

# SISTEMI DINAMICI

## *[Fotocopie di Appunti]*

A CURA DI ALESSANDRO PAGHI

**PROFESSORE:** Andrea Garulli ( <http://www3.diism.unisi.it/people/person.php?id=13> )

**LINK AL CORSO ANNO 2014/2015:**

<http://www3.diism.unisi.it/FAC/index.php?bodyinc=didattica/inc.insegnamento.php&id=54893&aa=2014>

**FREQUENTAZIONE:** Consigliata.

3) moltiplicazione per un esponenziale

$$g(k) = \rho^k \cdot f(k) \quad \mathcal{Z}[f(k)] = F(z)$$

$$\mathcal{Z}[g(k)] = \mathcal{Z}[\rho^k f(k)] = \sum_{k=0}^{+\infty} \rho^k f(k) z^{-k} = \sum_{k=0}^{+\infty} f(k) \cdot \left(\frac{z}{\rho}\right)^{-k} = F\left(\frac{z}{\rho}\right)$$

⊗ Esempio: segnale esponenziale

$$u(k) = \rho^k \cdot 1(k) \quad \mathcal{Z}[1(k)] = \frac{z}{z-1}$$

$$\mathcal{Z}[\rho^k \cdot 1(k)] = \frac{z}{z-1} \Big|_{z \rightarrow \frac{z}{\rho}} = \frac{z/\rho}{z/\rho - 1} = \frac{z}{z-\rho}$$

4) moltiplicazione per k

$$g(k) = k \cdot f(k) \quad \mathcal{Z}[f(k)] = F(z)$$

$$\mathcal{Z}[k \cdot f(k)] = -z \cdot \frac{dF(z)}{dz}$$

Esempio:

$$r_1(k) = k \cdot 1(k)$$

$$\mathcal{Z}[k \cdot 1(k)] = -z \cdot \frac{d}{dz} \frac{z}{z-1} = -z \cdot \frac{z-1-z}{(z-1)^2} = \frac{z}{(z-1)^2}$$

$$r_2(k) = \frac{k(k-1)}{2} \cdot 1(k) = \frac{1}{2} k^2 \cdot 1(k) - \frac{1}{2} k \cdot 1(k)$$

$$\mathcal{Z}[k^2 \cdot 1(k)] = -z \cdot \frac{d}{dz} \frac{z}{(z-1)^2} = -z \cdot \frac{(z-1)^2 - 2(z-1)z}{(z-1)^4}$$

$$k \cdot r_1(k)$$

$$= -z \frac{z-1-2z}{(z-1)^3} = \frac{z(z+1)}{(z-1)^3}$$

$$\mathcal{Z}[r_2(k)] = \frac{1}{2} \frac{z(z+1)}{(z-1)^3} - \frac{1}{2} \frac{z}{(z-1)^2} = \frac{1}{2} \frac{z(z+1) - z(z-1)}{(z-1)^3} = \frac{z}{(z-1)^3}$$

In generale:

$$\mathcal{Z}[r_m(k)] = \mathcal{Z}\left[\binom{k}{m} 1(k)\right] = \frac{z}{(z-1)^{m+1}} \quad \otimes$$

\* Esempio: Segnale Sinusoidale:  $\textcircled{A}$

$$u(k) = \cos(\omega k) = \frac{e^{j\omega k} + e^{-j\omega k}}{2}$$

$$U(z) = \mathcal{Z}[\cos(\omega k)] = \frac{1}{2} \mathcal{Z}[(e^{j\omega})^k] + \frac{1}{2} \mathcal{Z}[(e^{-j\omega})^k]$$

$$= \frac{1}{2} \cdot \frac{z}{z - e^{j\omega}} + \frac{1}{2} \cdot \frac{z}{z - e^{-j\omega}} = \frac{z(z - e^{-j\omega}) + z(z - e^{j\omega})}{2(z - e^{j\omega})(z - e^{-j\omega})}$$

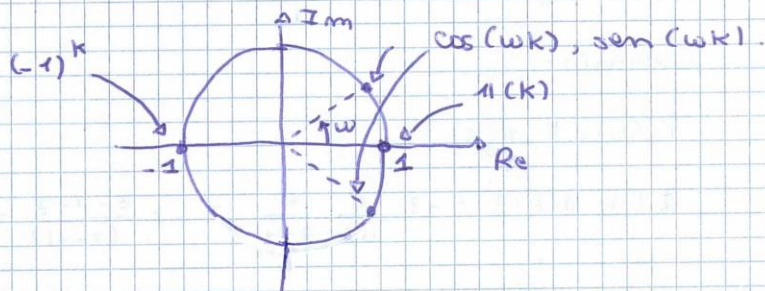
$$= \frac{z^2 - ze^{-j\omega} + z^2 - ze^{j\omega}}{2(z - e^{j\omega})(z - e^{-j\omega})} = \frac{2z^2 - z(e^{j\omega} + e^{-j\omega})}{2(z^2 - z(e^{j\omega} + e^{-j\omega}) + 1)} = \frac{z^2 - \cos\omega \cdot z}{z^2 - 2\cos\omega z + 1}$$

$$\mathcal{Z}[\cos(\omega k)] = \frac{z^2 - \cos\omega \cdot z}{z^2 - 2\cos\omega \cdot z + 1}$$

$$\mathcal{Z}[\sin(\omega k)] = \frac{z \sin\omega}{z^2 - 2\cos\omega \cdot z + 1}$$

poli:  $e^{\pm j\omega}$

già in matricola/lezione  
con modulo = 1.



Casi particolari:

$$\omega = 0 \Rightarrow 1(k)$$

$$\omega = \pi \Rightarrow \cos(\pi \cdot k) = (-1)^k$$

Esempio: Rompe Esponenziale:

$$f(k) = \rho^k \binom{k}{m} \cdot 1(k)$$

$$m=1 \quad f(k) = \rho^k \cdot k \cdot 1(k)$$

$$\mathcal{Z}\left[\underbrace{k \cdot \rho^k}_{\frac{z}{z-\rho}} \cdot 1(k)\right] = -z \frac{d}{dz} \frac{z}{z-\rho} = -z \frac{z-\rho+z}{(z-\rho)^2} = \frac{\rho z}{(z-\rho)^2}$$

In generale:

$$\mathcal{Z}\left[\rho^k \binom{k}{m} \cdot 1(k)\right] = \frac{\rho^m z}{(z-\rho)^{m+1}} \quad \textcircled{A}$$

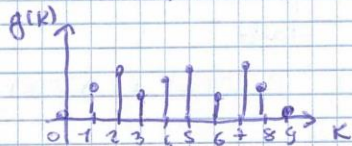
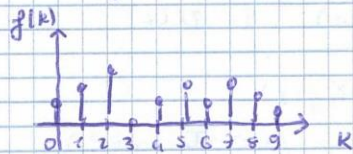
### 5) Prodotto di convoluzione

Si definisce prodotto di convoluzione dei segnali

$f(k)$  e  $g(k)$  come

$$p(k) = f(k) * g(k) = \sum_{h=0}^k f(h) g(k-h)$$

$$P(z) = \mathcal{Z} [f(k) * g(k)] = F(z) \cdot G(z)$$



$$p(9) = f(0) \cdot g(9) + f(1) \cdot g(8) + \dots + f(9) \cdot g(0)$$

$$p(0) = f(0) g(0)$$

### 6) Teorema del valore finale

$$\text{Se } \lim_{k \rightarrow +\infty} f(k) \exists \text{ finito} \Rightarrow \lim_{k \rightarrow +\infty} f(k) = \lim_{z \rightarrow 1} (z-1) F(z)$$

Il limite esiste finito sse  $F(z)$  ha tutti i poli a modulo minore di 1, tranne al più un polo semplice in  $z=1$

### CALCOLO DELLE RISPOSTE NEL DOMINIO TRASFORMATO (z)

Rappz. i/s/o

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

note  $u(k), x(0)$

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

$$\mathcal{Z} [x(k+1)] = \sum_{k=0}^{+\infty} x(k+1) z^{-k} = \sum_{R=k+1}^{+\infty} x(R) z^{-(R-1)} =$$

$$= \sum_{R=1}^{+\infty} x(R) z^{-R} \cdot z = z \cdot \sum_{R=1}^{+\infty} x(R) z^{-R} = z \left\{ \underbrace{\sum_{R=0}^{+\infty} x(R) z^{-R}}_{X(z)} - x(0) \cdot z^{-0} \right\}$$

$$= z \cdot X(z) - x(0) z$$

$$X(z)$$

Trasformando le equazioni (1) si ha:

$$\begin{cases} z \cdot X(z) - x(0) \cdot z = A \cdot X(z) + B U(z) \\ Y(z) = C X(z) + D U(z) \end{cases}$$

$$z \cdot X(z) - A X(z) = z x(0) + B U(z)$$

$$(zI - A) X(z) = z x(0) + B U(z)$$

$$X(z) = \underbrace{(zI - A)^{-1} \cdot z \cdot x(0)}_{X_e(z)} + \underbrace{(zI - A)^{-1} B \cdot U(z)}_{X_f(z)}$$

Risp. libera meco  
stato

Risp. forzata meco  
stato.

$$Y(z) = C (zI - A)^{-1} z x(0) + C (zI - A)^{-1} B U(z) + D U(z)$$

$$= \underbrace{C (zI - A)^{-1} z x(0)}_{Y_e(z)} + \underbrace{\{ C (zI - A)^{-1} B + D \} U(z)}_{Y_f(z)}$$

Risp. libera meco  
uscita

Risp. forzata meco  
uscita

$$G(z) = C (zI - A)^{-1} B + D$$

$$Y_f(z) = G(z) \cdot U(z)$$

Supponiamo di avere un segnale  $y(k)$ , per cui in generale  $y(-1), y(-2), \dots, y(-m)$  sono diversi tra loro.

$$\mathcal{Z}\{y(k-e)\} = \sum_{k=0}^{+\infty} y(k-e) z^{-k} = y(-e) + y(-e+1) z^{-1} + y(-e+2) z^{-2} + \dots$$

$$e \in \mathbb{N} \quad \dots + y(0) z^{-e} + y(1) z^{-e-1} + y(2) z^{-e-2} + \dots$$

$$= y(-e) + y(-e+1) z^{-1} + \dots + y(-1) z^{-e+2} + z^{-e} \{ y(0) + y(1) z^{-1} + y(2) z^{-2} + \dots \}$$

$$= y(-e) + y(-e+1) z^{-1} + \dots + y(-1) z^{-e+2} + z^{-e} Y(z)$$

Rapp. i/o.

$$y(k) + a_1 y(k-1) + \dots + a_m y(k-m) = b_0 u(k) + b_1 u(k-1) + \dots + b_m u(k-m)$$

$$Y(z) + a_1 \{ y(-1) + z^{-1} Y(z) \} + a_2 \{ y(-2) + y(-1) z^{-1} + z^{-2} Y(z) \} + \dots +$$

$$+ a_m \{ y(-m) + y(-m+1) z^{-1} + \dots + y(-1) z^{-m+1} + z^{-m} Y(z) \}$$

$$= b_0 U(z) + b_1 z^{-1} U(z) + \dots + b_m z^{-m} U(z)$$

$$\{1 + a_1 z^{-1} + a_2 z^{-2} + \dots + a_m z^{-m}\} Y(z) = z^{-1} \left\{ a_1 y(-1) + a_2 y(-2) + a_3 y(-1) z^{-1} + \dots + a_m y(-m) + a_m y(-m+1) z^{-1} + \dots + a_m y(-1) z^{-m} \right\} + \{b_0 + b_1 z^{-1} + \dots + b_m z^{-m}\} U(z)$$

$$Y(z) = \frac{\left\{ \begin{array}{l} \text{termini che dipendono} \\ \text{dalle condizioni iniziali} \end{array} \right\}}{1 + a_1 z^{-1} + a_2 z^{-2} + \dots + a_m z^{-m}} + \frac{b_0 + b_1 z^{-1} + \dots + b_m z^{-m}}{1 + a_1 z^{-1} + a_2 z^{-2} + \dots + a_m z^{-m}} U(z)$$

Ipotesi:  $m \geq n$  (se  $m < n$  moltiplicazione per  $z^m$ ).

$$Y(z) = \frac{c_m z^m + c_{m-1} z^{m-1} + \dots + c_1 z}{z^m + a_1 z^{m-1} + a_2 z^{m-2} + \dots + a_{m-1} z + a_m} + \frac{b_0 z^m + b_1 z^{m-1} + \dots + b_m z^{n-m}}{z^m + a_1 z^{m-1} + a_2 z^{m-2} + \dots + a_{m-1} z + a_m} U(z)$$

dove i coefficienti  $c_j$ ,  $j = 1, \dots, m$  dipendono dalle condizioni iniziali  $y(-1), \dots, y(-m)$

$$Y_f(z) = G(z) \cdot U(z)$$

$$\text{dove } G(z) = \frac{b_0 z^m + b_1 z^{m-1} + \dots + b_m z^{n-m}}{z^m + a_1 z^{m-1} + a_2 z^{m-2} + \dots + a_{m-1} z + a_m}$$

## ANTITRASFORMATA Z

Definizione

$$f(k) = \mathcal{Z}^{-1}[F(z)] = \frac{1}{2\pi j} \oint_{\Gamma} F(z) \cdot z^{k-1} dz$$

ove  $\Gamma$  è un qualunque percorso chiuso nel piano complesso e che contiene i poli di  $F(z)$ .

Per le funzioni  $F(z)$  razionali fratte, la procedura è la stessa adottata per l'antitrasformata di Laplace.

- 1) Calcolo dei poli;
- 2) scomposizione in fratti semplici;
- 3) antitrasformata dei fratti semplici; (TABELLE).

Problema: le trasformate e componenti sono proprie (non esattamente)

$$p^k \rightarrow \frac{z}{z-p} \quad \mathcal{1}(k) \rightarrow \frac{z}{z-1}$$

La scomposizione in fratti semplici fornisce elementi esattamente propri, del tipo

$$\frac{R_i}{z-p_i} \quad \text{dove } p_i \text{ è un polo } i\text{-esimo}$$

$$\mathcal{Z}^{-1}\left[\frac{1}{z-p}\right] = ?$$

Due modi:

$$a) \frac{1}{z-p} = \frac{1}{z} \cdot \frac{z}{z-p} \Rightarrow \mathcal{Z}^{-1}\left[\frac{1}{z-p}\right] = p^{k-1} \cdot \mathcal{1}(k-1)$$

Ritardo di un istante

$$\left(\mathcal{Z}^{-1}\right) p^k$$

$$b) \bar{F}(z) = \frac{1}{z} \cdot \frac{1}{z-p} \quad F(z) = \frac{1}{z-p} = z \cdot \bar{F}(z)$$

Scomposizione in fratti semplici di  $\bar{F}(z)$ :

$$\bar{F}(z) = \frac{R_1}{z} + \frac{R_2}{z-p} = \frac{-1/p}{z} + \frac{1/p}{z-p}$$

$$F(z) = z \cdot \bar{F}(z) = -\frac{1}{p} \cdot \frac{z}{z} + \frac{1}{p} \cdot \frac{z}{z-p} \Rightarrow f(k) = \mathcal{Z}^{-1}\left[\frac{1}{z-p}\right] = -\frac{1}{p} \delta(k) + \frac{1}{p} p^k \cdot \mathcal{1}(k)$$

In generale il metodo b) consiste nello scomporre  
in fattori semplici  $\frac{F(z)}{z}$ :

$$\frac{F(z)}{z} = \sum_{i=1}^m \frac{R_i}{z-p_i} \quad (\text{poli semplici})$$

da cui:

$$F(z) = \sum_{i=1}^m R_i \frac{z}{z-p_i}$$

← Funzioni che si  
trasmano nella  
Tabella  
(Trasformate  
elementari)

Esempio:

$$F(z) = \frac{2z^2 - \frac{1}{2}z}{z^2 - \frac{5}{6}z + \frac{1}{6}}$$

$$\text{Poli: } z^2 - \frac{5}{6}z + \frac{1}{6} = 0 \quad p_{1/2} = \frac{\frac{5}{6} \pm \sqrt{\frac{25}{36} - \frac{4}{6}}}{2} = \frac{\frac{5}{6} \pm \frac{1}{6}}{2} = \begin{cases} \frac{1}{2} \\ \frac{1}{3} \end{cases}$$

$$\frac{F(z)}{z} = \frac{2z - 1/2}{(z - 1/2)(z - 1/3)} = \frac{R_1}{z - 1/2} + \frac{R_2}{z - 1/3}$$

$$R_1 = \lim_{z \rightarrow 1/2} (z - 1/2) \frac{F(z)}{z} = \lim_{z \rightarrow 1/2} \frac{2z - 1/2}{z - 1/3} = \frac{1/2}{1/6} = 3.$$

$$R_2 = \lim_{z \rightarrow 1/3} (z - 1/3) \frac{F(z)}{z} = \lim_{z \rightarrow 1/3} \frac{2z - 1/2}{z - 1/2} = \frac{1/6}{-1/6} = -1.$$

$$F(z) = 3 \frac{z}{z - 1/2} - \frac{z}{z - 1/3}$$

$$f(k) = \left\{ 3 \left( \frac{1}{2} \right)^k - \left( \frac{1}{3} \right)^k \right\} \cdot 1(k)$$

Il caso di poli multipli si tratta in modo analogo.

$$F(z) = \frac{\dots}{(z-p_1)^{\mu_1} \dots (z-p_r)^{\mu_r}}$$

$$\frac{F(z)}{z} = \frac{R_{1,1}}{z-p_1} + \frac{R_{1,2}}{(z-p_1)^2} + \dots + \frac{R_{1,\mu_1}}{(z-p_1)^{\mu_1}} + \dots$$

$$F(z) = R_{1,1} \frac{z}{z-p_1} + R_{1,2} \frac{z}{(z-p_1)^2} + \dots + R_{1,\mu_1} \frac{z}{(z-p_1)^{\mu_1}}$$

$$p_1^k$$

$$k - p_1 \quad k=1$$

$$\binom{k}{\mu_1-1} p_1^{k-\mu_1+1} \cdot 1(k)$$



## MODI NEI SISTEMI LTI A TEMPO DISCRETO

POLI	MODI
$p \in \mathbb{R}$ semplice	$\rho^k \cdot 1(k)$
$p_{1,2} = \rho e^{\pm j\phi} \in \mathbb{C}$ semplici	$\rho^k \cos(\phi k), \rho^k \sin(\phi k)$
$p \in \mathbb{R}$ moltiplicata $\mu$	$\rho^k \cdot 1(k), k \cdot \rho^k \cdot 1(k), \dots, k^{\mu-1} \rho^k \cdot 1(k)$
$p_{1,2} = \rho e^{\pm j\phi} \in \mathbb{C}$ mult. $\mu$	$\rho^k \cos(\phi k), \rho^k \sin(\phi k)$ $k \rho^k \cos(\phi k), k \rho^k \sin(\phi k)$ ...
$p = 0$	$k^{\mu-1} \rho^k \cos(\phi k), k^{\mu-1} \rho^k \sin(\phi k)$  $\delta(k)$ modi impulsivi

### CARATTERE DI CONVERGENZA DEI MODI

- 1) Modi convergenti sse  $|p_i| < 1$  (indipendentemente dalla molteplicità del polo  $p_i$ )
- 2) Modi limitati non convergenti, sse  $|p_i| = 1$  e  $p_i$   $\mu_i = 1$  (polo semplice)
- 3) In tutti gli altri casi di somma dei modi divergenti.

### ANALOGIE CON I SISTEMI A TEMPO CONTINUO

- 1) Risposta impulsiva e funzione di Trasferimento.

$$u(k) = \delta(k) \rightarrow U(z) = 1$$

$$Y_f(z) = G(z) \cdot U(z) = G(z)$$

$$y_f(k) = \underbrace{z^{-1} [G(z)]}_{g(k)}$$

La Ris. Impulsiva  $\tilde{e}$  è l'analizzata  $z$  della funzione di trasferimento.

Per un generico ingresso

$u(k)$ , la risposta forzata  $y_f(k)$  è il prodotto di convoluzione tra  $u(k)$  e la risposta impulsiva  $g(k)$ .

$$y_f(k) = \sum_{i=0}^k g(i) u(k-i)$$

- 2) Interconnessione di Sistemi LTI



Esattamente come nel caso tempo-continuo.

