma t} \frac{t^{l-1}}{(l-1)!} \sin(\omega t)$$

(e analoghi con $\cos(\omega t)$), dove l è la dimensione del più grande blocco di Jordan relativo a λ .

- se $\sigma < 0$: tutti i modi sono convergenti a 0 per $t \rightarrow \infty$
- se $\sigma > 0$: tutti i modi sono divergenti per $t \rightarrow \infty$
- se $\sigma = 0$:

* il modo $e^{\sigma t} \sin(\omega t) = e^{0 \cdot t} \sin(\omega t) = \sin(\omega t)$ è limitato per ogni t

* i modi $e^{\sigma t} \frac{t^h}{h!} \sin(\omega t) = e^{0 \cdot t} \frac{t^h}{h!} \sin(\omega t) = \frac{t^h}{h!} \sin(\omega t)$ con $h=1, \dots, l-1$ sono divergenti per $t \rightarrow \infty$.

Tempo Discreto

- autovalore reale λ

I modi determinati dall'autovalore λ sono del tipo:

$$\lambda^k, \lambda^{k-1} \binom{k}{1}, \lambda^{k-2} \binom{k}{2}, \dots, \lambda^{k-l+1} \binom{k}{l-1}$$

$$\downarrow \qquad \qquad \downarrow \frac{k(k-1)}{2} \qquad \qquad \downarrow \frac{k(k-1)\dots(k-l+2)}{(l-1)!}$$

dove l è la dimensione del più grande blocco di Jordan relativo a λ .

NOTA- Coefficiente binomiale $\binom{k}{h} = \frac{k!}{h!(k-h)!} = \frac{k(k-1)\dots(k-h+1)}{h!}$

- se $|\lambda| < 1$: tutti i modi sono convergenti a 0 per $k \rightarrow \infty$
- se $|\lambda| > 1$: tutti i modi sono divergenti per $k \rightarrow \infty$
- se $|\lambda| = 1$:

* il modo λ^k [che può essere $1^k = 1$ o $(-1)^k$] è limitato per ogni k

* i modi $\lambda^{k-h} \binom{k}{h}$ [che possono essere $\binom{k}{h}$ o $(-1)^{k-h} \binom{k}{h}$]

con $h=1, \dots, l-1$ sono divergenti per $k \rightarrow \infty$.

- autovalore complesso $\lambda = \rho e^{i\theta}$ con $\rho > 0$ e $\theta \in (0, \pi)$

(4)

I modi determinati dall'autovalore λ (e dal suo coniugato λ^*) sono del tipo:

$$\rho^k \sin(k\theta), \rho^{k-1} \binom{k}{1} \sin(k\theta), \rho^{k-2} \binom{k}{2} \sin(k\theta), \dots, \rho^{k-l+1} \binom{k}{l-1} \sin(k\theta)$$

(e analoghi con $\cos(k\theta)$), dove l è la dimensione del più grande blocco di Jordan relativo a λ .

- se $\rho < 1$: tutti i modi sono convergenti a 0 per $k \rightarrow \infty$

- se $\rho > 1$: tutti i modi sono divergenti per $k \rightarrow \infty$

- se $\rho = 1$:

* il modo $\rho^k \sin(k\theta) = \sin(k\theta)$ è limitato per ogni k

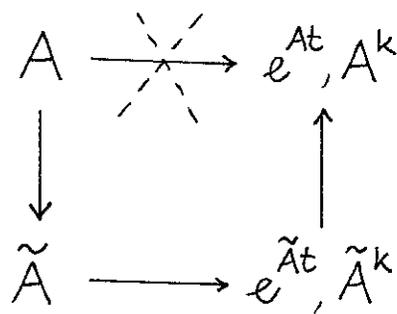
* i modi $\rho^k \binom{k}{h} \sin(k\theta) = \binom{k}{h} \sin(k\theta)$ con $h = 1, \dots, l-1$

sono divergenti per $k \rightarrow \infty$.



ALGEBRICAMENTE EQUIVALENTI

Il procedimento che abbiamo finora seguito per il calcolo di e^{At} e A^k :



è solo un artificio algebrico, oppure possiede un'interpretazione fisica?

Tempo Continuo

$$\begin{cases}
 \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\
 y(t) = Cx(t) + Du(t) \\
 x(0) = x_0
 \end{cases}$$

x è lo stato del sistema.

