


Teoria dei Sistemi e Controllo Ottimo e Adattativo (C. I.)
Teoria dei Sistemi (Mod. A)

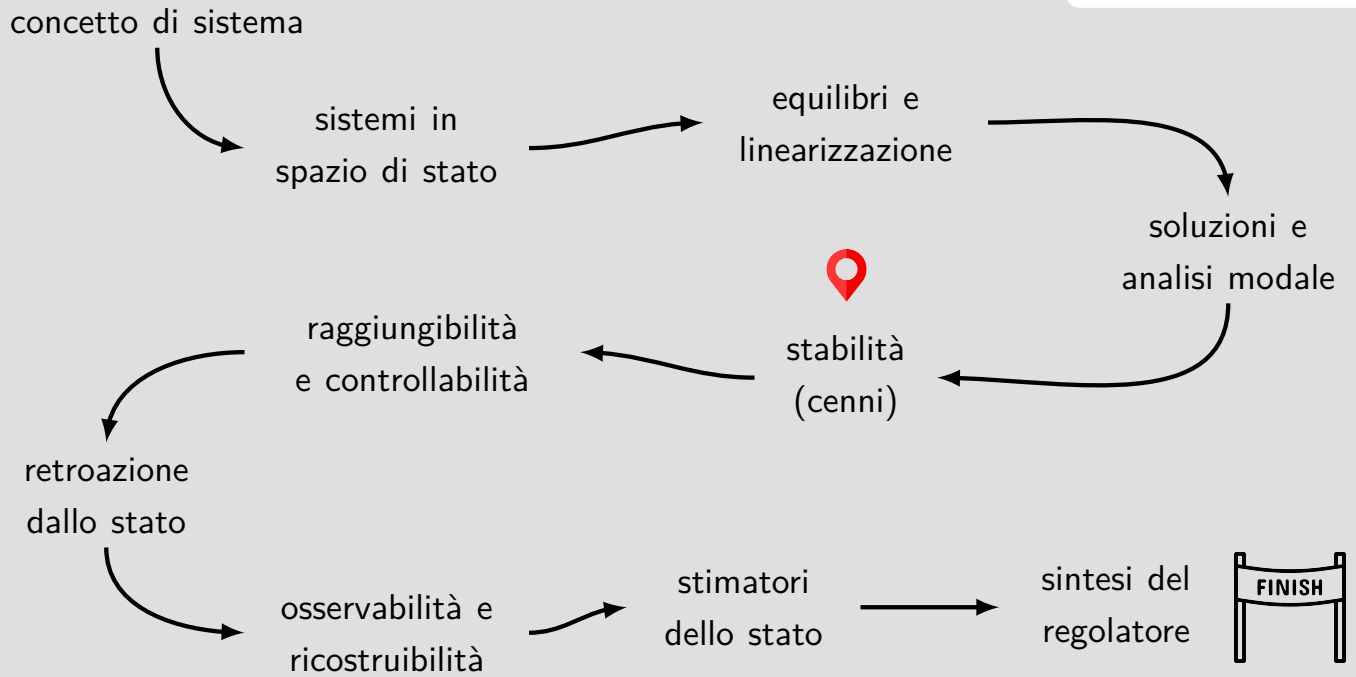
Docente: Giacomo Baggio

Lez. 11: Criteri di stabilità per sistemi lineari e non lineari

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Meccatronica

A.A. 2021-2022

 noi siamo qui



Nella scorsa lezione

- ▷ Analisi modale ed evoluzione libera di un sistema lineare a t.d.
- ▷ Evoluzione complessiva di un sistema lineare a t.d.

$$x(t) = F^t x(0)$$

modi elementari

$$t^k \lambda_i^t$$

$$\delta(t-k)$$

In questa lezione

- ▷ Stabilità di sistemi lineari
- ▷ Teorema di linearizzazione per la stabilità di sistemi non lineari

Stabilità di sistemi lineari a t.c.

$$\dot{x}(t) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

Stabilità di sistemi lineari a t.c.

$$\dot{x}(t) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

modi elementari convergenti

$$\Re[\lambda_i] < 0, \forall i \quad \Rightarrow \quad \text{sistema asintoticamente stabile}$$

Stabilità di sistemi lineari a t.c.

$$\dot{x}(t) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

$\Re[\lambda_i] < 0, \forall i \implies$ sistema asintoticamente stabile

$\Re[\lambda_i] \leq 0, \forall i$ e $\nu_i = g_i$ se $\Re[\lambda_i] = 0$ \implies sistema semplicemente stabile

medi limitabili

Stabilità di sistemi lineari a t.c.

$$\dot{x}(t) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

$\Re[\lambda_i] < 0, \forall i \implies$ sistema asintoticamente stabile

$\Re[\lambda_i] \leq 0, \forall i$ e $\nu_i = g_i$ se $\Re[\lambda_i] = 0 \implies$ sistema semplicemente stabile

$\exists \lambda_i$ tale che $\Re[\lambda_i] > 0$
o $\Re[\lambda_i] = 0$ e $\nu_i > g_i \implies$ sistema instabile (= non è sempl. stabile)

\downarrow modi divergenti

Stabilità di sistemi lineari a t.d.

$$x(t+1) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

Stabilità di sistemi lineari a t.d.

$$x(t+1) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

$|\lambda_i| < 1, \forall i \quad \implies \quad \text{sistema asintoticamente stabile}$