### 3) Teorema della Risposta in Frequenza

Si consideri un sistema la cui trasformata  $G(z)$  ha tutti i poli a modulo minore di 1.

Sia  $u(k) = M \cdot \cos(\omega k + \phi)$ , allora:

$$y_p(k) = y_T(k) + y_{PERM}(k)$$

dove  $\lim_{k \rightarrow \infty} y_T(k) = 0$  (risposta di regime transitorio)

e

$$y_{PERM}(k) = M \cdot |G(e^{j\omega})| \cdot \cos(\omega k + \phi + \angle G(e^{j\omega}))$$

si chiama risposta di regime permanente.

$$G(e^{j\omega}) = G(z) \Big|_{z=e^{j\omega}}$$

### ESERCITAZIONE 2

1)

$x_1(k)$ : giocatori che al turno  $k$  fanno indovinato

$x_2(k)$ : giocatori che al turno  $k$  non fanno indovinato

$$\begin{cases} x_1(k+1) = \frac{1}{3}x_2(k) + \frac{1}{3}u(k) \\ x_2(k+1) = \frac{2}{3}x_1(k) + \frac{2}{3}u(k) \\ y(k) = \frac{1}{3}x_1(k) \end{cases} \quad \text{vanno via che fanno vinto.}$$

al turno  $k$  entrano  $u(k)$  giocatori.

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} 0 & 1/3 \\ 2/3 & 0 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \end{bmatrix} u(k)$$

$$y(k) = \begin{bmatrix} 1/3 & 0 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 0 \end{bmatrix} u(k)$$

N.B: Non c'è  $\hat{x}(k)$  ma  $x(k+1)$  perché siamo nel tempo discreto.

2)

$$G(z) = C(zI - A)^{-1}B + D$$

$$= \begin{bmatrix} 1/3 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} z & -1/3 \\ -2/3 & z \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \end{bmatrix}$$

$$\downarrow \begin{bmatrix} 0 & - \\ 1 & - \end{bmatrix}^{-1} = \text{Adj} \begin{bmatrix} \end{bmatrix}^T$$

(-1)<sup>i+j</sup> det(...)

$$= \begin{bmatrix} 1/3 & 0 \end{bmatrix} \frac{\begin{bmatrix} z & 1/3 \\ 2/3 & z \end{bmatrix}}{z^2 - \frac{2}{9}} \begin{bmatrix} 1/3 \\ 2/3 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1/3 & 0 \end{bmatrix} \cdot \frac{\begin{bmatrix} \frac{1}{3}z^2 + \frac{2}{9} \end{bmatrix}}{z^2 - \frac{2}{9}} = \frac{\frac{1}{9}z + \frac{2}{27}}{z^2 - \frac{2}{9}}$$

$$Y_g(z) = G(z) \cdot U(z) = \frac{\frac{1}{9}z + \frac{2}{27}}{z^2 - \frac{2}{9}} \cdot U(z)$$

$$\left(z^2 - \frac{2}{9}\right) Y_g(z) = \left(\frac{1}{9}z + \frac{2}{27}\right) U(z)$$

$$z^{-2} [z Y_g(z)] = y(k+2)$$

$$y(k+2) - \frac{2}{9}y(k) = \frac{1}{9}u(k+1) + \frac{2}{27}u(k) \quad i/o$$

$$3) u(k) = N \cdot 1(k)$$

$$\lim_{k \rightarrow +\infty} y_p(k) = ?$$

Perché  $G(z)$  ha tutti i poli a modulo  $< 1$ ,  
 se il limite  $\exists$  finito  $\rightarrow$  applico il Teorema del valore  
 finale.

$$\lim_{k \rightarrow \infty} y_p(k) = \lim_{z \rightarrow 1} (z-1) Y_g(z) = \lim_{z \rightarrow 1} (z-1) G(z) \cdot U(z)$$

$$= \lim_{z \rightarrow 1} (z-1) \frac{\frac{1}{9}z + \frac{2}{27}}{z^2 - \frac{2}{9}} N \cdot \frac{z}{(z-1)} = \frac{\frac{1}{9} + \frac{2}{27}}{1 - \frac{2}{9}} N = \frac{5}{27} \cdot \frac{9}{7} N = \frac{5}{21} N$$

Dopo che il gioco si è assestato  $\frac{5}{21}$  dei giocatori vincono

$\alpha$ : quota d'ingresso

A seguire, a ogni turno incasso  $N\alpha$  e quindi denaro  
 ripartisce  $\frac{N\alpha}{2}$  fra i  $\frac{5}{21}N$  vincitori.

$$\text{Vincita: } \frac{\frac{N\alpha}{2}}{\frac{5}{21}N} = \frac{21}{10} \alpha$$

In generale se i poli di  $G(z)$  hanno tutti modulo  $< 1$ ,  
 se il limite per  $k \rightarrow +\infty$  esiste riposta al problema è  
 data da:

$$\lim_{z \rightarrow 1} (z-1) G(z) \cdot \frac{z}{z-1} = G(1) \quad \begin{array}{l} \bullet \text{ Guadagno statico} \\ \bullet \text{ Guadagno in continua} \end{array}$$

ES. 2

$$y(k) - \frac{1}{4} y(k-2) = u(k-1) - u(k-2)$$

$$y(k) + a_1 y(k-1) + a_2 y(k-2) = b_0 u(k) + b_1 u(k-1) + b_2 u(k-2)$$

↑  
m=2

1)

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

$$y(k+2) - \frac{1}{4} y(k) = u(k+1) - u(k)$$

$$x(k) = \begin{bmatrix} y(k) \\ y(k+1) \end{bmatrix} \quad (?)$$

$$x_1(k+1) = y(k+1) = x_2(k)$$

$$x_2(k+1) = \frac{1}{4} y(k) + u(k+1) - u(k)$$

↑  
?

non si può  
scorrere

1)

$$x(k) = \begin{bmatrix} y(k) \\ y(k+1) - u(k) \end{bmatrix} \quad (?)$$

$$\begin{cases} x_1(k+1) = y(k+1) = x_2(k) + u(k) \\ x_2(k+1) = y(k+2) - u(k+1) = \frac{1}{4} y(k) - u(k) = \frac{1}{4} x_1(k) - u(k) \\ y(k) = x_1(k) \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{4} & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \end{bmatrix} \quad C = [1 \ 0] \quad D = [0]$$

2)

$$y(k) - \frac{1}{4} y(k-2) = u(k-1) - u(k-2)$$

$y_e(k)$  relativo a  $y(-1) = 1$  e  $y(-2) = 0$ .

$$y(k) - \frac{1}{4} y(k-2) = 0 \quad \Rightarrow \quad y(k) = \frac{1}{4} y(k-2)$$

$$y(0) = 1/4 \quad y(-2) = 0$$

$$y(1) = 1/4 \quad y(-1) = \frac{1}{4} \cdot 1 = \frac{1}{4}$$

$$y(2) = 1/4 \quad y(0) = \frac{1}{4} \cdot 0 = 0$$

$$y(3) = 1/4 \quad y(1) = \frac{1}{4} \cdot \frac{1}{4} = \frac{1}{16}$$

Usiamo la Rapp. ilsl.

$$Y_e(z) = C(zI - A)^{-1} \cdot z \cdot X(0)$$

$$X(k) = \begin{bmatrix} x(k) \\ y(k+1) - u(k) \end{bmatrix} \rightarrow X(0) = \begin{bmatrix} y(0) \\ y(1) - u(0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix}$$

$$Y_e(z) = [1 \ 0] \begin{bmatrix} z & -1 \\ -\frac{1}{4} & z \end{bmatrix}^{-1} z \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{4} \end{bmatrix} = \frac{\frac{1}{4} z}{z^2 - \frac{1}{4}}$$

$$\frac{Y_e(z)}{z} = \frac{R_1}{z - \frac{1}{2}} + \frac{R_2}{z + \frac{1}{2}} = \frac{R_1(z + \frac{1}{2}) + R_2(z - \frac{1}{2})}{(z - \frac{1}{2})(z + \frac{1}{2})}$$

$$R_1 z + \frac{1}{2} R_1 + R_2 z - \frac{1}{2} R_2 = \frac{1}{4}$$

$$\begin{cases} R_1 + R_2 = 0 & R_1 = -R_2 & R_1 = 1/4 \\ \frac{1}{2} R_1 - \frac{1}{2} R_2 = \frac{1}{4} & -R_2 = 1/4 & R_2 = -1/4 \end{cases}$$

$$Y_e(z) = \frac{1}{4} \cdot \frac{z}{z - \frac{1}{2}} - \frac{1}{4} \cdot \frac{z}{z + \frac{1}{2}}$$

$$y_e(k) = \frac{1}{4} \left\{ \left(\frac{1}{2}\right)^k - \left(-\frac{1}{2}\right)^k \right\} \cdot u(k)$$

$$3) \exists u(k): y_g(k) = y_e(k) \text{ dove } u(z) = \frac{1}{4} \left\{ \left(\frac{1}{2}\right)^k - \left(-\frac{1}{2}\right)^k \right\} \cdot u(k) \quad (?)$$

$$\exists U(z): G(z) \cdot U(z) = \frac{\frac{1}{4} z}{z^2 - \frac{1}{4}} \quad (?)$$

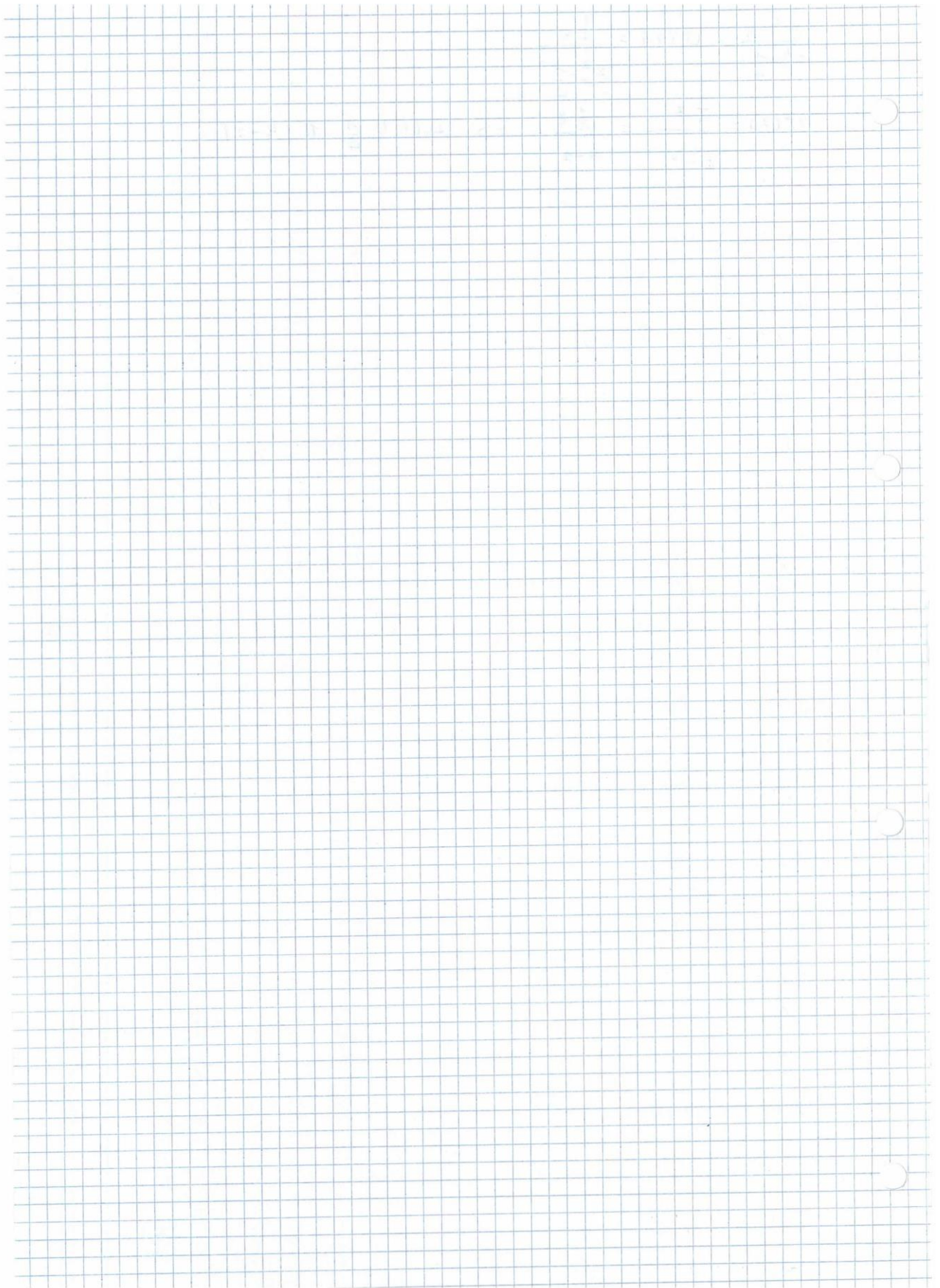
$$y(k) - \frac{1}{4} y(k-2) = u(k-1) - u(k-2)$$

$$Y(z) - \frac{1}{4} z^{-2} Y(z) = z^{-1} U(z) - z^{-2} U(z)$$

$$G(z) = \frac{Y(z)}{U(z)} = \frac{z^{-1} - z^{-2}}{1 - \frac{1}{4} z^{-2}} = \frac{z - 1}{z^2 - 1/4}$$

$$\frac{z-1}{z^2 - \frac{1}{4}} = U(z) = \frac{\frac{1}{4}z}{z^2 - \frac{1}{4}}$$

$$U(z) = \frac{\frac{1}{4}z}{z^2 - \frac{1}{4}} = \frac{\frac{1}{8}z}{z-1} \Rightarrow u(k) = \frac{1}{4} \cdot \pi(k)$$



# ANALISI DEI SISTEMI LTI A TEMPO DISCRETO NEL DOMINIO DEL TEMPO.

nel dominio della trasformata è:

$$X(z) = (zI - A)^{-1} z x(0) + (zI - A)^{-1} B \cdot U(z)$$

$$k=0 \Rightarrow x(1) = Ax(0) + Bu(0)$$

$$k=1 \Rightarrow x(2) = Ax(1) + Bu(1) = A^2x(0) + ABu(0) + Bu(1)$$

$$k=2 \Rightarrow x(3) = Ax(2) + Bu(2) \\ = \underbrace{A^3x(0)}_{x_f(k)} + \underbrace{A^2Bu(0) + ABu(1) + Bu(2)}_{x_g(k)}$$

$$k \text{ generico} \Rightarrow x(k) = A^k x(0) + A^{k-1} Bu(0) + A^{k-2} Bu(1) + \dots + ABu(k-2) + Bu(k-1)$$

$$x(k) = \underbrace{A^k x(0)}_{x_f(k)} + \underbrace{\sum_{i=0}^{k-1} A^{k-1-i} Bu(i)}_{x_g(k)}$$

$$A^k = \mathcal{Z}^{-1} \left[ (zI - A)^{-1} z \right]$$

Analogo al caso continuo, se  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$

$$\mathcal{Z} [A^k] = \frac{z}{z - A}$$

Esempio:

$$x_1(k+1) = x_1(k) + x_2(k)$$

$$x_2(k+1) = \frac{1}{2} x_2(k)$$

$$x(0) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix} \rightarrow x_d(k) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1/2 \end{bmatrix}^k \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$x_d(z) = (zI - A)^{-1} z x(0) = \begin{pmatrix} z-1 & -1 \\ 0 & z-1/2 \end{pmatrix}^{-1} z \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$= \frac{\begin{pmatrix} z-1/2 & 1 \\ 0 & z-1 \end{pmatrix} z \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}}{(z-1)(z-1/2)} = \frac{\begin{pmatrix} z \\ z(z-1) \end{pmatrix}}{(z-1)(z-1/2)} = \begin{pmatrix} \frac{z}{(z-1)(z-1/2)} \\ \frac{z(z-1)}{(z-1)(z-1/2)} \end{pmatrix}$$

$$\frac{x_1(z)}{z} = \frac{1}{(z-1)(z-1/2)} = \frac{R_1}{z-1} + \frac{R_2}{z-1/2}$$

$$R_1 = \lim_{z \rightarrow 1} \frac{1}{z-1/2} = 2 \quad R_2 = \lim_{z \rightarrow 1/2} \frac{1}{z-1} = -2$$

$$x_1(z) = 2 \cdot \frac{z}{z-1} - 2 \cdot \frac{z}{z-1/2}$$



$$x_e(k) = \begin{pmatrix} 2 \cdot 11(k) - 2 \left(\frac{1}{2}\right)^k \cdot 11(k) \\ \left(\frac{1}{2}\right)^k \cdot 11(k) \end{pmatrix}$$

ANALISI MODALE NELLO SPAZIO DEGLI STATI

$$x_e(k) = A^k x(0)$$

Proprietà di  $A^k$ :

1) Se  $Av = \lambda v$ ,  $v \in \mathbb{C}^m$ ,  $\lambda \in \mathbb{C}$   
allora  $A^k v = \lambda^k \cdot v$

2) Se  $\exists T$ ,  $\det T \neq 0$ :  $A = T \cdot \bar{A} \cdot T^{-1}$  allora  $A^k = T \cdot \bar{A}^k \cdot T^{-1}$

CASO 1)  $A$  Diagonalizzabile

$$\exists T: A = T \cdot \Lambda \cdot T^{-1}$$

$$T = [v_1 \ v_2 \ \dots \ v_m]$$

$$\Lambda = \begin{bmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \lambda_2 & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_m \end{bmatrix}$$

$$\Rightarrow A^k = T \cdot \Lambda^k \cdot T^{-1} = T \cdot \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & 0 \\ & \lambda_2^k & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_m^k \end{bmatrix} \cdot T^{-1}$$

$$x_e(k) = A^k \cdot x(0) = T \cdot \begin{bmatrix} \lambda_1^k & & 0 \\ & \lambda_2^k & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \lambda_m^k \end{bmatrix} \cdot T^{-1} \cdot x(0) = \sum_{i=1}^m \lambda_i^k v_i \cdot \alpha_i$$

dove  $\alpha = T^{-1} x(0)$ .

Caso Particolare:  $x(0) = v_i \Rightarrow x_e(k) = \lambda_i^k \cdot v_i$

CASO 2)  $A$  non Diagonalizzabile

$\exists T: \det T \neq 0$  e  $A = T \cdot J \cdot T^{-1}$

$$J = \begin{bmatrix} \boxed{J_1} & & 0 \\ & \boxed{J_2} & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \boxed{J_m} \end{bmatrix} \quad J_i = \begin{bmatrix} \lambda_i & 1 & 0 & \dots & 0 \\ & \lambda_i & & \ddots & \\ & & \ddots & & 1 \\ 0 & & & & \lambda_i \end{bmatrix}$$

$$A^k = T \cdot J^k \cdot T^{-1} = T \cdot \begin{bmatrix} \boxed{J_1^k} & & 0 \\ & \boxed{J_2^k} & \\ & & \ddots \\ 0 & & & \boxed{J_m^k} \end{bmatrix} \cdot T^{-1}$$

$$\text{dove } J_i^k = \begin{bmatrix} \lambda_i^k \binom{k}{0} \lambda_i^{k-0} & \binom{k}{1} \lambda_i^{k-1} & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_i^k \binom{k}{1} \lambda_i^{k-1} & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & \lambda_i^k \binom{k}{k-1} \lambda_i^{k-(k-1)} \end{bmatrix}$$

Autovalevole  $\lambda$ : mult. alg ( $\lambda$ ) = mult. geom. ( $\lambda$ )  
→ modo  $\lambda^k$

mult. alg ( $\lambda$ ) > mult. geom. ( $\lambda$ )  
→ modi  $\lambda^k, k \cdot \lambda^k, k^2 \cdot \lambda^k, \dots$   
↑  
di cui almeno uno.