Data $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ non singolare, definiamo un nuovo stato:

$$z = T^{-1}x$$

Qual è l'equazione dinamica che regola l'evoluzione di z ?

$$\begin{aligned} \dot{z}(t) &= T^{-1} \dot{x}(t) = T^{-1} [Ax(t) + Bu(t)] = \\ &= T^{-1}Ax(t) + T^{-1}Bu(t) = T^{-1}ATz(t) + T^{-1}Bu(t) \\ &= \tilde{A}z(t) + \tilde{B}u(t) \quad \downarrow \quad x(t) = Tz(t) \end{aligned}$$

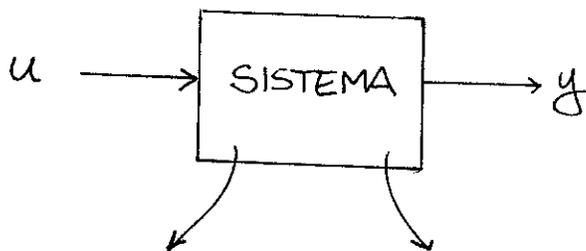
avendo posto: $\tilde{A} = T^{-1}AT$, $\tilde{B} = T^{-1}B$.

Inoltre:

$$\begin{aligned} y(t) &= Cx(t) + Du(t) = CTz(t) + Du(t) \\ &= \tilde{C}z(t) + \tilde{D}u(t) \end{aligned}$$

avendo posto: $\tilde{C} = CT$, $\tilde{D} = D$.

interpretazione



rappresentazione con stato x

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) + Du(t) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

rappresentazione con stato z

$$\begin{cases} \dot{z}(t) = \tilde{A}z(t) + \tilde{B}u(t) \\ y(t) = \tilde{C}z(t) + \tilde{D}u(t) \\ z(0) = z_0 \end{cases}$$

Le due rappresentazioni sono algebricamente equivalenti se esiste T non singolare tale che:

$$\left. \begin{aligned} \tilde{A} &= T^{-1}AT \\ \tilde{B} &= T^{-1}B \\ \tilde{C} &= CT \\ \tilde{D} &= D \\ x_0 &= Tz_0 \end{aligned} \right\} (*)$$

COROLLARIO - Lo stato di un sistema non è unico.

Tempo Discreto

Ragionamenti assolutamente analoghi possono essere ripetuti a tempo discreto.

$$\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \\ y(k) = Cx(k) + Du(k) \\ x(0) = x_0 \end{cases}$$

Data $T \in \mathbb{R}^{n \times n}$ non singolare, definiamo un nuovo stato:

$$z = T^{-1}x$$

L'equazione dinamica che regola l'evoluzione di z si ottiene semplicemente:

$$\begin{aligned} z(k+1) &= T^{-1}x(k+1) = T^{-1}[Ax(k) + Bu(k)] = \\ &= T^{-1}Ax(k) + T^{-1}Bu(k) = T^{-1}ATz(k) + T^{-1}Bu(k) \\ &= \tilde{A}z(k) + \tilde{B}u(k) \quad \downarrow \\ & \quad \quad \quad x(k) = Tz(k) \end{aligned}$$

avendo posto $\tilde{A} = T^{-1}AT$, $\tilde{B} = T^{-1}B$.

Per l'equazione di uscita si ricava ancora:

$$y(k) = \tilde{C}z(k) + \tilde{D}u(k)$$

avendo posto $\tilde{C} = CT$, $\tilde{D} = D$.

L' equivalenza algebrica delle due rappresentazioni:

(7)

$$\begin{cases} x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \\ y(k) = Cx(k) + Du(k) \\ x(0) = x_0 \end{cases} \quad \begin{cases} z(k+1) = \tilde{A}z(k) + \tilde{B}u(k) \\ y(k) = \tilde{C}z(k) + \tilde{D}u(k) \\ z(0) = z_0 \end{cases}$$

si ha dunque ancora se e solo se esiste T non singolare tale che valgono le relazioni (*).

Quello che abbiamo fatto finora è stato determinare una trasformazione dello stato del sistema in un nuovo stato rispetto al quale fosse più "facile" calcolare la risposta libera. Infatti:

risposta libera in z

$$z(t) = e^{\tilde{A}t} z_0 \quad (\text{TC})$$

$$z(k) = \tilde{A}^k z_0 \quad (\text{TD})$$

Applicando la trasformazione $z = T^{-1}x$, per cui:

$$\bullet z_0 = T^{-1}x_0$$

$$\bullet x = Tz$$

otteniamo:

$$x(t) = Tz(t) = T e^{\tilde{A}t} z_0 = \underbrace{T e^{\tilde{A}t} T^{-1}}_{e^{At}} x_0 \quad (\text{TC})$$

$$x(k) = Tz(k) = T \tilde{A}^k z_0 = \underbrace{T \tilde{A}^k T^{-1}}_{A^k} x_0 \quad (\text{TD})$$