Modi convergenti →  $|\lambda| < 1$

Modi ermitati non convergenti →  $|\lambda| = 1$  mult. alg. ( $\lambda$ )  
mult. geom. ( $\lambda$ )

Modi Divergenti → altri casi

Esempio: corso di laurea (2 anni)

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} \beta & 0 \\ \alpha & \beta \end{bmatrix} x(k)$$

$$x_e(k) = A^k x(0)$$

Autovalevole:  $\lambda = \beta$ , mult. alg. = 2.

$$\text{Ker}(\lambda I - A) = \text{Ker}(\beta I - A) = \text{Ker} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ -\alpha & 0 \end{bmatrix}$$

Se  $\alpha \neq 0$ ,  $\text{Ker} \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ -\alpha & 0 \end{bmatrix} = L \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  mult. geom. = 1  
Non diagonalizzabile

Se  $\alpha = 0$   $\text{Ker } 0 = \mathbb{R}^2$  Diagonalizzabile

$$\exists T: A = T \begin{bmatrix} \beta & 1 \\ 0 & \beta \end{bmatrix} T^{-1} \quad T = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \alpha & 0 \end{bmatrix}$$

Matrice di Jordan

$$A^k = T \begin{bmatrix} \beta & 1 \\ 0 & \beta \end{bmatrix} T^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \alpha & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \beta^k & \binom{k}{1} \beta^k \\ 0 & \beta^k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1/\alpha \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \alpha & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} k\beta^k & \frac{1}{\alpha}\beta^k \\ \beta^k & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \beta^k & 0 \\ \alpha k\beta^k & \beta^k \end{bmatrix}$$

$$x_2(k) = A^k x(0) = \begin{bmatrix} \beta^k x_1(0) \\ \alpha^k \beta^k x_1(0) + \beta^k x_2(0) \end{bmatrix}$$

Per la risposta a risposte libere e forzate nell'uscita  
valgano considerazioni analoghe.

Im z:

$$Y(z) = \underbrace{c(zI-A)^{-1} z x(0)}_{Y_2(z)} + \underbrace{\{c(zI-A)^{-1} B + D\} U(z)}_{Y_3(z)}$$

$$y(k) = c x(k) + D u(k)$$

$$= \underbrace{c A^k x(0)}_{y_2(k)} + \underbrace{\sum_{i=0}^{k-1} c A^{k-1-i} B u(i) + D u(k)}_{y_3(k)}$$

Risposta Impulsiva:  $u(k) = \delta(k)$

$$y_3(0) = \sum_{i=0}^{-1} \dots + D \delta(0) = D$$

$$y_3(1) = \sum_{i=0}^0 c \cdot A^{-i} B \delta(i) + D \delta(1) = c \cdot B \delta(0) + D \delta(1) = cB$$

$$y_3(2) = cAB$$

$$y_3(3) = cA^2B$$

$$\rightarrow \text{Risp. Impulsiva} = \begin{cases} D & \text{a } k=0 \\ cA^{k-1}B & \text{a } k \geq 1 \end{cases}$$

I modi della Risp. Impulsiva sono gli stessi della  
Risp. Libera.

## RISPOSTA DI REGIME PERMANENTE A SEGNALE SINUSOIDALE

Se  $G(s)$  ha  $\text{Re}(p_1) < 0$

$$u(t) = M \cos(\omega t + \phi)$$

$$y_{\text{PERM}}(t) = M \cdot |G(j\omega)| \cos(\omega t + \phi + \angle G(j\omega))$$

$\Rightarrow$  Studio di  $|G(j\omega)|$  e  $\angle G(j\omega)$  in funzione di  $\omega \in \mathbb{R}$

Motivazioni:

1) Risposta di regime permanente a segnali sinusoidali di qualunque pulsazione  $\omega$ ;

2) Se  $f(t) = f(t + T) \quad \forall t$  (con  $T > 0$ )

(funzione periodica di periodo  $T$ )

$$f(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} F_k e^{j \frac{2\pi}{T} k t}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_{\cos\left(\frac{2\pi}{T} k t\right) + j \sin\left(\frac{2\pi}{T} k t\right)}$

3) Se  $f(t)$  è un segnale generico,  $\exists F(j\omega)$ :

$$f(t) = \frac{1}{2\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} F(j\omega) e^{j\omega t} d\omega$$

$$F(j\omega) = F(s) \Big|_{s=j\omega}$$

4) Se  $G(s)$  è una funzione razionale fatta;

composta  $G(j\omega)$ ,  $\forall \omega \in \mathbb{R}$ , e composta  $G(s)$ ,  $\forall s \in \mathbb{C}$

## DIAGRAMMI DI BODE

Rappresentazione grafica delle funzioni:

$|G(j\omega)|$  in funzione di  $\omega$  ( $\mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ )  
 $\angle G(j\omega)$

$$|G(-j\omega)| = |G(j\omega)| = |G(j\omega)| \quad \text{Funzione Pari}$$

$$\angle G(-j\omega) = \angle G(j\omega) = -\angle G(j\omega) \quad \text{Funzione Dispari}$$

$\Rightarrow$  Si possono disegnare per  $\omega > 0$ .

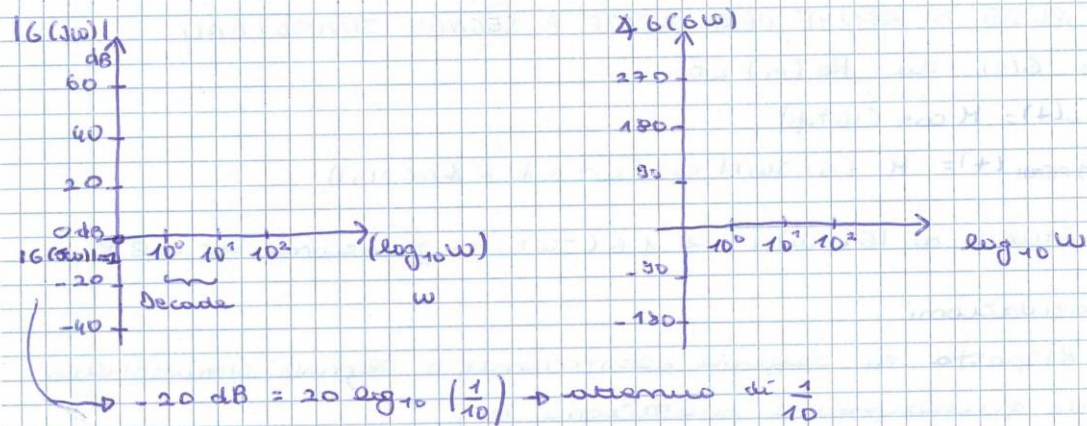
### SCALE

Diagramma del modulo:

$$|G(j\omega)|_{\text{dB}} = 20 \log_{10} |G(j\omega)| \quad \text{vs.} \quad \log_{10} \omega$$

Diagramma della Fase:

$$\angle G(j\omega) \text{ in gradi} \quad \text{vs.} \quad \log_{10} \omega$$



ad alte frequenze il sistema non si muove e il guadagno va giù molto velocemente

### FUNZIONI RAZIONALI FRATE IN FORMA DI BODE

$$G(s) = \frac{K_B}{s^g} \frac{\prod_{i=1}^{r_z} (1 + \tau_i s)}{\prod_{i=1}^{r_p} (1 + \tau_i s)} \cdot \frac{C_z}{C_p} \frac{\prod_{i=1}^{c_z} \left( 1 + 2 \frac{\zeta_i}{\omega_i} s + \frac{1}{\omega_i^2} s^2 \right)}{\prod_{i=1}^{c_p} \left( 1 + 2 \frac{\zeta_i}{\omega_i} s + \frac{1}{\omega_i^2} s^2 \right)}$$

$K_B$ : Termine costante (guadagno di Bode)

$s^g$ : Termine monomio

$g$ : # di poli in zero,  $\forall g > 0$

$-g$ : # di zeri in zero,  $\forall g < 0$

$r_z$ : numero di zeri reali, zero =  $-\frac{1}{\tau_i}$

$r_p$ : numero di poli reali, polo =  $-\frac{1}{\tau_i}$

$1 + \tau s$ : Termine Binomio

es.  $(s-3) = (-3) \left( 1 - \frac{1}{3}s \right)$        $-3 \rightarrow K_B$

$1 + 2 \frac{3}{\omega} s + \frac{1}{\omega^2} s^2$ : Termine Trinomio       $\tau = -\frac{1}{3}$

|3| < 1  $\rightarrow$  coppia di radici complesse coniugate

$C_z$ : # numero di coppie di zeri comple. coniug.

$C_p$ : # numero di coppie di poli comple. coniug.

Idea di base per il disegno dei diagrammi:

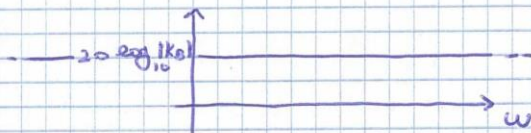
$$\log |a \cdot b| = \log |a| + \log |b|$$

$$\angle a \cdot b = \angle a + \angle b$$

=> Si possono sommare / sottrarre i diagrammi di modulo e fase dei singoli termini:

1) Termine costante  $K_B$

$$\text{modulo: } |K_B|_{dB} = 20 \log_{10} |K_B|$$



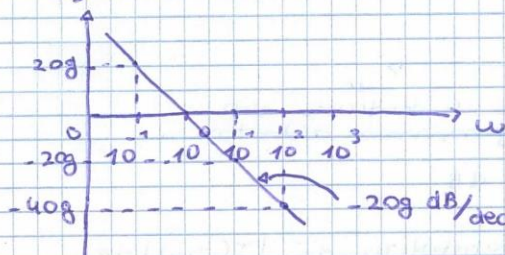
$$\text{fase: } \angle K_B = \begin{cases} 0 & \text{se } K_B > 0 \\ 180 & \text{se } K_B < 0 \end{cases}$$

2) Termine monomio  $\frac{1}{s^g}$

modulo:

$$\begin{aligned} \left| \frac{1}{(j\omega)^g} \right|_{dB} &= 20 \log_{10} \left| \frac{1}{(j\omega)^g} \right| = 20 \log_{10} \frac{1}{|j\omega|^g} \\ &= 20 \log_{10} \frac{1}{\omega^g} = -20 \log_{10} \omega^g = -20g \log_{10} \omega \end{aligned}$$

-> Retta con pendenza  $-20g$



Esatta in tutte frequenze  
e di  $\pm$  in tutte frequenze  
Immutata in frequenza  
 $\omega = 1$ .

Se  $g < 0$  -> pendenza positiva

Fase:

$$\angle \frac{1}{(j\omega)^g} = -\angle (j\omega)^g = -g \angle j\omega = -g \cdot 90^\circ$$



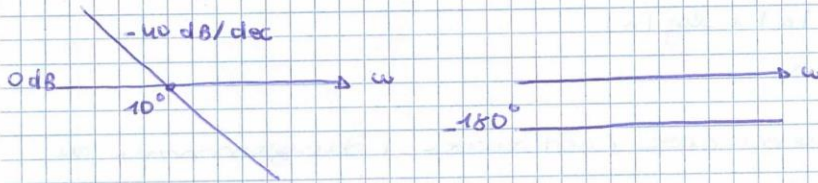
$g$  pari in  $\pm$   $90^\circ < 0$

Sfasamento negativo

$g$  dispari in  $\pm$   $90^\circ > 0$

Sfasamento positivo

Esempio:  $G(s) = \frac{1}{s^2}$



$$y(t) = \iint u(\tau) d\tau$$

$$u(t) = \cos(\omega t)$$

$$y(t) = \frac{1}{\omega^2} \cos(\omega t) = \frac{1}{\omega^2} \cos(\omega t - \pi)$$

$$20 \log_{10} \frac{1}{\omega^2} = -40 \log_{10} \omega$$

### 3) Termine Binomio

$$T(s) = 1 + s\tau \quad \tau \in \mathbb{R}$$

modulo:

$$|T(j\omega)| = |1 + j\omega\tau|$$

$$|T(j\omega)|_{dB} = 20 \log_{10} |1 + j\omega\tau| = 20 \log_{10} \sqrt{1 + \omega^2\tau^2}$$

Se  $\omega \ll \frac{1}{|\tau|} \rightarrow |T(j\omega)|_{dB} \approx 20 \log_{10} (1) = 0 \text{ dB}$

Se  $\omega \gg \frac{1}{|\tau|} \rightarrow |T(j\omega)|_{dB} \approx 20 \log_{10} \sqrt{\omega^2\tau^2} = 20 \log_{10} \omega |\tau|$

$$= 20 \log_{10} \omega + 20 \log_{10} |\tau|$$



$$20 \log_{10} \frac{1}{|\tau|} + 20 \log_{10} |\tau| = 0 \text{ dB}$$

Spezzata  $\rightarrow$  Diagramma asintotico di  $|T(j\omega)|_{dB}$

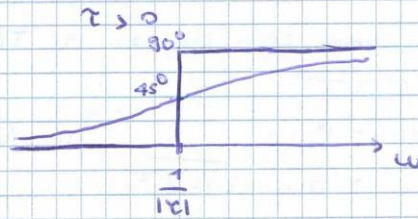
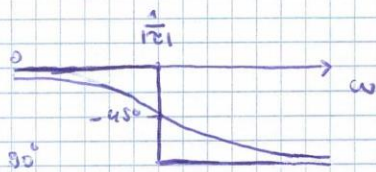
Zero reale: pendenza di +20 dB/dec a destra del punto di rottura  $\frac{1}{|\tau|}$

Polo reale: pendenza di -20 dB/dec a destra del punto di rottura  $\frac{1}{|\tau|}$

Fase:  $\angle 1 + j\omega\tau = \arctan(\omega\tau)$

$\omega \ll \frac{1}{\tau} \rightarrow \angle 1 + j\omega\tau \approx 0^\circ$

$$\omega \gg \frac{1}{\tau} \rightarrow 1 + j\omega\tau \approx \begin{cases} \pi/2 & \text{se } \tau > 0 \\ -\pi/2 & \text{se } \tau < 0 \end{cases}$$



- Guadagno di  $90^\circ$  a destra del punto di rottura per zeri reali negativi e poli reali positivi
- Perdita di  $90^\circ$  a destra del punto di rottura per zeri reali positivi e poli reali negativi

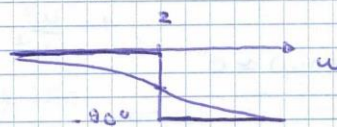
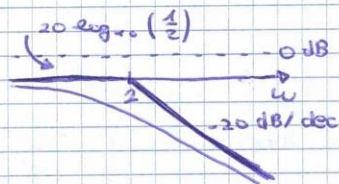
numeratore  $\rightarrow 1 + \cos \hat{\tau} \rightarrow$  zeri  $s = -\frac{1}{\hat{\tau}}$

denominatore  $\rightarrow 1 + s\tau \rightarrow$  polo  $s = -\frac{1}{\tau}$

Esempio:

$$G(s) = \frac{1}{s+2} = \frac{1}{2(1 + \frac{1}{2}s)} = \frac{\frac{1}{2} = K_0}{1 + \frac{1}{2}s}$$

p.to di rottura:  $\frac{1}{|k|} = 2$



#### 4) Termine Trinomiale

$$T(s) = 1 + 2 \frac{\beta_i s}{\omega_i} + \frac{s^2}{\omega_i^2} \quad \omega_i > 0, |\beta_i| < 1$$

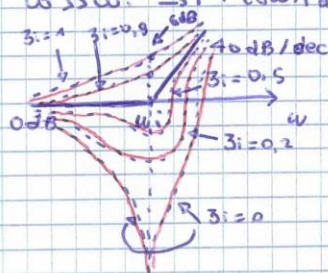
$$T(j\omega) = 1 + 2 \frac{\beta_i j\omega}{\omega_i} + \frac{1}{\omega_i^2} (-\omega^2) = 1 - \frac{\omega^2}{\omega_i^2} + j \left( \frac{2\beta_i}{\omega_i} \omega \right)$$

Modulo:

$$|T(j\omega)|_{dB} = 20 \log_{10} \sqrt{\left(1 - \frac{\omega^2}{\omega_i^2}\right)^2 + \left(\frac{2\beta_i}{\omega_i} \frac{\omega}{\omega_i}\right)^2}$$

$$\omega \ll \omega_i \rightarrow |T(j\omega)|_{dB} \approx 20 \log_{10}(1) = 0 \text{ dB}$$

$$\omega \gg \omega_i \rightarrow |T(j\omega)|_{dB} \approx 20 \log_{10} \left( \frac{\omega^2}{\omega_i^2} \right) = \underbrace{40 \log_{10} \omega}_{\text{retta}} - \underbrace{40 \log_{10} \omega_i}_{\text{costante}}$$



$$\frac{d}{d\omega} |T(j\omega)|_{dB} = 0 \rightarrow \omega = \omega_i \sqrt{1 - 2\beta_i^2}$$

P.to di minimo  $\exists$  se  $1 - 2\beta_i^2 < 0$

$$|\beta_i| < \frac{1}{\sqrt{2}} \approx 0,7$$



Caso particolare: se  $w = w_i$ ,  $\beta_i = 0$   
 vediamo  $|T(jw_i)| = 0 \Rightarrow -\infty$  in dB

Radici complesse coniugate di  $T(s)$

$$s^2 + 2\beta_i s + \omega_i^2 = 0$$

$$s_{1/2} = -\beta_i \omega_i \pm j \omega_i \sqrt{1 - \beta_i^2}$$

$\beta_i = 1 \rightarrow$  due radici reali coincidenti in  $-\omega_i$

$\beta_i = 0 \rightarrow$  due radici immaginarie pure in  $\pm j \omega_i$

Contributo al modulo dei termini trascurabili

- retta di pendenza  $+40$  dB/dec a destra del punto di rottura  $\omega_i$  per una coppia di poli complessi coniugati;
- retta di pendenza  $-40$  dB/dec a destra del punto di rottura  $\omega_i$  per una coppia di poli complessi coniugati
- attenzione a  $|\beta_i|$  nel disegno del diagramma vero;

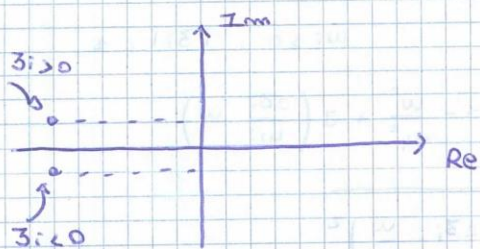
Fase:

$$\angle \left( 1 - \frac{w^2}{\omega_i^2} + j \left( 2\beta_i \frac{w}{\omega_i} \right) \right) = \arctan \frac{2\beta_i \frac{w}{\omega_i}}{1 - \frac{w^2}{\omega_i^2}}$$

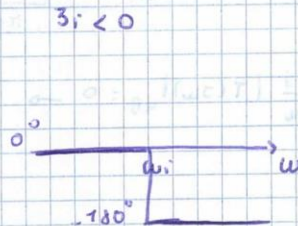
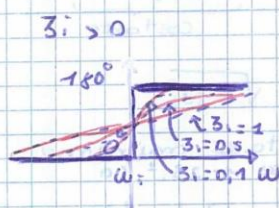
se  $w \ll \omega_i \rightarrow \angle T(jw) \approx 0^\circ$

se  $w \gg \omega_i \rightarrow$

$$\angle T(jw) \approx \angle \left( -\frac{w^2}{\omega_i^2} + j \left( 2\beta_i \frac{w}{\omega_i} \right) \right)$$



$$\text{Se } w \gg \omega_i = \begin{cases} 180^\circ & \text{se } \beta_i > 0 \\ -180^\circ & \text{se } \beta_i < 0 \end{cases}$$



Per  $Z_i = 0$  Po  $\angle T(j\omega) = \angle 1 - \frac{\omega^2}{\omega_i^2} \rightarrow$  I diagrammi asintotici sono esatti

- $\rightarrow$  Zero a parte reale negativa e poli a parte reale positiva  $\rightarrow 180^\circ$  a destra di  $\omega_i$ .
- $\rightarrow$  Zero a parte reale positiva e poli a parte reale negativa  $\rightarrow -180^\circ$  a destra di  $\omega_i$ .

## REGOLE DI TRACCIAMENTO DEI DIAGRAMMI DI BODÉ

### MODULO

- Si parte dal termine  $\frac{K_0}{s^g}$  che corrisponde ad una retta di pendenza  $-20g$  dB/dec e che passa per il punto  $\omega = 1$ ,  $1 \cdot 1$  dB =  $20 \log_{10}(1K_0)$ ;
- Si riportano in ascissa i p.ti di rottura per i  $\frac{1}{|r_i|}$  per i termini denominatori e  $\omega_i$  per i termini numerici;
- Partendo da sinistra in corrispondenza dei p.ti di rottura si varia la pendenza di:
  - \*  $+20\mu$  dB/dec  $\forall$  zero reale di molteplicità  $\mu$
  - \*  $-20\mu$  dB/dec  $\forall$  poli " " " "
  - \*  $+40\mu$  dB/dec  $\forall$  coppia di zeri complessi coniugati di molteplicità  $\mu$
  - \*  $-40\mu$  dB/dec  $\forall$  coppia di poli " "

### FASE

- Si parte con una semiretta orizzontale da  $\omega = -\infty$  (sinistra) fino al primo p.to di rottura, di valore pari a:

$$\angle \frac{K_0}{(j\omega)^g} = \begin{cases} -90^\circ g & \text{se } K_0 > 0 \\ -90^\circ g - 180^\circ & \text{se } K_0 < 0 \end{cases}$$

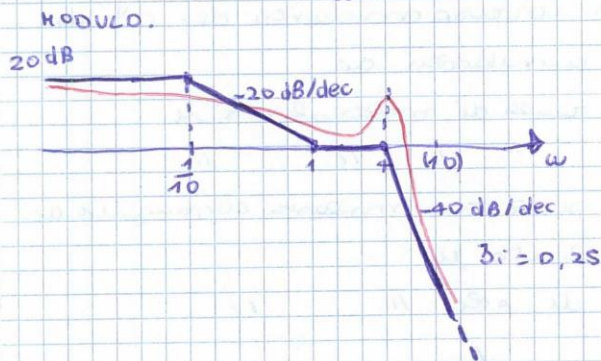
- Si tracciano (riportano) gli stessi p.ti di rottura dal diagramma del modulo.
- In corrispondenza dei p.ti di rottura si varia la fase di:
  - \*  $90^\circ \mu$   $\forall$  zero reale negativo o polo reale positivo di

- moltiplicità  $\mu$ ;  
 \*)  $-90^\circ \mu$   $\nabla$  polo reale negativo o zero reale positivo di moltiplicità  $\mu$ ;  
 \*)  $+180^\circ \mu$   $\nabla$  coppia di zeri complessi a parte reale negativa o poli complessi a parte reale positiva di mult.  $\mu$ ;  
 \*)  $-180^\circ \mu$   $\nabla$  coppia di poli complessi a parte reale negativa o zeri complessi a parte reale positiva di mult.  $\mu$ .

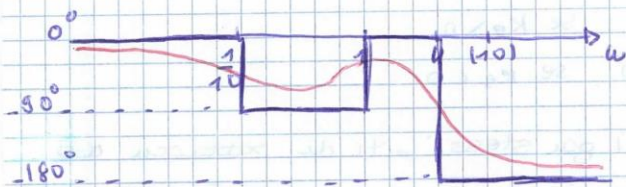
Esempio:

$$\begin{aligned}
 G(s) &= \frac{16(s+1)}{(s+0,1)(s^2+2s+16)} = \frac{16(1+s)}{0,1(1+10s) \cdot 16 \left(1 + \frac{2}{16}s + \frac{1}{16}s^2\right)} \\
 &= \frac{10(s+1)}{(1+10s) \left(1 + \frac{2 \cdot 0,25}{4}s + \frac{1}{(4)^2}s^2\right)}
 \end{aligned}$$

$\tau_1 = 10$        $2 \frac{\zeta_i}{\omega_i}$        $\zeta_i = 0,25$   
 $\omega_i = 4$



FASE.



Esempio:

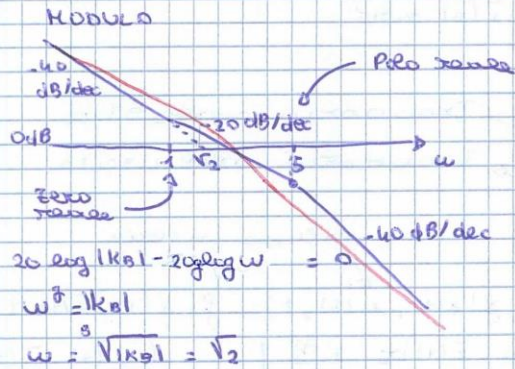
$$G(s) = \frac{10(s-1)}{s^2(s+5)} = \frac{10(-1)(-s)}{s^2(s)(1+\frac{1}{5}s)} = \frac{-2}{s^2} \frac{(1+(-1)s)}{(1+\frac{1}{5}s)}$$

$$K_B = -2$$

Termine numerico:  $g=2$

Termine binomio:  $\tau_1 = 1$ ,  $\tau = \frac{1}{5}$

Lo P. ti di rottura:  $1$ ,  $\frac{1}{5}$



FASE



# ANALISI DEI SISTEMI NON LINEARI: TECNICA DI LINEARIZZAZIONE

RAPP. 1/5/0

$$\begin{aligned} \dot{x}(t) &= f(x(t), u(t), t) \\ y(t) &= R(x(t), u(t), t) \end{aligned} \quad f, R: \text{funzioni non lineari.}$$

$\bar{x}(0)$   
 $u(t)$  noti  $\rightarrow$   $\bar{x}(t)$   
 $\bar{y}(t)$  sono soluzioni del sistema.

cioè  $\dot{\bar{x}}(t) = f(\bar{x}(t), \bar{u}(t), t)$   $\bar{x}(0)$  noto  
 $\bar{y}(t) = R(\bar{x}(t), \bar{u}(t), t)$

Definiamo  $\Delta x(t) = x(t) - \bar{x}(t)$   $\rightarrow$  Traiettoria nello stato  
 $\Delta y(t) = y(t) - \bar{y}(t)$   $\rightarrow$  Traiettoria nell'uscita  
 $\Delta u(t) = u(t) - \bar{u}(t)$

sviluppo in serie

$$\begin{aligned} \Delta \dot{x}(t) &= \dot{x}(t) - \dot{\bar{x}}(t) = \frac{d}{dt} \Delta x(t) = f(x(t), u(t), t) - f(\bar{x}(t), \bar{u}(t), t) \\ &= f(\bar{x}(t), \bar{u}(t), t) + \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}} \cdot (x(t) - \bar{x}(t)) + \left. \frac{\partial f}{\partial u} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}} \cdot (u(t) - \bar{u}(t)) \\ &+ o\left(\left\| \begin{matrix} x(t) - \bar{x}(t) \\ u(t) - \bar{u}(t) \end{matrix} \right\|^2\right) = f(\bar{x}(t), \bar{u}(t), t) \end{aligned}$$

Se  $\Delta x(t)$  e  $\Delta u(t)$  sono "piccoli"

$$\Delta \dot{x}(t) \cong \underbrace{\left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}}}_{A(t)} \cdot \Delta x(t) + \underbrace{\left. \frac{\partial f}{\partial u} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}}}_{B(t)} \cdot \Delta u(t)$$

Sistema linearizzato nell'intorno della soluzione  $\bar{x}(t), \bar{u}(t)$

$$A(t) = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_1}{\partial x_m} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_2}{\partial x_m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1} & \frac{\partial f_m}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial f_m}{\partial x_m} \end{bmatrix} \Bigg|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}}$$

$f: \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^m \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^m$

$$B(t) = \left. \frac{\partial f}{\partial u} \right|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}} = \begin{bmatrix} \text{analogia caso precedente} \\ \text{con } \frac{\partial f_i}{\partial u_j} \end{bmatrix} \Bigg|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}}$$

Per l'equazione di uscita si ottiene:

$$\Delta y(t) = c(t) \cdot \Delta x(t) + D(t) \cdot \Delta u(t)$$

$$\text{dove } c(t) = \frac{\partial R}{\partial x} \Big|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}} \quad \text{e } D(t) = \frac{\partial R}{\partial u} \Big|_{\substack{x=\bar{x}(t) \\ u=\bar{u}(t)}}$$

Sistema linearizzato:

$$\Delta \dot{x}(t) = A(t) \Delta x(t) + B(t) \Delta u(t)$$

$$\Delta \dot{y}(t) = c(t) \Delta x(t) + D(t) \Delta u(t)$$

... idem per i sistemi tempo discreto:

$$\Delta x(k+1) = A(k) \Delta x(k) + B(k) \Delta u(k)$$

$$\Delta y(k) = c(k) \Delta x(k) + D(k) \Delta u(k)$$

dove le matrici  $A(k)$ ,  $B(k)$ ,  $c(k)$ ,  $D(k)$  sono definite nello stesso modo.

Il sistema linearizzato fornisce una buona approssimazione del comportamento del sistema non lineare di partenza nelle vicinanze della soluzione  $\bar{x}(t)$ ,  $\bar{u}(t)$ ,  $\bar{y}(t)$ , a patto che  $\Delta x(t)$ ,  $\Delta u(t)$ ,  $\Delta y(t)$  restino "piccoli" ( $\ll 1$ ).

STATI DI EQUILIBRIO

$\bar{x} \in \mathbb{R}^n$  è uno stato di equilibrio per un sistema dinamico se:

$$x(0) = \bar{x} \Rightarrow x(t) = \bar{x}, \quad \forall t \geq 0.$$

Calcolo degli stati di equilibrio:

Sistema Tempo-Invariante a tempo continuo

$$\dot{x}(t) = f(x(t), u(t))$$

$$u(t) = \bar{u} \quad \forall t \text{ (costante)}$$

$$\Rightarrow \bar{x} = f(\bar{x}, \bar{u}) = 0.$$

Sei stati di equilibrio,  $\bar{x}$  relativi all'ingresso  $\bar{u}$ , sono tutte e sole le soluzioni di  $f(\bar{x}, \bar{u}) = 0$ .

→ I sistemi linearizzati nelle vicinanze degli stati di equilibrio  $\bar{x}, \bar{u}$  sono LTI!

Sistema tempo-invariante a Tempo-Discreto

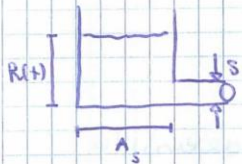
$$x(k+1) = f(x(k), u(k))$$

$$u(k) = \bar{u} \quad \forall k \quad (\text{costante})$$

$$\rightarrow \bar{x} = f(\bar{x}, \bar{u})$$

Gli stati di equilibrio  $\bar{x}$ , relativi all'ingresso  $\bar{u}$ , sono tutte e sole le soluzioni di  $f(\bar{x}, \bar{u}) - \bar{x} = 0$

Esempio: Serbatoio



$$\dot{R}(t) = -\frac{S}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \sqrt{R(t)} + \frac{1}{A_s} Q_i(t)$$

Rappre. 1/s/o

$$x(t) = R(t) = y(t)$$

$$u(t) = Q_i(t)$$

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = -\left(\frac{S}{A_s} \sqrt{2g}\right) \sqrt{x(t)} + \frac{1}{A_s} u(t) \\ y(t) = x(t) \end{cases}$$

non lineare.

Stati di equilibrio

$$u(t) = \bar{u}, \quad \forall t$$

$$\dot{\bar{x}} = 0 = -\frac{S}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \sqrt{\bar{x}} + \frac{1}{A_s} \bar{u}$$

$$\underbrace{\hspace{10em}}_{f(\bar{x}, \bar{u}) = 0}$$

$$S \sqrt{2g} \cdot \sqrt{\bar{x}} = \bar{u}$$

$$\sqrt{\bar{x}} = \frac{1}{\sqrt{2g} \cdot S} \cdot \bar{u} \rightarrow \bar{x} = \frac{1}{2g} \cdot \frac{\bar{u}^2}{S^2}$$

Sistema Linearizzato

$$\Delta x(t) = x(t) - \bar{x} = x(t) - \frac{1}{2gS^2} \cdot \bar{u}$$

$$\Delta u(t) = u(t)$$

$$\Delta \dot{x}(t) = A \cdot \Delta x(t) + B \cdot \Delta u(t)$$

$$A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\substack{x=\bar{x} \\ u=\bar{u}}} = \frac{\partial}{\partial x} \left[ -\frac{S}{A_s} \sqrt{2g} \sqrt{x} + \frac{1}{A_s} u \right] \Big|_{\substack{x=\bar{x} \\ u=\bar{u}}}$$

$$= -\frac{s}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \frac{1}{2\sqrt{x}} \Big|_{\substack{x=\bar{x} \\ u=\bar{u}}} = -\frac{s}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \frac{1}{2\sqrt{\bar{x}}} = -\frac{s}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \frac{1}{2 \cdot \sqrt{\frac{1}{2g} \cdot \frac{\bar{x}^2}{s^2}}}$$

$$= -\frac{s}{A_s} \sqrt{2g} \cdot \frac{1}{\sqrt{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{g}} \cdot \frac{\bar{u}}{s}} = -\frac{s^2}{A_s} \cdot \frac{g}{\bar{u}}$$

$$B = \frac{\partial \theta}{\partial u} \Big|_{\substack{x=\bar{x} \\ u=\bar{u}}} = \frac{\partial}{\partial u} \left[ -\frac{s}{A_s} \sqrt{2g} \sqrt{x} + \frac{1}{A_s} u \right] = \frac{1}{A_s}$$

$$\Delta \dot{x}(t) = \left( -\frac{s^2 g}{A_s \bar{u}} \right) \Delta x(t) + \frac{1}{A_s} \Delta u(t)$$

$$\Delta y(t) = \Delta x(t) \quad \rightarrow \text{modo } e^{-\frac{s^2 g}{A_s \bar{u}} \cdot t}$$

Simulazione  $[A_s = 1 \text{ m}^2, s = 0,01 \text{ m}^2, \bar{u} = 0,2 \text{ m}^3/\text{s}]$   
 $\Rightarrow \bar{x} \cong 20,41 \text{ m}]$

caso a)  $\Delta u(t) = \pm 0,005 \text{ m}^3/\text{s}$  ( $u(t) \in [0,195 \div 0,205]$ )

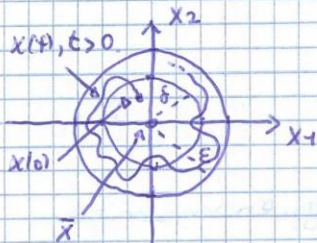
caso b)  $\Delta u(t) = \pm 0,05 \text{ m}^3/\text{s}$  ( $u(t) \in [0,15 \div 0,25]$ )

### STABILITÀ

Sia  $\bar{x}$  uno stato di equilibrio del sistema:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) \\ x(t+1) \end{cases} = f(x(t), u(t)) \quad \begin{matrix} (T) \\ (TD) \end{matrix}$$

Def: Lo stato di equilibrio  $\bar{x}$  si dice stabile se  
 $\forall \epsilon > 0, \exists \delta > 0 : \|x(0) - \bar{x}\| < \delta \Rightarrow \|x(t) - \bar{x}\| < \epsilon, \forall t \geq 0$





Def: Lo stato di equilibrio  $\bar{x}$  si dice convergente se  
 $\exists \delta > 0 : \|x(0) - \bar{x}\| < \delta \Rightarrow \lim_{t \rightarrow +\infty} \|x(t) - \bar{x}\| = 0$

Def: Lo stato di equilibrio  $\bar{x}$  si dice ASINTOTICAMENTE STABILE se  $\bar{x}$  ~~è~~ sia stabile che convergente.

Osservazioni:

- Uno stato di equilibrio non stabile si dice instabile;
- Uno stato di equilibrio stabile ma non convergente si dice "marginamente stabile";
- Esistono stati di equilibrio convergenti ma instabili;

Esempio:  
 $x(k+1) = \begin{cases} 2 \cdot x(k) & \text{se } |x(k)| \leq 1 \\ 0 & \text{se } |x(k)| > 1 \end{cases}$

Calcolo degli stati di equilibrio:

$$\bar{x} = f(\bar{x})$$

$$\bar{x} = \begin{cases} 2\bar{x} & \text{se } |\bar{x}| \leq 1 \\ 0 & \text{se } |\bar{x}| > 1 \end{cases}$$

$$x(k) = x(k+1) = \bar{x} !$$

$$\bar{x} = 2\bar{x}$$

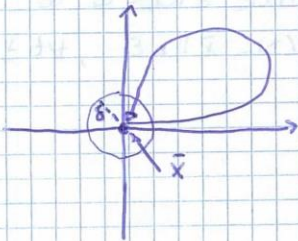
$$0 = 2\bar{x} - \bar{x}$$

$$0 = \bar{x} \rightarrow \text{unico S.d.E.}$$



Non è stabile! Ma convergente!

nei casi TC esistono esempi (con  $m \geq 2$ )



Def: Uno stato di equilibrio si dice globalmente asintoticamente stabile <sup>(CAS)</sup> se -  
 $\forall x(0) \in \mathbb{R}^m \Rightarrow \lim_{t \rightarrow +\infty} \|x(t) - \bar{x}\| = 0.$

Esempio:

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

$$-\dot{\bar{x}} = 0 \rightarrow \bar{x} = 0 \quad \bar{x} \text{ è l'unico s.d.è}$$

$$x(t) = e^{-t} x(0)$$

$$\lim_{t \rightarrow +\infty} x(t) - \bar{x} = 0 \Rightarrow \bar{x} \text{ è GAS}$$

### CRITERIO RIDOTTO DI LYAPUNOV

Sia  $\bar{x}$  uno stato di equilibrio del sistema

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

$$\text{Sia } A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=\bar{x}}$$

Il criterio ridotto di Lyapunov afferma che:

- 1) Se tutte gli autovalori di  $A$  hanno parte reale  $< 0$ ,  
 $\bar{x}$  è uno stato di equilibrio stabile.
- 2) Se  $\exists$  almeno un autovalore di  $A$  a parte reale  $> 0$ ,  
 $\bar{x}$  è uno stato di equilibrio instabile.

Nei rimanenti casi non si può concludere nulla.

Esempio: Si considerano i 3 sistemi:

$$(a) \quad \dot{x}(t) = -x^3(t)$$

$$(b) \quad \dot{x}(t) = 0$$

$$(c) \quad \dot{x}(t) = x^3(t)$$

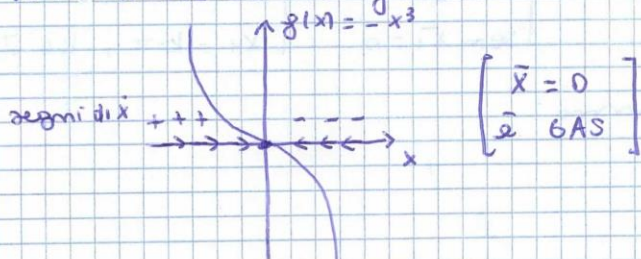
$\bar{x}(0)$  è s.d.è. per tutti e 3 i sistemi.

$$(a) \quad A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\bar{x}=0} = \left. \frac{\partial(-x^3)}{\partial x} \right|_{x=0} = -3x^2 \Big|_{x=0} = 0$$

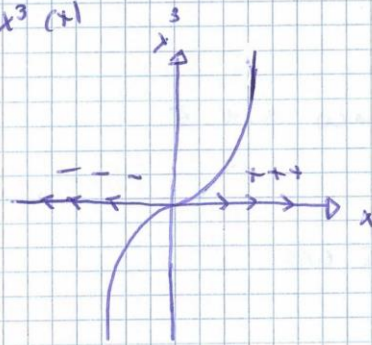
$$(b) \quad A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=0} = 0$$

$$(c) \quad A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=0} = 3x^2 \Big|_{x=0} = 0.$$

$$(a) \quad \dot{x}(t) = -x^3(t) = f(x(t))$$

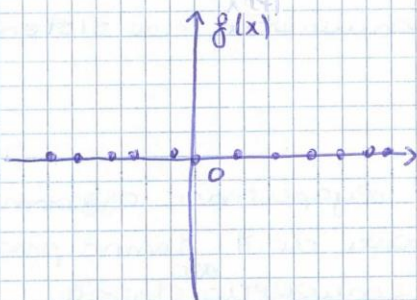


(c)  $\dot{x}(t) = x^3(t)$



$[\bar{x} = 0 \text{ \u00e9 instabile}]$

(b)  $\dot{x}(t) = 0$



$[\bar{x} = 0 \text{ \u00e9 marginalmente stabile}]$

VERSIONE TD DEL CRITERIO RIDOTTO DI LYAPONOV

Sia  $\bar{x}$ , s.d.E. del sistema  $x(k+1) = f(x(k))$

$$A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{x=\bar{x}}$$

- 1) Se tutti gli autovalori di  $A$  hanno modulo  $< 1$ ,  $\bar{x}$  \u00e9 as. stabile.
- 2) Se  $\exists$  almeno un autovalore di  $A$  con modulo  $> 1$ ,  $\bar{x}$  \u00e9 instabile.

Esempio: Pendolo Inverso.

$$\dot{x}_1(t) = x_2(t)$$

$$\dot{x}_2(t) = -\sin(x_1(t)) - \beta x_2(t), \quad \beta > 0$$

a) Calcolare gli stati di equilibrio.

$$\dot{x}(t) = f(x(t)) \Rightarrow f(\bar{x}) = 0$$

$$\begin{cases} \bar{x}_2 = 0 \\ -\sin \bar{x}_1 - \beta \bar{x}_2 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \bar{x}_2 = 0 \\ \sin \bar{x}_1 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} \bar{x}_2 = 0 \\ \bar{x}_1 = k \cdot \pi, \quad k \in \mathbb{Z} \end{cases}$$

Fisicamente consideriamo:

$$\bar{x}_\pi = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \bar{x}_0 = \begin{pmatrix} \pi \\ 0 \end{pmatrix}$$

b) Studiare la stabilità di  $\bar{x}_A$  e  $\bar{x}_B$

$$A = \frac{\partial f}{\partial x} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -\cos x & -\beta \end{bmatrix}$$

$$\bar{x}_A: \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x=\bar{x}} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & -\beta \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \det \begin{bmatrix} \lambda & -1 \\ 1 & \lambda + \beta \end{bmatrix} = \lambda^2 + \beta\lambda + 1$$

Se  $\beta > 0 \Rightarrow$  2 autovalori a parte reale  $< 0$   
 $\Rightarrow \bar{x}_A$  è S.d.E. AS. STABILE

Se  $\beta = 0 \Rightarrow \lambda = \pm j \Rightarrow$  non posso concludere nulla.

Con aiuto è stabile, senza no!

$$\bar{x}_B: \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x=\bar{x}} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -\beta \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \lambda^2 + \beta\lambda - 1$$

$\forall \beta$ , 1 variazione di segno  $\Rightarrow$  1 radice a parte reale  $> 0$   
 $\Rightarrow \bar{x}_B$  è INSTABILE.

Esempio:

$$x_1(k+1) = x_2(k) + u(k)$$

$$x_2(k+1) = x_1(k) - \beta x_2(k), \quad \beta \in \mathbb{R}$$

Determinare gli S.d.E. e studiare la stabilità assumendo  $u(k) = 1, \forall k$ .

$$x(k+1) = f(x(k), u(k)) \Rightarrow \bar{x} = f(\bar{x}, \bar{u})$$

$\hat{L}$  è lineare!

Esempio:

$$x_1(k+1) = \beta x_1(k) + x_1(k)x_2(k)$$

$$x_2(k+1) = -x_1(k) + \frac{1}{2}x_2(k)$$

Calcolare gli SdE e studiarne la stabilità al variare di  $\beta \in \mathbb{R}$ .

$$\bar{x} = f(\bar{x})$$

$$\begin{cases} \bar{x}_1 = \beta \bar{x}_1 + \bar{x}_1 \bar{x}_2 \\ \bar{x}_2 = -\bar{x}_1 + \frac{1}{2} \bar{x}_2 \end{cases}$$

$$\frac{1}{2} \bar{x}_2 = -\bar{x}_1 \Rightarrow \bar{x}_2 = -2\bar{x}_1$$

$$\bar{x}_1 = \beta \bar{x}_1 + \bar{x}_1 (-2\bar{x}_1)$$

$$2\bar{x}_1^2 + (1-\beta)\bar{x}_1 = 0 \begin{cases} \bar{x}_1 = 0 \rightarrow \bar{x}_2 = 0 \\ \bar{x}_1 = \frac{\beta-1}{2} \rightarrow \bar{x}_2 = 1-\beta \end{cases}$$

$$\bar{x}_A = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\bar{x}_B = \begin{pmatrix} \frac{\beta-1}{2} \\ 1-\beta \end{pmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{pmatrix} \beta+x_2 & x_1 \\ -1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Stati di Equilibrio!

$$\frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x=\bar{x}_A} = \begin{pmatrix} \beta & 0 \\ -1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \quad \text{autovalori} = \beta, \frac{1}{2}$$

Se  $|\beta| < 1 \rightarrow \bar{x}_A$  è AS. STABILE

Se  $|\beta| > 1 \rightarrow \bar{x}_A$  è INSTABILE

Nei casi  $\beta = \pm 1$  non posso concludere nulla.

$$\frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{x=\bar{x}_B} = \begin{pmatrix} 1 & \frac{\beta-1}{2} \\ -1 & \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \begin{vmatrix} \lambda - 1 & -\frac{\beta-1}{2} \\ 1 & \lambda - \frac{1}{2} \end{vmatrix} = (\lambda - 1)\left(\lambda - \frac{1}{2}\right) + \frac{\beta-1}{2}$$
$$= \lambda^2 - \frac{3}{2}\lambda + \frac{1}{2} + \frac{\beta-1}{2} = \lambda^2 - \frac{3}{2}\lambda + \frac{\beta}{2}$$

$$\lambda = \frac{\frac{3}{2} \pm \sqrt{\frac{9}{4} - 2\beta}}{2} = \frac{3}{4} \pm \frac{\sqrt{9-8\beta}}{4}$$

$$\text{Caso 1: } 9 - 8\beta \geq 0 \Rightarrow \beta \leq \frac{9}{8}$$

$$\frac{3}{4} + \frac{\sqrt{9-8\beta}}{4} < 1 \rightarrow \beta > 1 \rightarrow \beta \in \left(1, \frac{9}{8}\right] \quad \bar{x}_B \text{ è AS. STABILE}$$

Per  $\beta < 1 \rightarrow \bar{x}_B$  è INSTABILE

Per  $\beta = 1 \rightarrow$  Non so!

Caso 2:  $\beta \geq \frac{9}{8}$

$$\lambda = \frac{3}{4} \pm \frac{\sqrt{9-8\beta}}{4} = \frac{3}{4} \pm j \frac{\sqrt{8\beta-9}}{4}$$

$$|\lambda| = \sqrt{\frac{9}{16} + \frac{8\beta-9}{16}} = \sqrt{\frac{\beta}{2}} < 1 \rightarrow \beta < 2.$$

$\bar{x}$  è AS. STABILE per  $\beta \in (\frac{9}{8}, 2)$

$\bar{x}$  è INSTABILE per  $\beta > 2$ .

per  $\beta=2$  non so!

## STABILITÀ NEI SISTEMI LINEARI

Sistemi autonomi

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

$$x(k+1) = Ax(k) \quad TD$$

Calcolo degli SolE

$$TC: \bar{x}: A\bar{x} = 0 \rightarrow \bar{x} \in \text{Ker}(A).$$

se  $\det A \neq 0 \Rightarrow \bar{x} = 0$  è l'unico SolE

se  $\det A = 0 \Rightarrow \exists$  infiniti SolE (tra cui  $\bar{x} = 0$ ).

$$TD: \bar{x}: \bar{x} = A\bar{x}$$

$$(I-A)\bar{x} = 0 \rightarrow \bar{x} \in \text{Ker}(I-A)$$

$\bar{x} = 0$  è sempre SolE ed è unico sse  $\det(I-A) \neq 0$ .

Stabilità:

$$TC: x(t) = e^{At} \cdot x(0)$$

da risposta diretta!

$$TD: x(t) = A^k \cdot x(0)$$

Tutti i modi convergenti  $\Rightarrow$  AS. STABILE

Modi convergenti + Modi limitati (con almeno un

modo limitato non convergente  $\Rightarrow$  MARG. STABILE

Almeno un modo divergente  $\Rightarrow$  INSTABILE

TC:  $\lambda_i, i=1, \dots, n$  gli autovalori di  $A$ .

\*  $\text{Re}[\lambda_i] < 0, \forall i \Rightarrow$  Sistema AS. STABILE

\*  $\text{Re}[\lambda_i] \leq 0, \forall i$  e se  $\text{Re}[\lambda_j] = 0 \Rightarrow$  m. alg.  $(\lambda_j)$   
 $=$  m. geom.  $(\lambda_j)$   
 $\Rightarrow$  sistema MARG. STABILE

\* Altri casi  $\Rightarrow$  Sistema INSTABILE

TD:

\*  $|\lambda_i| < 1 \quad \forall i \Rightarrow$  AS. STABILE

\*  $|\lambda_i| \leq 1 \quad \forall i$  + se  $|\lambda_i| = 1 \Rightarrow m. \operatorname{seg}(\lambda_i) = m. \operatorname{geom}(\lambda_i)$   
 $\Rightarrow$  MARG. STABILE

\* Altri casi  $\Rightarrow$  INSTABILE

Osservazioni:

1)  $\bar{x} = 0$  è sempre SdE

2) Il sistema può essere AS. STABILE solo se  $\bar{x} = 0$  è l'unico SdE

3) Se  $\bar{x} = 0$  è convergente allora è anche stabile (e quindi AS. STABILE)

4) Se  $\bar{x} = 0$  è AS. STABILE è anche GAS.

Esempio:

$$x_1(t) = -x_1(t) - 2x_2(t) \quad \alpha \in \mathbb{R}$$

$$x_2(t) = 4x_1(t) + \alpha x_2(t)$$

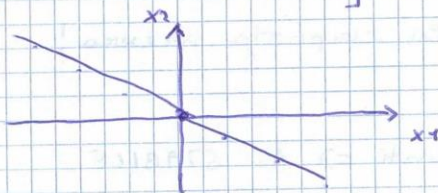
Studiare la stabilità al variare di  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

$$\dot{x}(t) = Ax(t) \quad A = \begin{bmatrix} -1 & -2 \\ 4 & \alpha \end{bmatrix}$$

$$\bar{x} \in \operatorname{ker} A \quad \det A = -\alpha + 8$$

$\bar{x} = 0$  è l'unico SdE se  $\alpha \neq 8$

$$\text{se } \alpha = 8 \quad \bar{x} \in \operatorname{ker} \begin{bmatrix} -1 & -2 \\ 4 & 8 \end{bmatrix} = L \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \end{pmatrix}$$



$$\det(\lambda I - A) = \det \begin{pmatrix} \lambda + 1 & 2 \\ -4 & \lambda - \alpha \end{pmatrix} = \lambda^2 + (1 - \alpha)\lambda + 8 - \alpha$$

$$\begin{cases} 1 - \alpha > 0 \\ 8 - \alpha > 0 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} \alpha < 1 \\ \alpha < 8 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} 0 < \alpha < 1 & \text{AS. STABILE} \\ \alpha > 1 & \text{INSTABILE} \end{cases}$$

$$\alpha = 1$$

$$L_0 \lambda^2 + 7 \Rightarrow \lambda = \pm j\sqrt{7}$$

$$\alpha = 1 \quad \text{MARG. STABILE}$$

Caso non autonomo:

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \quad u(t) = \bar{u} \quad \forall t$$

$\bar{x}$  è SdE se  $A\bar{x} + B\bar{u} = 0$

$$A\bar{x} = \underbrace{-B\bar{u}}_b$$

Se  $\det A \neq 0 \rightarrow \bar{x} = -A^{-1}B\bar{u}$  è l'unico SdE

Se  $\det A = 0$   $\begin{cases} \infty & \text{SdE se } B\bar{u} \in \text{Im}(A) \\ 0 & \text{SdE se } B\bar{u} \notin \text{Im}(A) \end{cases}$

Esempio:

$$\dot{x} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} x + \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} u$$

$$\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \bar{u} \notin \text{Im} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{no SdE}$$

Questa vista finata è una nozione di stabilità definita nello spazio degli stati (aka STABILITÀ INTERNA)

Esiste anche una nozione di stabilità ingresso-uscita, nota come stabilità ILUL o BIBO

STABILITÀ ILUL (Ingresso limitato, Uscita limitata).

Def: un sistema si dice stabile in senso ILUL se:  $\forall Y > 0, \exists U > 0$  : se  $\|u(t)\| < U, \forall t \Rightarrow \|y(t)\| < Y, \forall t$ .

Sistemi LTI  $\rightarrow$  Funzione di Trasferimento!

TC:

$$Y(s) = G(s) \cdot U(s)$$

$\forall$  polo di  $G(s)$  a parte reale nulla,  $\exists$  un ingresso  $u(t)$  limitato che genera una  $y(t)$  divergente.

$\Rightarrow$  il sistema è stabile in senso ILUL sse tutti i poli di  $G(s)$  hanno parte reale  $< 0$

TB:

$\Rightarrow$  il sistema è stabile in senso ILUL sse tutti i poli di  $G(s)$  hanno modulo  $< 1$ .



STUDIO DEL SEGNO DELLA PARTE REALE DELLE RADICI DI UN POLINOMIO  
 Problema importante per l'analisi dei sistemi LTI a tempo continuo.

- convergenza dei modi dei sistemi LTI;
- stabilità asintotica degli stati di equilibrio;
- stabilità ILL dei sistemi LTI;

$$p(s) = s^m + a_{m-1}s^{m-1} + \dots + a_1s + a_0, \quad a_i \in \mathbb{R}$$

Regola di Routh: condizione necessaria affinché le radici di  $p(s)$  abbiano tutte parte reale  $< 0$  è  $a_i > 0, \forall i = 0, \dots, m-1$

[necessaria e sufficiente se  $m=2$ ].

→ CRITERIO DI ROUTH

Si deve costruire una tabella che ha  $m+1$  righe

$m$	1	$a_{m-2}$	$a_{m-4}$	$a_{m-6}$	...
$m-1$	$a_{m-1}$	$a_{m-3}$	$a_{m-5}$	$a_{m-7}$	...
$m-2$	$b_{m-2}$	$b_{m-3}$	$b_{m-4}$	...	
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	
1	$c_{m-3}$	$c_{m-4}$	...		
0	*				

$$b_{m-2} = \frac{a_{m-1}a_{m-2} - a_{m-3}}{a_{m-1}}$$

$$b_{m-3} = \frac{a_{m-1}a_{m-4} - a_{m-5}}{a_{m-1}}$$

$$b_{m-4} = \frac{a_{m-1}a_{m-6} - a_{m-7}}{a_{m-1}}$$

$$c_{m-3} = \frac{b_{m-2}a_{m-3} - a_{m-1}b_{m-3}}{b_{m-2}}$$

Risultato: ad ogni variazione di segno nella prima colonna della tabella di Routh corrisponde una radice di  $p(s)$  a parte reale ~~negativa~~ <sup>POSITIVA</sup>; ad ogni permanenza una radice a parte reale negativa.





- le radici di  $p(s)$  sono anche radici di  $p(s)$ ;
- le radici di  $p(s)$  sono Simmetriche rispetto all'asse immaginario;

Impatti :  $p(s) = (s^2 + s + 1) \cdot (s^2 + 1)^2$ .

caso TO: Criterio di Jury  $\rightarrow$  necessaria dispensa.

### PROPRIETÀ STRUTTURALI DEI SISTEMI DINAMICI

- $\rightarrow$  Raggiungibilità;
- $\rightarrow$  Osservabilità;

### RAGGIUNGIBILITÀ E PROBLEMA DEL CONTROLLO

Sistema LTI a tempo discreto, in rappresentazione di stato.

$$x(k+1) = A \cdot x(k) + B \cdot u(k)$$

Sia  $x(0) = x_{im}$  e  $x(T) = x_{fim}$

Esiste una sequenza di ingressi  $u(0), u(1), \dots, u(T-1)$  in grado di portare lo stato del sistema da  $x_{im}$  a  $t=0$  fino a  $x_{fim}$  a  $t=T$ ?

Sappiamo che:

$$x(k) = \underbrace{A^k x(0)}_{x_e(k)} + \underbrace{\sum_{i=0}^{k-1} A^{k-1-i} B u(i)}_{x_p(x)}$$

$$Ax = b$$

$$\exists x \Leftrightarrow b \in \text{Im}(A)$$

$$x(T) = A^T x(0) + \sum_{i=0}^{T-1} A^{T-1-i} B u(i)$$

$$x_{fim} - A^T x_{im} = A^{T-1} B u(0) + A^{T-2} B u(1) + \dots + A B u(T-2) + B u(T-1)$$

$$\underbrace{x_{fim} - A^T x_{im}}_{m \times 1} = \underbrace{[ B \mid AB \mid A^2 B \mid \dots \mid A^{T-2} B \mid A^{T-1} B ]}_{P_T \in \mathbb{R}^{m \times T \cdot m}} \underbrace{\begin{bmatrix} u(T-1) \\ u(T-2) \\ u(T-3) \\ \vdots \\ u(1) \\ u(0) \end{bmatrix}}_{mT \times 1}$$

Il problema ammette soluzione sse:

$$x_{fim} - A^T x_{im} \in \text{Im } P_T$$

Def: Uno stato  $\bar{x}$  si dice raggiungibile (dallo stato zero) in  $k$  passi se esiste una sequenza di ingressi  $u(0), u(1), \dots, u(k-1)$  tale che:  $x(k) = \bar{x}$ , con  $x(0) = 0$ .

$\Rightarrow$  L'insieme degli stati raggiungibili in  $k$  passi è dato dalle immagini della matrice  $R_k = [B \ AB \ \dots \ A^{k-1}B]$

$$X_k^R = \text{Im } R_k \quad \text{sottospazio lineare di } \mathbb{R}^n!$$

$$X_1^R = \text{Im } R_1 = \text{Im } B$$

$$x(1) = Ax(0) + B \cdot u(0)$$

$$X_2^R = \text{Im } R_2 = \text{Im} [B \ AB] \supseteq X_1^R$$

$$X_3^R = \text{Im } R_3 = \text{Im} [B \ AB \ A^2B] \subseteq X_2^R \subseteq X_1^R$$

In generale:

$$X_1^R \subseteq X_2^R \subseteq X_3^R \dots \subseteq X_k^R \subseteq X_{k+1}^R \dots$$

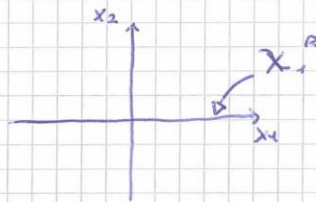
Se  $\exists \bar{k} : X_{\bar{k}}^R = \mathbb{R}^n$ , il sistema si dice completamente raggiungibile!

Esempio 1

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 0 \\ 1 & a_2 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} u(k) \quad a_1, a_2 \in \mathbb{R}$$

$$X_1^R = \text{Im} [B] = L \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right)$$

$$X_2^R = \text{Im} [B \ AB] = \text{Im} \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & a_1 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}}_{R_2}$$



Esempio 2

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} a_1 & 1 \\ 0 & a_2 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} u(k)$$

$$X_1^R = \text{Im} [B] = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = L \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right)$$

$$X_2^R = \text{Im} [B \ AB] = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & a_1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = L \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right) = X_1^R$$

$$X_3^R = \text{Im} [B \ AB \ A^2B] = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_1^2 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} = L \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right)$$

$$\vdots$$

$$X_k^R = \text{Im} [B \ AB \ \dots \ A^{k-1}B] = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & a_1 & \dots & a_1^{k-1} \\ 0 & 0 & \dots & 0 \end{bmatrix} = L \left( \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \right) \quad \forall a_1$$

Sistema non completamente raggiungibile.

Risolvendo il sistema:

$$x_1(k+1) = a_1 x_1(k) + x_2(k) + u(k)$$

$$x_2(k+1) = a_2 x_2(k)$$

$$\text{Se } x(0) = 0 \Rightarrow x_2(k) = 0, \forall k$$

Teorema di Cayley-Hamilton

$$A \in \mathbb{R}^{m \times m}, \quad p(\lambda) = \det(\lambda I - A) = \lambda^m + \alpha_{m-1} \lambda^{m-1} + \dots + \alpha_1 \lambda + \alpha_0$$

$$\Rightarrow A^m + \alpha_{m-1} A^{m-1} + \dots + \alpha_1 A + \alpha_0 I = 0$$

(A è radice del suo polinomio caratteristico)

Conseguenze:

$$A^m = -\alpha_{m-1} A^{m-1} - \alpha_{m-2} A^{m-2} - \dots - \alpha_1 A - \alpha_0 I$$

$$A^m B = -\alpha_{m-1} A^{m-1} B - \alpha_{m-2} A^{m-2} B - \dots - \alpha_1 AB - \alpha_0 B$$

$$\Rightarrow \text{Im } \mathcal{R}_{m+1} = \text{Im } [A^m B \ A^{m-1} B \ \dots \ AB \ B]$$

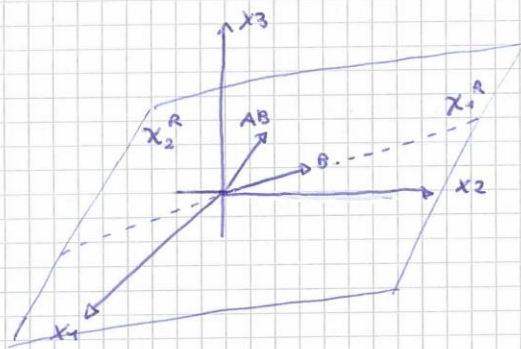
$$\text{coincide con } \text{Im } \mathcal{R}_m = \text{Im } [A^{m-1} B \ \dots \ AB \ B]$$

$$\Rightarrow \mathcal{X}_1^R \subseteq \mathcal{X}_2^R \subseteq \mathcal{X}_3^R \dots \subseteq \mathcal{X}_m^R = \mathcal{X}_{m+1}^R = \dots \mathcal{X}_k^R$$

l'insieme degli stati raggiungibili coincide con il sottospazio raggiungibile in n passi, che quindi prende le mosse di sottospazio raggiungibile dal sistema ( $\mathcal{X}^R$ ).

$$\mathcal{X}^R = \text{Im } \mathcal{R}$$

dove  $\mathcal{R} = [B \ AB \ \dots \ A^{m-1} B]$  è la MATRICE DI RAGGIUNGIBILITÀ del sistema ( $m = \dim(x)$ )



Se  $x(0) \neq 0$ , devo verificare se un vettore  $v = x_{\text{rim}} - A^T x_{\text{im}} \in \text{Im } \mathcal{R}_T$  che equivale a  $x_{\text{rim}} \in A^T x_{\text{im}} + \text{Im } \mathcal{R}_T$

Calcolo della sequenza di ingresso  $u(0), u(1), \dots, u(T-1)$ .

$$x_{gim} - A^T x_{im} = v = R_T \cdot \underbrace{\begin{bmatrix} u(T-1) \\ u(T-2) \\ \vdots \\ u(0) \end{bmatrix}}_U$$

debiamo risolvere:

$$\underbrace{R_T}_{m \times Tm} \cdot \underbrace{U}_{Tm \times 1} = \underbrace{v}_{m \times 1}$$

con  $U$  incognita

Se  $m=1$  e  $T=m$  e il sistema è completamente raggiungibile, si ha l'unica soluzione:

$$U = R_T^{-1} v \quad [\text{caso molto particolare}]$$

In generale, se  $T > m$  (caso più comune) ci sono infinite soluzioni.

$$U = \bar{U} + U_{om} \quad \text{dove } R_T \cdot U_{om} = 0$$

e  $\bar{U}$  è una soluzione particolare di  $R_T \cdot U = v$ .

Sia  $\text{Im } R_T = \mathbb{R}^m$  (sist. comp. raggiungibile) e poniamo  $\bar{U} = R_T^{-T} \eta$ ,  $\eta \in \mathbb{R}^m$

$$\underbrace{R_T}_{m \times Tm} \cdot \underbrace{(R_T^{-T} \eta)}_{Tm \times m} = v$$

$$\underbrace{(R_T R_T^{-T})}_{m \times m} \eta = v$$

↳ invertibile (rank  $R_T = m$ )

$$\eta = (R_T R_T^{-T})^{-1} v$$

$$\bar{U} = R_T^{-T} (R_T R_T^{-T})^{-1} v \quad \leftarrow \text{soluzione particolare}$$

$$U = R_T^{-T} (R_T R_T^{-T})^{-1} v + U_{om}$$

con  $U_{om} \in \text{Ker } R_T$

Problema: Dato  $x(0) = x_{im}$  e  $x(T) = x_{gim}$ , determinare la sequenza  $u(0), \dots, u(T-1)$  in grado di portare lo stato da  $x_{im}$  a  $x_{gim}$  in  $T$  passi, in modo che  $\sum_{t=0}^{T-1} \|u(t)\|^2$  sia minima. (problema di controllo a minima energia).

⇒ la soluzione è proprio

$$\bar{U} = R_T^{-T} (R_T R_T^{-T})^{-1} v!$$

$$\min \sum \|u(k)\|^2 = \bar{u}^T \bar{u}$$

$$u = \bar{u} + u_{\text{norm}} \quad \bar{u} = R_T^T (R_T R_T^T)^{-1} v$$

$$\begin{cases} \uparrow \\ \text{Vettore del minimo} \end{cases} \quad \begin{cases} u_{\text{norm}} \in \text{Ker } R_T \\ \Rightarrow \bar{u}^T \cdot u_{\text{norm}} = 0 \end{cases}$$

$$u^T u = (\bar{u} + u_{\text{norm}})^T (\bar{u} + u_{\text{norm}}) = \bar{u}^T \bar{u} + u_{\text{norm}}^T \bar{u} + \bar{u}^T u_{\text{norm}} + u_{\text{norm}}^T u_{\text{norm}} = \bar{u}^T \bar{u} + u_{\text{norm}}^T u_{\text{norm}}$$

Il minimo di  $u^T u$  si ha scegliendo  $u_{\text{norm}} = 0$  e quindi  $u = \bar{u}$

$$L_0 \begin{cases} \min \bar{u}^T \bar{u} + u_{\text{norm}}^T u_{\text{norm}} \\ u_{\text{norm}} \in \text{Ker } R_T \end{cases} \Rightarrow u_{\text{norm}} = 0$$

Esempio: **ESEMPIO TOP RAGGIUNGIBILITÀ**

$$x_1(k+1) = 2x_1(k) + x_2(k) + u(k)$$

$$x_2(k+1) = x_2(k)$$

$$x_3(k+1) = u(k)$$

1) Determinare  $\chi^R$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\chi^R = \text{Im} \underbrace{[B \quad AB \quad A^2B]}_R = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = L \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

Sistema non completamente raggiungibile

2) Determinare il minor numero di passi per raggiungere lo stato  $\bar{x} = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  partendo da  $x(0) = 0$  e la corrispondente sequenza di ingresso

$$\bar{x} \in \chi^A$$

$$\chi_1^A = \text{Im} [B] = L \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad \underline{\text{no}}$$

$$\chi_2^A = \text{Im} [B \quad AB] = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \underline{\text{ok}} \quad \bar{x} \in \text{Im} [B \quad AB]$$

$$\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(1) \\ u(0) \end{bmatrix}$$

$$\bar{x} \quad [B \quad AB]$$

$$\begin{cases} u(1) + 2u(0) = 2 \\ u(1) = 1 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} u(0) = 1/2 \\ u(1) = 1 \end{cases}$$



3) Determinare il minor numero di passi necessari per portare a 0 lo stato partendo da  $x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$  e la corrispondente sequenza di ingresso.

min k  
Tale che  $x(k) = A^k \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in \text{Im } R_k$

$$k=1 \quad -A \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \notin \text{Im } R_1 = \text{Im } B = L \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$k=2 \quad -A^2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -4 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \in \text{Im } R_2 = \text{Im} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad \underline{OK}$$

$$\begin{pmatrix} -4 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u(1) \\ u(0) \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} u(1) + 2u(0) = -4 \\ u(1) = 0 \end{cases} \rightarrow \begin{cases} u(0) = -2 \\ u(1) = 0 \end{cases}$$

### DECOMPOSIZIONE DI RAGGIUNGIBILITÀ

Supponiamo che il sistema non sia completamente raggiungibile e  $\text{rank } R = \text{rank} [B \ AB \ \dots \ A^{m-1}B] = r < m$

Indice di Raggiungibilità.

Sia  $T_r$  una matrice  $m \times r$ , le cui colonne siano una base del sottospazio  $X^r = \text{Im } R$

$$T = \begin{bmatrix} T_r & T_{\bar{r}} \end{bmatrix} \quad \text{in modo che } \det T \neq 0$$

$\underbrace{\hspace{2cm}}_{m \times r} \quad \underbrace{\hspace{2cm}}_{m \times (m-r)}$

$$T^{-1} = \begin{bmatrix} U_r & U_{\bar{r}} \end{bmatrix} \begin{matrix} J_{r \times m} \\ J_{(m-r) \times m} \end{matrix} \quad : \quad U_{\bar{r}} T_r = 0$$

Uso  $T$  per una trasformazione di similitudine del sistema.

$$\bar{x}(k) = T^{-1} x(k)$$

$$\begin{aligned} \bar{x}(k+1) &= T^{-1} x(k+1) = T^{-1} (Ax(k) + Bu(k)) \\ &= T^{-1} Ax(k) + T^{-1} Bu(k) = \underbrace{T^{-1} A T}_{\bar{A}} \bar{x}(k) + \underbrace{T^{-1} B}_{\bar{B}} u(k) \end{aligned}$$

$$\bar{A} = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} \mu_r \\ \mu_{\bar{r}} \end{bmatrix} A \begin{bmatrix} T_r & T_{\bar{r}} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \mu_r \\ \mu_{\bar{r}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} AT_r & AT_{\bar{r}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mu_r AT_r & \mu_r AT_{\bar{r}} \\ \mu_{\bar{r}} AT_r & \mu_{\bar{r}} AT_{\bar{r}} \end{bmatrix}$$

Per Cayley-Hamilton,  $AT_r \in \text{Im } \mathcal{R}$

$$\Rightarrow U_{\bar{r}} AT_r = 0$$

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} A_r & A_r \bar{\mu} \\ 0 & A_{\bar{r}} \end{bmatrix}$$

$$\bar{B} = T^{-1}B = \begin{bmatrix} \mu_r B \\ \mu_{\bar{r}} B \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_r \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$B \in \text{Im } \mathcal{R} \rightarrow U_{\bar{r}} B = 0$$

$$\bar{x}(k) = \begin{bmatrix} x_r(k) \\ x_{\bar{r}}(k) \end{bmatrix} \begin{matrix} \} r \\ \} m-r \end{matrix}$$

$$\begin{cases} x_r(k+1) = A_r x_r(k) + A_r \bar{\mu} x_{\bar{r}}(k) + B_r u(k) \\ x_{\bar{r}}(k+1) = A_{\bar{r}} x_{\bar{r}}(k) \end{cases} \quad \begin{matrix} \swarrow \\ \text{Parte non raggiungibile} \\ \text{del sistema} \end{matrix}$$

$$\{ \text{autovalori di } A \} = \{ \text{autovalori di } A_r \} \cup \{ \text{autovalori di } A_{\bar{r}} \}$$

$$\begin{matrix} \uparrow & & \uparrow \\ \text{raggiungibile} & & \text{non} \\ & & \text{raggiungibile} \end{matrix}$$

$$y(k) = Cx(k) + Du(k) = \underbrace{C^T}_{\bar{C}} \bar{x}(k) + \underbrace{D}_{\bar{D}} u(k)$$

Sistemi equivalenti:

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

$$\bar{B} = T^{-1}B$$

$$\bar{C} = CT$$

$$\bar{D} = D$$

Ogni rappresentazione ISO equivalente corrisponde a un cambio di base  $\bar{x} = T^{-1}x$  nello spazio degli stati  $\mathbb{R}^m$ .  
(Hanno tutti la stessa funzione di trasferimento).

Esempio: ESEMPIO TOP DECOMPOSIZIONE RAGGIUNGI BILITÀ

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ -2 & 3 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(k)$$

$$y(k) = [0 \ 1] x(k)$$

$$R = [B \ AB] = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \quad \text{rank} = 1$$

$\text{Im } R = L \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \mathcal{X}^R$  Il sistema non è completamente raggiungibile.

$$T = \left[ \underbrace{T_R}_{\text{base di } \mathcal{X}^R} \mid \underbrace{T_{\bar{R}}}_{\text{comp. base di } \mathbb{R}^2} \right] = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \quad T^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

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

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} A_R & A_{R\bar{R}} \\ 0 & A_{\bar{R}} \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \lambda_R = 3 \quad \text{autov. raggiungibile} \\ \lambda_{\bar{R}} = -1 \quad \text{autov. non raggiungibile} \end{array}$$

$$\bar{B} = T^{-1} B = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\bar{C} = C T = [0 \ 1] \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = [1 \ 0]$$

$$\bar{x}_R(k+1) = 3\bar{x}_R(k) - 2\bar{x}_{\bar{R}}(k) + u(k)$$

$$\bar{x}_{\bar{R}}(k+1) = -\bar{x}_{\bar{R}}(k)$$

$$y(k) = \bar{x}_R(k)$$

$$G(z) = \bar{C} (zI - \bar{A})^{-1} \bar{B} = [1 \ 0] \begin{bmatrix} z-3 & 2 \\ 0 & z+1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{[1 \ 0] \begin{bmatrix} z+1 & 2 \\ 0 & z-3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}}{(z-3)(z+1)} = \frac{z+1}{(z-3)(z+1)} = \frac{1}{z-3}$$

← Spesso il polo in -1 perché è un autovalore non raggiungibile.

Dalla decomposizione di raggiungibilità, si ottiene:

$$\bar{C} (zI - \bar{A})^{-1} \bar{B} + \bar{D} = C_R (zI - A_R)^{-1} B_R + D$$

$$\text{dove } \bar{C} = C T = [C_R \ C_{\bar{R}}]$$

⇒ il polinomio numeratore di trasferimento sono gli autovalori raggiungibili. Quelli non raggiungibili si cancellano.

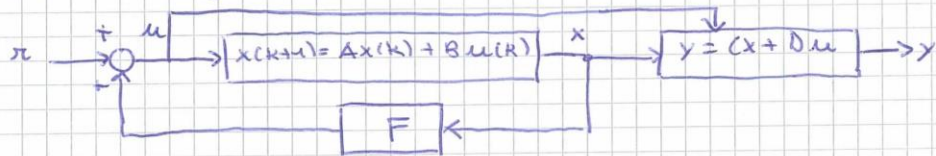
## CONTROLLO IN RETROAZIONE DELLO STATO

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

Supponendo di conoscere lo stato  $x(k)$  all'istante  $k$ , scegliamo l'ingresso

$$u(k) = F \cdot x(k) + \pi(k)$$

dove  $F \in \mathbb{R}^{m \times m}$  e  $\pi(k)$  è un opportuno segnale esterno di riferimento.



Schema di controllo ad anello chiuso

$$x(k+1) = Ax(k) + B [F x(k) + \pi(k)]$$

$$x(k+1) = Ax(k) + BFx(k) + B\pi(k)$$

$$x(k+1) = (A + BF)x(k) + B\pi(k)$$

$$\begin{matrix} A & + & B \cdot F \\ \underbrace{\quad} & & \underbrace{\quad} \underbrace{\quad} \\ m \times m & & m \times m \quad m \times m \end{matrix}$$

Gradi di libertà = min elementi di  $F$

Risultato: se la coppia  $(A, B)$  è completamente raggiungibile  $\forall$  insieme di autovalori  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m$  dati,  $\exists$  una matrice  $F$ :

$$\det(\lambda I - A - BF) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_m)$$

↑  
ALLOCAZIONE DEGLI AUTOVALORI

MATLAB: `place`, `acker`

Un algoritmo per costruire la matrice  $F$

0) Sono dati  $A, B, \{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m\}$

1) Si costruiscono le matrici:

$$A_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & & & & \\ 0 & & & & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & \dots & -a_{m-1} & & \end{bmatrix} \quad B_c = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

dove:  $\det(\lambda I - A) = \lambda^m + a_{m-1}\lambda^{m-1} + \dots + a_1\lambda + a_0$

Si moti cfr:

$$A_c = T^{-1} A T$$

$$B_c = T^{-1} B$$

done  $T = R \cdot R_c^{-1}$

$$R = [ B \quad AB \quad \dots \quad A^{m-1} B ]$$

$$R_c^{-1} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_{m-1} & 1 \\ a_2 & a_3 & \dots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{m-1} & 1 & 0 & \dots & 0 \\ 1 & 0 & \dots & \dots & 0 \end{bmatrix}$$

$$2) F_c = (F \cdot T) = [ f_0^1 \quad f_1^1 \quad \dots \quad f_{m-1}^1 ]$$

$$A_c + B_c F_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \dots & 0 \\ \vdots & 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow & & \uparrow \\ -a_0 + f_0^1 & -a_1 + f_1^1 & & -a_{m-1} + f_{m-1}^1 \end{matrix}$

$$\det(\lambda I - A_c - B_c F_c) = \lambda^m + (a_{m-1} - f_{m-1}^1) \lambda^{m-1} + \dots + (a_1 - f_1^1) \lambda + (a_0 - f_0^1)$$

3) Impongo:

$$\lambda^m + (a_{m-1} - f_{m-1}^1) \lambda^{m-1} + \dots + (a_1 - f_1^1) \lambda + (a_0 - f_0^1) \\ = (\lambda - \lambda_1) (\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_m)$$

e trovo gli  $f_j^1$ ,  $j = 0, 1, \dots, m-1$  ↳ noto!

$$4) F = F_c \cdot T^{-1} = [ f_0^1 \quad f_1^1 \quad \dots \quad f_{m-1}^1 ] \cdot T^{-1}$$

$$\Rightarrow \det(\lambda I - A - B F) = \det(\lambda I - A_c - B_c F_c) = (\lambda - \lambda_1) (\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_m)$$

NOTA:

Dato una funzione di trasferimento

$$G(s) = \frac{b_{m-1} s^{m-1} + b_{m-2} s^{m-2} + \dots + b_1 s + b_0}{s^m + a_{m-1} s^{m-1} + \dots + a_1 s + a_0}$$

le matrici  $A_c, B_c$  e

$$C_c = [ b_0 \quad b_1 \quad b_2 \quad \dots \quad b_{m-1} ], \quad D_c \neq 0$$

risolviamo la REALIZZAZIONE CANONICA DI CONTROLLO del sistema e si ha:  $G(s) = C_c (sI - A_c)^{-1} B_c$

Cosa succede se  $(A, B)$  non è completamente raggiungibile?

Dalla decomposizione di raggiungibilità

$$x_r(k+1) = A_r x_r(k) + A_{r\bar{r}} x_{\bar{r}}(k) + B_r u(k)$$

$$x_{\bar{r}}(k+1) = A_{\bar{r}} x_{\bar{r}}(k)$$

$$\begin{aligned} u(k) = Fx(k) &= \underbrace{F^T}_{\bar{F}} x(k) = [\bar{F}_r \quad \bar{F}_{\bar{r}}] \begin{bmatrix} x_r(k) \\ x_{\bar{r}}(k) \end{bmatrix} \\ &= \bar{F}_r x_r(k) + \bar{F}_{\bar{r}} x_{\bar{r}}(k). \end{aligned}$$

Sostituendo nel sistema:

$$\begin{aligned} x_r(k+1) &= A_r x_r(k) + A_{r\bar{r}} x_{\bar{r}}(k) + B_r (\bar{F}_r x_r(k) + \bar{F}_{\bar{r}} x_{\bar{r}}(k)) \\ &= (A_r + B_r \bar{F}_r) x_r(k) + (A_{r\bar{r}} + B_r \bar{F}_{\bar{r}}) x_{\bar{r}}(k). \end{aligned}$$

$$x_{\bar{r}}(k+1) = A_{\bar{r}} x_{\bar{r}}(k)$$

$$\bar{A} + \bar{B}\bar{F} = \begin{bmatrix} A_r + B_r \bar{F}_r & A_{r\bar{r}} + B_r \bar{F}_{\bar{r}} \\ 0 & A_{\bar{r}} \end{bmatrix}$$

⇒ con la retroazione dello stato è possibile modificare solo gli autovalori della parte raggiungibile  $A_r$  (che possiamo essere associati a piacere)

Def: un sistema si dice STABILIZZABILE se può essere reso asintoticamente stabile mediante retroazione dello stato.

Risultato: un sistema è stabilizzabile se gli autovalori non raggiungibili sono asintoticamente stabili (cioè a modulo  $< 1$  nei sistemi TD, a parte reale  $< 0$  nei sistemi TC).

### SISTEMI A TEMPO CONTINUO

Tutti i concetti e i risultati visti per i sistemi TD valgono anche per questi TC.

Uno stato  $\bar{x} \in \text{Im}[B \ AB \ \dots \ A^{n-1}B]$  è raggiungibile  $\forall T > 0$ . cioè  $\exists u(t), t \in [0, T]: \bar{x} = \int_0^T e^{A(t-\tau)} B u(\tau) d\tau$ .

Esercizio:

$$\dot{x}_1(t) = x_1(t) + 2x_2(t) + u(t)$$

$$\dot{x}_2(t) = x_3(t)$$

$$\dot{x}_3(t) = x_2(t) + u(t)$$

Determinare, se possibile, una legge di controllo  $u(t) = Fx(t)$  di modo che il sistema risultante abbia modi:  $e^{-t}$ ,  $e^{-2t}$ ,  $t e^{-2t}$ .

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t), \quad u(t) = Fx(t)$$

$$\Rightarrow \dot{x}(t) = (A + BF)x(t)$$

Lei autovalori di  $A + BF$  devono essere  $-1, -2, -2$  cioè

$$\det(sI - A - BF) = (s+1)(s+2)^2$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$R = [B \quad AB \quad A^2B] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$\det R = 1 - (-3) = 4 \Rightarrow (A, B)$  è completamente raggiungibile.

Calcolo di  $F$

1° metodo Algoritmo  $(A_c, B_c)$

$$\det(sI - A) = \det \begin{pmatrix} s-1 & -2 & 0 \\ 0 & s & -1 \\ 0 & -1 & s \end{pmatrix} = (s-1)(s^2-1) = s^3 - s^2 - s + 1$$

$$A_c = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad B_c = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$s^3 + (a_2 - j_2^1)s^2 + (a_1 - j_1^1)s + (a_0 - j_0^1) = (s+1)(s+2)^2$$

$$s^3 + (-1 - j_2^1)s^2 + (-1 - j_1^1)s + (1 - j_0^1) = (s+1)(s^2 + 4s + 4) = s^3 + 5s^2 + 8s + 4$$

$$\begin{cases} -1 - j_2^1 = 5 & j_1^1 = -9 \\ -1 - j_1^1 = 8 & j_2^1 = -6 \\ 1 - j_0^1 = 4 & j_0^1 = -3 \end{cases} \quad F_c = [-3 \quad -9 \quad -6]$$

$$F = F_c \cdot T^{-1} \quad \text{dove } T = R \cdot R_c^{-1}$$

$$R = [B \quad AB \quad A^2B] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$R_c^{-1} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & 1 \\ a_2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

(In alternativa  $R_c = [B_c \quad A_c B_c \quad A_c^2 B_c]$ )

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

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

$$F = [-3 \ -8 \ -6] \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} = \frac{1}{2} [-18 \ -12 \ 6] = [-9 \ -6 \ 3]$$

Verifica:  $A + BF$  deve avere autovalori  $-1, -2, -2$

2° metodo: sostituzione diretta di  $F$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad F = [f_0 \ f_1 \ f_2]$$

$$A + BF = \begin{bmatrix} 1+f_0 & 2+f_1 & f_2 \\ 0 & 0 & 1 \\ f_0 & 1+f_1 & f_2 \end{bmatrix}$$

$$\det(sI - A - BF) = (s+1)(s+2)^2 = s^3 + 5s^2 + 8s + 4$$

$$\det \begin{pmatrix} s-1-f_0 & -2-f_1 & -f_2 \\ 0 & s & -1 \\ -f_0 & -1-f_1 & s-f_2 \end{pmatrix} = (s-1-f_0)(s^2-f_2s-1-f_1)$$

$$-f_0(2+f_1+f_2s) = s^3 + s^2(1-f_0-f_2) + s(-1-f_1+f_2) + 1+f_0+f_1+f_2f_1 - 2f_0 - f_0f_1 = s^3 + 5s^2 + 8s + 4$$

$$\begin{cases} -1-f_0-f_2 = 5 \\ -1-f_1+f_2 = 8 \\ 1-f_0+f_1 = 4 \end{cases} \Rightarrow F = [-9 \ -6 \ 3]$$

Esercizio

$$x_1(k+1) = x_2(k) + \alpha x_3(k)$$

$$x_2(k+1) = \alpha x_1(k) + x_3(k)$$

$$x_3(k+1) = -x_3(k) + u(k)$$

1) Per quali valori di  $\alpha$  non è sempre raggiungibile?

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & \alpha \\ \alpha & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$R = [B \quad AB \quad A^2B] = \begin{bmatrix} 0 & \alpha & 1-\alpha \\ 0 & 1 & \alpha^2-1 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$



$$\det R = \alpha(\alpha^2 - 1) - (1 - \alpha) = \alpha(\alpha - 1)(\alpha + 1) + \alpha - 1 = (\alpha - 1)(\alpha^2 + \alpha + 1)$$

Sistema compe. raggiungibile  $\forall \alpha \neq 1$

Per  $\alpha = 1$  non compe. raggi.

$$R = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{bmatrix} \quad X^R = \mathcal{L} \left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

$$2) T = [T_x \mid T_{\bar{x}}] = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Basi di  $X^R$

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

$$T^{-1} = \frac{1}{-1} \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \left[ \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & -1 \end{array} \right]$$

$$\bar{A} = \left[ \begin{array}{cc|c} A_{\bar{x}\bar{x}}^{2 \times 2} & A_{\bar{x}\bar{x}_2} & \\ \hline 0 & A_{\bar{x}_2\bar{x}} & 1 \times 1 \end{array} \right]$$

Autovalore non raggiungibile.

⇓

Sistema non stabilizzabile

( $\forall F$  avrà sempre il modo  $(-1)^k$ )

3)

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad F = [f_0 \quad f_1 \quad f_2]$$

$$\det [zI - A - BF] = z^3$$

$$A + BF = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ f_0 & 0 & 1 \\ f_1 & 0 & -1 + f_2 \end{pmatrix}$$

$$\det (zI - A - BF) = \det \begin{pmatrix} z & -1 & 0 \\ -f_0 & z & -1 \\ -f_1 & -f_2 + 1 & z \end{pmatrix}$$

$$= z [z^2 + (1 - f_2)z - f_1] - f_0 = \underbrace{z^3 + (1 - f_2)z^2 - f_1z - f_0}_{z^3}$$

$$\begin{cases} 1 - f_2 = 0 \\ -f_1 = 0 \\ -f_0 = 0 \end{cases} \quad F = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$u(k) = x_3(k)$$

$$\begin{aligned} x_1(k+1) &= x_2(k) \\ x_2(k+1) &= x_3(k) \\ x_3(k+1) &= -x_3(k) + u(k) \end{aligned}$$

$$\text{Se } x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$x_e(k) = (A + BF)^k x(0) \Rightarrow \quad A + BF = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$x_e(1) = (A + BF)x(0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$x_e(2) = (A + BF)x_e(1) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$x_e(3) = 0 \rightarrow x_e(k) = 0 \quad \forall k \geq 3$$

### OSSERVABILITÀ

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

$$y(k) = C \cdot x(k)$$

Def: Uno stato  $\bar{x}$  si dice **NON OSSERVABILE** (o **indistinguibile** da uno stato nullo) in  $k$  passi se da  $x(0) = \bar{x}$  si genera l'uscita:  $y(0) = y(1) = y(2) = \dots = y(k-1) = 0$

Che sono quei stati non osservabili?

$$x_e(k) = A^k x(0)$$

$$y_e(k) = C \cdot A^k x(0)$$

$$\begin{aligned} y(0) &= C x(0) \\ y(1) &= C \cdot A x(0) \\ y(2) &= C A^2 x(0) \\ &\vdots \\ y(k-1) &= C A^{k-1} x(0) \end{aligned} \quad \rightarrow \quad \underbrace{\begin{bmatrix} y(0) \\ y(1) \\ y(2) \\ \vdots \\ y(k-1) \end{bmatrix}}_{k \times 2} = \underbrace{\begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{k-1} \end{bmatrix}}_{k \times m} \underbrace{x(0)}_{m \times 1}$$

La matrice  $O_k = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{k-1} \end{bmatrix}$  si dice **MATRICE DI OSSERVABILITÀ** in  $k$  passi.

L'insieme degli stati non osservabili in  $k$  passi è dato da:

$$\underbrace{X_k^{(no)}}_{\substack{\text{no} \\ \text{no}}} = \text{Ker } O_k \quad (\text{Sono gli } \bar{x} : O_k \bar{x} = 0)$$

$$X_1^{no} \supseteq X_2^{no} \supseteq X_3^{no} \supseteq \dots \supseteq X_R^{no} \supseteq X_{R+1}^{no} \dots$$

Per le teoremi di Cayley-Hamilton:

$$A^m = \alpha_{m-1} A^{m-1} + \alpha_{m-2} A^{m-2} + \dots + \alpha_1 A + \alpha_0 I$$

e quindi

$$CA^m = \alpha_{m-1} CA^{m-1} + \alpha_{m-2} CA^{m-2} + \dots + \alpha_1 CA + \alpha_0 C.$$

perciò ho che:

$$X_m^{no} = X_R^{no} \quad \forall R \geq m.$$

La matrice:

$$O = O_m = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{m-1} \end{bmatrix} \quad \text{si dice MATRICE di OSSERVABILITÀ del sistema}$$

e  $X^{no} = \text{Ker } O$  è lo spazio degli stati non osservabili.

Se  $\text{rank } O = m$ , allora  $\text{Ker } O = \{0\}$  e il sistema si dice **COMPLETAMENTE OSSERVABILE**.

Se il sistema è completamente osservabile, è possibile, dato lo stato iniziale  $x(0)$ , a partire dalle prime  $m$  uscite  $y(0), y(1), \dots, y(m-1)$ .

$$\underbrace{\begin{bmatrix} y(0) \\ y(1) \\ \vdots \\ y(m-1) \end{bmatrix}}_{p \times m \rightarrow Y} = O \cdot \underbrace{x(0)}_{m \times 1}$$

Se il sistema non è completamente osservabile, il sistema emesso  $Y = O \cdot x(0)$  ammette infinite soluzioni del tipo:

$$x(0) = \bar{x} + x_{no}$$

dove  $\bar{x}$  è una soluzione particolare di  $Y = O \cdot x(0)$  e  $x_{no} \in \text{Ker } O$ .

Per il caso di sistemi con ingresso  $u(k)$  (moto):

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

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

$$y_{tot}(k) = CA^k x(0) + \underbrace{\sum_{i=0}^{k-1} CA^{k-1-i} Bu(i)}_{y_f(k)} + Du(k)$$

$$\begin{cases} y_{T01}(0) - y_f(0) = c x(0) \\ y_{T01}(1) - y_f(1) = c A x(0) \\ \vdots \\ y_{T01}(m-1) - y_f(m-1) = c A^{m-1} x(0) \end{cases}$$

$Y$  ← Applico la stessa idea del caso autonomo a questo vettore

Esempio: **ESEMPIO OSSERVABILITÀ**  $m=2$

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} 1 & \alpha \\ -1 & 1 \end{bmatrix} x(k)$$

$$y(k) = [1 \ 0] x(k)$$

Studiare l'osservabilità del sistema al variare di  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

$$\mathcal{O} = \mathcal{O}_2 = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & \alpha \end{bmatrix}$$

Se  $\alpha \neq 0$  il sistema è completamente osservabile.

$$x_1(k+1) = x_1(k) + \alpha x_2(k)$$

$$y(k) = x_1(k)$$

Se  $\alpha = 0$  il sistema non osservabile è dato da:

$$\mathcal{X}^{no} = \text{Ker } \mathcal{O} = \text{Ker} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = L \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**DECOMPOSIZIONE DI OSSERVABILITÀ**

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

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

$$\dim \text{Ker}(\mathcal{O}) = \dim \text{Ker} \begin{bmatrix} c \\ cA \\ \vdots \\ cA^{m-1} \end{bmatrix} = \sigma \geq 0$$

Sia  $v_1, v_2, \dots, v_\sigma$  una base di  $\mathcal{X}^{no} = \text{Ker } \mathcal{O}$

Si costruisca la matrice  $T$  non singolare

$$T = \left[ \underbrace{w_1 \mid w_2 \mid \dots \mid w_{n-\sigma}}_{\text{Im modo da completare la base di } \mathbb{R}^n} \mid \underbrace{v_1 \mid v_2 \mid \dots \mid v_\sigma}_{\text{Base di } \mathcal{X}^{no}} \right]$$

Im modo da completare la base di  $\mathbb{R}^n$ .

Base di  $\mathcal{X}^{no}$

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

$$\bar{B} = T^{-1}B \quad \bar{D} = D$$

$$\bar{C} = CT$$

Con la seguente struttura:

$$\bar{A} = T^{-1}AT = \left[ \begin{array}{c|c} A_{\sigma} & 0 \\ \hline A_{\sigma\bar{\sigma}} & A_{\bar{\sigma}} \end{array} \right] \begin{array}{l} m-\sigma \\ \sigma \end{array}$$

$$\bar{B} = T^{-1}B = \left[ \begin{array}{c} B_{\sigma} \\ \hline B_{\bar{\sigma}} \end{array} \right] \begin{array}{l} m-\sigma \\ \sigma \end{array}$$

$$\bar{C} = CT = \left[ \begin{array}{c|c} C_{\sigma} & 0 \end{array} \right] \begin{array}{l} m-\sigma \\ \sigma \end{array}$$

$$\bar{D} = D$$

$$\bar{x}(k) = T^{-1}x(k) = \begin{bmatrix} \bar{x}_{\sigma}(k) \\ \bar{x}_{\bar{\sigma}}(k) \end{bmatrix}$$

$$\bar{x}_{\sigma}(k+1) = A_{\sigma} \bar{x}_{\sigma}(k) + B_{\sigma} u(k)$$

$$\bar{x}_{\bar{\sigma}}(k+1) = A_{\sigma\bar{\sigma}} \bar{x}_{\sigma}(k) + A_{\bar{\sigma}} \bar{x}_{\bar{\sigma}}(k) + B_{\bar{\sigma}} u(k)$$

$$y(k) = C_{\sigma} \bar{x}_{\sigma}(k) + D u(k)$$

$$\{\text{autovalori di } \bar{A}\} = \{\text{Autovalori di } A_{\sigma}\} \cup \{\text{Autovalori di } A_{\bar{\sigma}}\}$$

↑  
autov. osservabili

↑  
autov. non osservabili

(dinamica dello spazio non osservabile  $x_{no}$ )

Funzione di trasferimento:

$$G(z) = \bar{C}(zI - \bar{A})^{-1}\bar{B} + \bar{D}$$

$$= [C_{\sigma} \ 0] \left[ \begin{array}{c|c} zI - A_{\sigma} & 0 \\ \hline -A_{\sigma\bar{\sigma}} & zI - A_{\bar{\sigma}} \end{array} \right]^{-1} \begin{bmatrix} B_{\sigma} \\ B_{\bar{\sigma}} \end{bmatrix} + D$$

$$= [C_{\sigma} \ 0] \left[ \begin{array}{c|c} (zI - A_{\sigma})^{-1} & 0 \\ \hline * & (zI - A_{\bar{\sigma}})^{-1} \end{array} \right] \begin{bmatrix} B_{\sigma} \\ B_{\bar{\sigma}} \end{bmatrix} + D$$

$$= [C_{\sigma}(zI - A_{\sigma})^{-1} \ ; \ 0] \begin{bmatrix} B_{\sigma} \\ B_{\bar{\sigma}} \end{bmatrix} + D$$

$$= C_{\sigma}(zI - A_{\sigma})^{-1} B_{\sigma} + D$$

Solo gli autovalori osservabili sono poli della funz. di trasferimento, quelli non osservabili si cancellano con zeri.

Risultato: I poli della funzione di trasferimento sono tutti e soli gli autovalori raggiungibili e osservabili della matrice A.

Esempio: ESEMPIO DECOMPOSIZIONE OSSERVABILITÀ

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & -2 \\ -1 & 1/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x(k) \rightarrow \text{autovalori: } \frac{1}{2}, \frac{1}{3}, 1$$

$$y(k) = [1 \ 0 \ 0] x(k)$$

non è in forma di matrice di osservabilità  
c'è 1 e non  $\emptyset$ .

$$O = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 1/2 & 0 & -1 \\ 1/4 & 0 & -2 \end{bmatrix} \quad \dim(\text{Ker}(O)) = 1$$

$$\text{Ker } O = L \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = X^{\text{no}}$$

Decomposizione di osservabilità:

$$T = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \rightarrow T^{-1} = T$$

Base di  $X^{\text{no}}$

$$\bar{A} = T^{-1}AT = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & -2 \\ -1 & 1/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1/2 & -2 & 0 \\ -1 & 1/3 & -1/3 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_0 & 0 \\ A_{00} & A_0^- \end{bmatrix}$$

$$\bar{B} = T^{-1}B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_0 \\ B_0^- \end{bmatrix}$$

$$\bar{C} = CT = [1 \ 0 \ 0] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = [1 \ 1 \ 0] = [C_0 \ 0]$$

$$G(z) = C(zI - A)^{-1}B = [1 \ 0 \ 1] \begin{bmatrix} z-1/2 & 0 & 2 \\ 1 & z-1/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & z-1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} =$$

$$[1 \ 0 \ 1] \begin{bmatrix} (z-\frac{1}{3})(z-1) & 0 & -2(z-\frac{1}{3}) \\ -(z-1) & (z-\frac{1}{2})(z-1) & -\frac{1}{3}(z-\frac{1}{3})+2 \\ 0 & 0 & (z-\frac{1}{2})(z-\frac{1}{3}) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$= \frac{[(z-\frac{1}{3})(z-1) \ 0 \ -2(z-\frac{1}{3})] \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}{(z-\frac{1}{2})(z-\frac{1}{3})(z-1)}$$

$$= \frac{(z-\frac{1}{3})(z-1) - 2(z-\frac{1}{3}) + (z-\frac{1}{2})(z-\frac{1}{3})}{(z-\frac{1}{2})(z-\frac{1}{3})(z-1)} = \frac{2z - \frac{7}{2}}{(z-\frac{1}{2})(z-1)}$$

Viene cancellato e l'autonome non osservata  $\lambda = \frac{1}{3}$

### "DUALITÀ"

Si dice che raggiungibilità e osservabilità sono comati duali.

Siano  $(A, B, C, D)$  le matrici di un sistema  $\Sigma$ .

Il sistema "duale"  $\Sigma_d$  è definito dalle matrici  $(A^T, C^T, B^T, D^T)$

Il sistema  $\Sigma$  è completamente raggiungibile sse il sistema  $\Sigma_d$  è completamente osservabile.

Il sistema  $\Sigma$  è completamente osservabile sse il sistema  $\Sigma_d$  è completamente raggiungibile.

$$\begin{aligned} \Sigma & \quad \Sigma_d \\ R = [B \ AB \ \dots \ A^{m-1}B] & \quad R_d = [C^T \ A^T C^T \ \dots \ (A^T)^{m-1} C^T] \\ & = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{m-1} \end{bmatrix}^T \end{aligned}$$

### OSSERVATORE ASINTOTICO DELLO STATO

Problema: determinare ad ogni istante  $k$ , una stima

$\hat{x}(k)$  di  $x(k)$ , basata sulle uscite  $y(0), y(1), \dots, y(k-1), y(k)$ :

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|x(k) - \hat{x}(k)\| = 0$$

$$\tilde{x}(k) = x(k) - \hat{x}(k)$$

errore di stima all'istante  $k$ .



1) Osservatore asintotico ad anello aperto:

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

$x(0)$  vero

$$y(k) = Cx(k)$$

$$\Rightarrow \hat{x}(k+1) = A\hat{x}(k) + Bu(k) \quad \hat{x}(0) \text{ stima iniziale}$$

$$\begin{aligned} \tilde{x}(k+1) &= x(k+1) - \hat{x}(k+1) = Ax(k) + Bu(k) - A\hat{x}(k) - Bu(k) \\ &= A(x(k) - \hat{x}(k)) = A\tilde{x}(k) \end{aligned}$$

$$\tilde{x}(k+1) = A\tilde{x}(k) \quad \tilde{x}(0) = x(0) - \hat{x}(0)$$

È un osservatore asintotico se il sistema è asintoticamente stabile (cioè  $A$  ha tutti autovalori interni al cerchio unitario).

Questo metodo è concettualmente sbagliato perché non usa se uscite!

2) Osservatore asintotico ad anello chiuso.

$$\hat{x}(k+1) = A\hat{x}(k) + Bu(k) + L(y(k) - C\hat{x}(k))$$

Errore di stima dell'uscita

$$\begin{aligned} \tilde{x}(k+1) &= x(k+1) - \hat{x}(k+1) = Ax(k) + Bu(k) - A\hat{x}(k) - Bu(k) \\ &\quad - L(y(k) - C\hat{x}(k)) \\ &= Ax(k) - A\hat{x}(k) - L(Cx(k) - C\hat{x}(k)) \\ &= A(x(k) - \hat{x}(k)) - LC(x(k) - \hat{x}(k)) \\ &= (A - LC)(x(k) - \hat{x}(k)) = (A - LC)\tilde{x}(k) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \tilde{x}(k+1) = (A - LC)\tilde{x}(k)$$

$\begin{matrix} \leftarrow & \leftarrow \\ n \times m & m \times p \\ & m \times p \end{matrix}$

È possibile scegliere  $L$  in modo da collocare arbitrariamente gli autovalori di  $A - LC$ ?

Risultato: Se la coppia  $(A, C)$  è completamente osservabile,  $\forall$  insieme di autovalori:

$\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_m\}$  dati, esiste una matrice  $L$ :

$$\det(\lambda I - A + LC) = (\lambda - \lambda_1)(\lambda - \lambda_2) \dots (\lambda - \lambda_m)$$



Se un sistema non è completamente osservabile, dalla decomposizione di osservabilità si ha:

$$x_o(k+1) = A_o x_o(k) + B_o u(k)$$

$$x_{\bar{o}}(k+1) = A_{\bar{o}o} x_o(k) + A_{\bar{o}\bar{o}} x_{\bar{o}}(k) + B_{\bar{o}} u(k)$$

$$y(k) = C_o x_o(k)$$

$$L = \begin{bmatrix} L_o & \dots \\ \dots & \dots \\ L_{\bar{o}} & \dots \end{bmatrix} \begin{matrix} \} m-\sigma \\ \\ \} \sigma \end{matrix}$$

$$\bar{A} - L\bar{C} = \begin{bmatrix} A_o & 0 \\ A_{\bar{o}o} & A_{\bar{o}\bar{o}} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} L_o \\ \dots \\ L_{\bar{o}} \end{bmatrix} \cdot [C_o \ 0]$$

$$= \begin{bmatrix} A_o - L_o C_o & 0 \\ \dots & \dots \\ A_{\bar{o}o} - L_{\bar{o}} C_o & A_{\bar{o}\bar{o}} \end{bmatrix}$$

da notare che la matrice  $L$  non è in grado di modificare gli autovalori della parte non osservabile.

Risultato: Se la coppia  $(A, c)$  non è completamente osservabile è possibile costruire un osservatore asintotico se gli autovalori non osservabili sono asintoticamente stabili. In tal caso il sistema si dice stabilizzabile.

Costruzione della matrice  $L$ .

$(A-LC)$  ha gli stessi autovalori di  $(A-LC)^T$

$$(A-LC)^T = A^T - C^T L^T = A_d + B_d F_d$$

$$A_d = A^T$$

$$B_d = C^T$$

$$F_d = -L^T$$

Algoritmo:

1) Determinare  $F_d$  in modo da ottenere gli autovalori di:

$$A^T + C^T F_d \quad (\text{con "place" o "acker"})$$

2) Porre  $L = -F_d^T$

osservazione: La coppia  $(A, b)$  è stabilizzabile se la coppia  $(A^T, b^T)$  è stabilizzabile.

La coppia  $(A, b)$  è stabilizzabile se la coppia  $(A^T, c^T)$  è stabilizzabile.

Caso Tempo - Continuo:

$$\begin{aligned}\dot{x}(t) &= Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) &= Cx(t)\end{aligned}\quad t \in \mathbb{R}$$

Tutti i concetti visti valgono analogamente, appunto il concetto di osservabilità in  $k$  passi.

Uno stato  $\bar{x}$  è non osservabile se:

$$\bar{x} \in \ker \mathcal{O} = \ker \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{m-1} \end{bmatrix}$$

L'osservatore asintotico sarà:

$$\dot{\hat{x}}(t) = A\hat{x}(t) + Bu(t) + L(y(t) - C\hat{x}(t))$$

e il sistema è realizzabile se gli autovalori non osservabili di  $A$  hanno parte reale  $< 0$ .

Esempio:

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} x(k)$$

$$y(k) = [1 \ 0] x(k)$$

Determinare un osservatore asintotico dello stato in modo che l'errore di stima  $x(k) - \hat{x}(k)$  si annulli in tempo finito.

-> equivale a determinare  $L$ :  $A-LC$  deve tutti autovalori nulli.  $C$  garantisce  $\hat{x}(k) = x(k) - \tilde{x}(k) = 0$   $\forall k \geq 2, \forall \tilde{x}(0)$ .

$$L = \begin{bmatrix} l_1 \\ l_2 \end{bmatrix} \quad A-LC = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} l_1 \\ l_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1-l_1 & 1 \\ -1-l_2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - (A-LC)) = \lambda^2 \leftarrow \text{Doppio autovalore nullo.}$$

$$\begin{aligned}\det \begin{pmatrix} \lambda - 1 + l_1 & -1 \\ 1 + l_2 & \lambda - 1 \end{pmatrix} &= (\lambda - 1 + l_1)(\lambda - 1) + 1 + l_2 \\ &= \lambda^2 + \lambda(-2 + l_1) + 1 - l_1 + 1 + l_2 = \lambda^2 \end{aligned}$$

$$\begin{cases} -2 + l_1 = 0 \\ 1 + l_2 - l_1 = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} l_1 = 2 \\ l_2 = 0 \end{cases} \quad L = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\hat{x}(k+1) = A\hat{x}(k) + Bu(k) + L(y(k) - C\hat{x}(k))$$

$$\hat{x}(k+1) = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \hat{x}(k) + \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} (y(k) - [1 \ 0] \hat{x}(k))$$

$$\begin{cases} \hat{x}_1(k+1) = \hat{x}_1(k) + \hat{x}_2(k) + 2(y(k) - \hat{x}_1(k)) \\ \hat{x}_2(k+1) = -\hat{x}_1(k) + \hat{x}_2(k) \end{cases}$$

Esempio:

Dato il sistema:

$$x(k+1) = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & -2 \\ -1 & 1/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} x(k) + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(k)$$

$$y(k) = [1 \ 0 \ 1] x(k)$$

determinare, se possibile, un osservatore asintotico:  
 e l'errore di sistema  $x(k) - \hat{x}(k)$  converga a  $\emptyset$  con  
 modi del tipo  $p^k$ , con  $|p| \leq \frac{1}{3}$

Dalla decomposizione di osservabilità avremo visto che:

$$\bar{A} = \begin{bmatrix} 1/2 & -2 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ -1 & -1/3 & 1/3 \end{bmatrix} \quad \begin{matrix} \uparrow A_0 \\ \uparrow A_2 \end{matrix} \quad \frac{1}{3} \text{ unico } \lambda \text{ non osservabile}$$

tramite la matrice  $L$  dell'osservatore asintotico, è possibile  
 modificare gli autovalori osservabili:  $\frac{1}{2}$  e  $1$ .

$$\text{autovalori di } A-LC = \left\{ \lambda_1, \lambda_2, \frac{1}{3} \right\}$$

$\uparrow \quad \uparrow$   
 posso scegliere

$$A-LC = \begin{bmatrix} 1/2 & 0 & -2 \\ -1 & 1/3 & -1/3 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} l_1 \\ l_2 \\ l_3 \end{bmatrix} [1 \ 0 \ 1] = \begin{bmatrix} 1/2-l_1 & 0 & -2-l_1 \\ -1-l_2 & 1/3 & -1/3-l_2 \\ -l_3 & 0 & 1-l_3 \end{bmatrix}$$

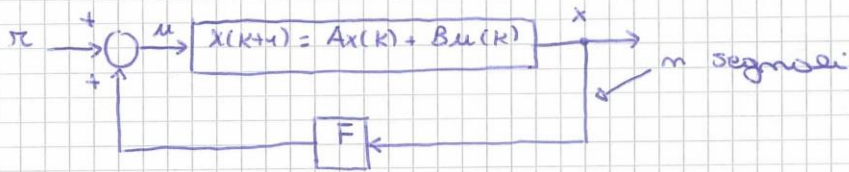
$$\det(\lambda I - (A-LC)) = (\lambda - \frac{1}{3}) \det \begin{pmatrix} \lambda - \frac{1}{2} + l_1 & 2 + l_1 \\ l_3 & \lambda - 1 + l_3 \end{pmatrix}$$

→ tramite  $l_1$  e  $l_3$  possiamo scegliere gli autovalori  $\lambda_1$  e  $\lambda_2$   
 (al posto di quelli osservabili)

→ l'elemento  $l_2$  è inutile (posso metterci qualunque  
 valore)

Adesso devo trovare i  $\lambda$  rimanenti!

## RETROAZIONE DELLO STATO

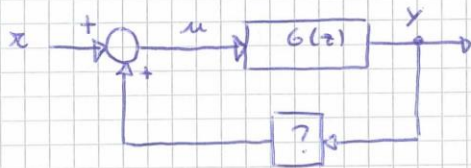


$$u(k) = r(k) + F \cdot x(k) = r(k) + f_1 x_1(k) + f_2 x_2(k) + \dots + f_m x_m(k)$$

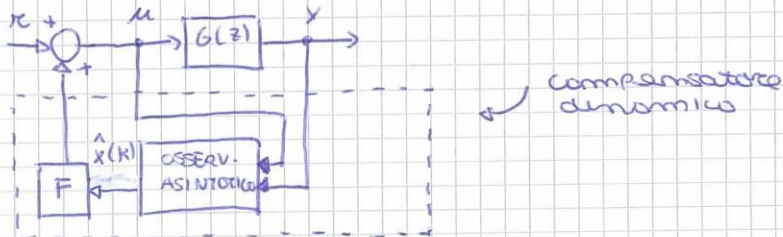
$\uparrow$                        $\uparrow$                        $\uparrow$   
 Denso ovvero accesso a tutte le variabili di stato

Se non posso (o non voglio) misurare tutti gli stati, ma solo i segnali di uscita  $y(k) = Cx(k) + Du(k)$  posso ancora modificare la dinamica del sistema?

## RETROAZIONE DELL'USCITA



## COMPENSATORE DINAMICO



Idea: Retroazione (statica) dello stato stimato dall'osservatore asintotico (dinamico!)

$$\text{Sistema} \begin{cases} x(k+1) = Ax(k) + Bu(k) \\ y(k) = Cx(k) \end{cases}$$

$$\text{Osservatore} \begin{cases} \hat{x}(k+1) = A\hat{x}(k) + Bu(k) + L\{y(k) - C\hat{x}(k)\} \end{cases}$$

$$\text{Retroazione} \begin{cases} u(k) = r(k) + F\hat{x}(k) \end{cases}$$

Obiettivo: Determinare una rappresentazione I/S/O del sistema compresso.

Vettore di stato esteso

$$\bar{E}(k) = \begin{bmatrix} x(k) \\ \hat{x}(k) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x(k) \\ x(k) - \hat{x}(k) \end{bmatrix}$$

$$\bar{E}(k+1) = \bar{A} \bar{E}(k) + \bar{B} u(k)$$

$$y(k) = \bar{C} \bar{E}(k)$$

$$\bar{E}(k+1) = \begin{bmatrix} x(k+1) \\ \hat{x}(k+1) \end{bmatrix} \quad \hat{x}(k) = x(k) - \hat{x}(k)$$

$$\begin{aligned} x(k+1) &= Ax(k) + Bu(k) = Ax(k) + Bu(k) + BF\hat{x}(k) \\ &= Ax(k) + Bu(k) + BF(x(k) - \hat{x}(k)) \\ &= (A+BF)x(k) - BF\hat{x}(k) + Bu(k) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \hat{x}(k+1) &= x(k+1) - \hat{x}(k+1) = Ax(k) + Bu(k) - A\hat{x}(k) - Bu(k) + LC\hat{x}(k) \\ &\quad - Ly(k) = Ax(k) - A\hat{x}(k) - LC(x(k) - \hat{x}(k)) \\ &= A\hat{x}(k) - LC\hat{x}(k) = (A-LC)\hat{x}(k) \end{aligned}$$

$$y(k) = Cx(k) = [C \quad \emptyset] \begin{bmatrix} x(k) \\ \hat{x}(k) \end{bmatrix}$$

$$\bar{E}(k+1) = \begin{bmatrix} A+BF & -BF \\ \emptyset & A-LC \end{bmatrix} \bar{E}(k) + \begin{bmatrix} B \\ \emptyset \end{bmatrix} u(k)$$

$$y(k) = [C \quad \emptyset] \bar{E}(k)$$

{ autovalori del sistema compresso } =  
= { autovalori di  $A+BF$  }  $\cup$  { autovalori di  $A-LC$  }

→ Principio di Separazione: la dinamica dell'osservatore è separata da quella del sistema

Il sistema è già in decomposizione di raggiungibilità:  
gli autovalori di  $A-LC$  sono non raggiungibili.

La funzione di trasferimento  $W(z)$  da  $u(k)$  a  $y(k)$  è:

$$W(z) = C(zI - (A+BF))^{-1}B$$

I poli di  $W(z)$  coincidono con gli autovalori di  $A+BF$   
La dinamica dell'osservatore non entra nella funzione di trasferimento (attenzione: influenza la risposta libera del sistema).

$$E_e(k) = \begin{bmatrix} A+BF & -BF \\ 0 & A-LC \end{bmatrix}^k \begin{matrix} \\ \\ \\ \end{matrix} \begin{matrix} \\ \\ \\ \end{matrix} e(y)$$

$$x(k+1) = (A+BF)x(k) - BFx(k)$$

$$\tilde{x}(k+1) = (A-LC)\tilde{x}(k)$$

Per questo motivo si tende a fare in modo che i modi di  $A-LC$  vadano a zero più velocemente di quelli di  $A+BF$  (se possibile!)

ES. 3

$$x_1(t) = x_2(t)$$

$$\dot{x}_2(t) = -x_2(t)$$

$$y(t) = x_1(t)$$

1) Determinare modi del sistema e stabilità del sistema

$$\dot{x}(t) = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} x(t)$$

$$y(t) = [1 \ 0] x(t)$$

$\lambda_1 = 0$ ,  $\lambda_2 = -1$  → modi:  $1(t)$ ,  $e^{-t}$   
Sistema marginalmente stabile.

2) Determinare  $x(0)$  sapendo che:

$$t=0 \Rightarrow y_e(0) = 1$$

$$t=1 \Rightarrow y_e(1) = 2$$

Ripetere l'espressione di  $y_e(t)$ .

$$y_e(t) = C \cdot e^{At} \cdot x(0) \rightarrow \begin{matrix} C \cdot e^{A \cdot 0} \cdot x(0) = 1 \\ C \cdot e^{A \cdot 1} \cdot x(0) = 2 \end{matrix}$$

$$O = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \text{ campo osservabile.}$$

$$Y_e(s) = C(sI - A)^{-1} \cdot x(0) = [1 \ 0] \begin{bmatrix} s & -1 \\ 0 & s+1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} x_1(0) \\ x_2(0) \end{bmatrix}$$

$$= \frac{[1 \ 0] \begin{bmatrix} s+1 & 1 \\ 0 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(0) \\ x_2(0) \end{bmatrix}}{s(s+1)} = \frac{x_1(0) \cdot (s+1) + x_2(0)}{s(s+1)} = \frac{x_1(0)}{s} + \frac{x_2(0)}{s(s+1)}$$

$$= \frac{x_1(0)}{s} + x_2(0) \begin{bmatrix} \frac{1}{s} - \frac{1}{s+1} \end{bmatrix}$$

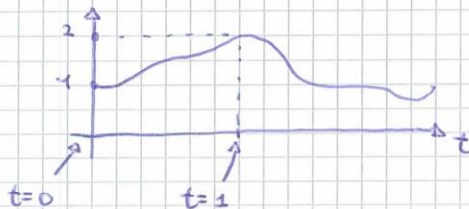
$$y_e(t) = x_1(t) \cdot 1(t) + x_2(t) [1(t) - e^{-t} \cdot 1(t)]$$

$$y_e(0) = x_1(0) + x_2(0) [1 - 1] = x_1(0) = 1$$

$$y_e(1) = x_1(0) + x_2(0) [1 - e^{-1}] = 2$$

$$x_1(0) = 1$$

$$1 + x_2(0) [1 - e^{-1}] = 2 \Rightarrow x_2(0) = \frac{1}{1 - e^{-1}}$$



3) Determinare le equazioni di un osservatore asintotico ad un sistema dinamico: l'evoluzione dell'errore di stima dello stato sia pari a

$$x(t) - \hat{x}(t) = \beta_1 e^{-2t} + \beta_2 t e^{-2t}$$

$$\dot{\hat{x}}(t) = A \hat{x}(t) + L(y(t) - C \hat{x}(t))$$

$$\tilde{x}(t) = x(t) - \hat{x}(t) \text{ evolve secondo } \dot{\tilde{x}}(t) = (A - LC) \tilde{x}(t)$$

$$\rightarrow \tilde{x}(t) = \beta_1 e^{-2t} + \beta_2 t e^{-2t}$$

Devo scegliere  $L$  in modo che  $\lambda_1 = -2$ ,  $\lambda_2 = -2$ :

$$\det(\lambda I - A + LC) = (\lambda + 2)^2$$

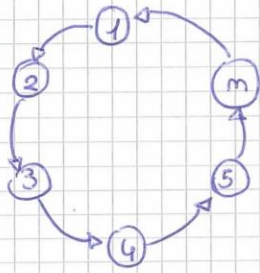
$$A - LC = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} l_1 \\ l_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -l_1 & 1 \\ -l_2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\det \begin{pmatrix} \lambda + l_1 & -1 \\ l_2 & \lambda + 1 \end{pmatrix} = (\lambda + l_1)(\lambda + 1) + l_2 = (\lambda + 2)^2$$

$$\lambda^2 + (1 + l_1)\lambda + l_1 + l_2 = \lambda^2 + 4\lambda + 4$$

$$\begin{cases} 1 + l_1 = 4 \\ l_1 + l_2 = 4 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} l_1 = 3 \\ l_2 = 1 \end{cases} \quad L = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

ES. 5



$x_i(k)$ : stato del nodo  $i$

$$x_i(k+1) = x_{i+1}(k) \quad \text{per } i=1, \dots, m$$

$$x_1(k+1) = x_2(k)$$

$$x_2(k+1) = x_3(k)$$

⋮

$$x_m(k+1) = x_m(k)$$

$$m=4.$$

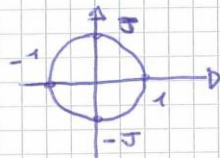
1) Determinare modi della risposta libera e discutere la stabilità del sistema

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \det \begin{pmatrix} \lambda & -1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & -1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda & -1 \\ -1 & 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix} = \lambda^4 + 1(-1) = \lambda^4 - 1 = 0$$

$$\lambda_1 = 1, \lambda_2 = j, \lambda_3 = -1, \lambda_4 = -j$$

In generale le radici di  $\lambda^m = +1$  sono  $m$  numeri complessi che dividono in parti uguali il cerchio unitario



Modi

$$1(k), (-1)^k, \cos\left(\frac{\pi}{2}k\right), \sin\left(\frac{\pi}{2}k\right)$$

Il sistema è marginalmente stabile.



2) Dimostrare che il sistema è completamente osservabile nel caso in cui  $y(k)$  sia una qualsiasi delle 4 variabili di stato.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \text{Se misuro } y(k) = x_1(k) = [1 \ 0 \ 0 \ 0] x(k)$$

$$\sigma = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ CA^3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{Completamente} \\ \text{Osservabile!} \end{array}$$

Se misuro  $y(k) = x_2(k) = [0 \ 1 \ 0 \ 0] x(k)$

$$\sigma = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ CA^3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \begin{array}{l} \text{Completamente} \\ \text{Osservabile} \end{array}$$

Idem se misuro  $x_3$  e  $x_4$ .

3) Assumendo  $y(k) = x_1(k) + x_2(k)$ , determinare il sottospazio degli stati n.o. del sistema. Determinare se è possibile costruire un osservatore asintotico dello stato.

Se misuro:

$$y(k) = x_1(k) + x_2(k) = [1 \ 1 \ 0 \ 0] x(k)$$

$$\sigma = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ CA^3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\det \sigma = 1 \cdot 1 \cdot 1 = 0$$

Sistema non è completamente osservabile.

$$X^{no} = \text{Ker } \sigma = \text{Ker} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} = L \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \\ w \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} x+y=0 \\ x+z=0 \\ z+w=0 \\ w+x=0 \end{array}$$