Stabilità di sistemi lineari a t.d.

$$x(t+1) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

$|\lambda_i| < 1, \forall i \quad \implies \quad$ sistema asintoticamente stabile

$|\lambda_i| \leq 1, \forall i$ e $\nu_i = g_i$ se $|\lambda_i| = 1 \quad \implies \quad$ sistema semplicemente stabile

Stabilità di sistemi lineari a t.d.

$$x(t+1) = Fx(t), \quad F \in \mathbb{R}^{n \times n} \text{ con autovalori } \{\lambda_i\}_{i=1}^k$$

$|\lambda_i| < 1, \forall i \implies$ sistema asintoticamente stabile

$|\lambda_i| \leq 1, \forall i$ e
 $\nu_i = g_i$ se $|\lambda_i| = 1 \implies$ sistema semplicemente stabile

$\exists \lambda_i$ tale che $|\lambda_i| > 1$
o $|\lambda_i| = 1$ e $\nu_i > g_i \implies$ sistema instabile

Stabilità vs. BIBO stabilità

$$\dot{x}(t) = Fx(t) + Gu(t)$$

$$y(t) = Hx(t) + Ju(t)$$

$$x(t+1) = Fx(t) + Gu(t)$$

$$y(t) = Hx(t) + Ju(t)$$

Definizione: Un sistema lineare si dice BIBO stabile se per ogni vettore d'ingresso con componenti limitate in t la corrispondente uscita forzata ha componenti limitate in t .

Stabilità vs. BIBO stabilità

$$\dot{x}(t) = Fx(t) + Gu(t)$$

$$x(t+1) = Fx(t) + Gu(t)$$

$$y(t) = Hx(t) + Ju(t)$$

$$y(t) = Hx(t) + Ju(t)$$

$$W(s) = H(sI - F)^{-1} + J$$

Definizione: Un sistema lineare si dice BIBO stabile se per ogni vettore d'ingresso con componenti limitate in t la corrispondente uscita forzata ha componenti limitate in t .

Teorema: ^(t.c.) Siano $\{p_i\}_{i=1}^r$ i poli della matrice di trasferimento del sistema ridotta ai minimi termini, *cioè dopo tutte le possibili cancellazioni zero-polo dei suoi elementi*. Il sistema è BIBO stabile se e solo se $\Re[p_i] < 0$ per ogni $i = 1, 2, \dots, r$.

$$\hookrightarrow |p_i| < 1 \quad (\text{t.d.})$$

Stabilità asintotica \implies BIBO stabilità

$$\text{poli}(W(s)) \subseteq \text{autovalori}(F)$$

In questa lezione

- ▷ Stabilità di sistemi lineari
- ▷ Teorema di linearizzazione per la stabilità di sistemi non lineari

Teorema di linearizzazione a t.c.

$\dot{x}(t) = f(x(t))$: sistema non lineare con punto di equilibrio $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$

Teorema di linearizzazione a t.c.

$\dot{x}(t) = f(x(t))$: sistema non lineare con punto di equilibrio \bar{x}
 \rightarrow matrice Jacobiana di f valutata in \bar{x}

Teorema: Sia $\dot{\delta}_x(t) = F\delta_x(t)$ il sistema linearizzato di $\dot{x}(t) = f(x(t))$ attorno a \bar{x} e siano $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ gli autovalori di F . Allora:

- 1 Se il sistema linearizzato è asintoticamente stabile ($\Re[\lambda_i] < 0, \forall i$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio asintoticamente stabile per il sistema non lineare.
- 2 Se il sistema linearizzato ha un autovalore con parte reale positiva ($\exists i$ tale che $\Re[\lambda_i] > 0$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio instabile per il sistema non lineare.

||
non semplicemente stabile

Teorema di linearizzazione a t.c.

$\dot{x}(t) = f(x(t))$: sistema non lineare con punto di equilibrio \bar{x}

Teorema: Sia $\dot{\delta}_x(t) = F\delta_x(t)$ il sistema linearizzato di $\dot{x}(t) = f(x(t))$ attorno a \bar{x} e siano $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ gli autovalori di F . Allora:

- 1 Se il sistema linearizzato è asintoticamente stabile ($\Re[\lambda_i] < 0, \forall i$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio asintoticamente stabile per il sistema non lineare.
- 2 Se il sistema linearizzato ha un autovalore con parte reale positiva ($\exists i$ tale che $\Re[\lambda_i] > 0$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio instabile per il sistema non lineare.

Caso critico: $\Re[\lambda_i] \leq 0, \forall i$, e $\exists i: \Re[\lambda_i] = 0$

Teorema di linearizzazione a t.c.: esempi

1. $\dot{x} = \sin x$ $\bar{x} = 0$
 $\bar{x} = \pi$

2.
$$\begin{cases} \dot{x}_1 = x_1 - x_2 - x_1(x_1^2 + x_2^2) \\ \dot{x}_2 = x_1 + x_2 - x_2(x_1^2 + x_2^2) \end{cases} \quad \begin{bmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

3. $\dot{x} = \alpha x^3, \quad \alpha \in \mathbb{R}, \bar{x} = 0$

Teorema di linearizzazione a t.d.

$x(t+1) = f(x(t))$: sistema non lineare con punto di equilibrio \bar{x}

Teorema: Sia $\delta_x(t+1) = F\delta_x(t)$ il sistema linearizzato di $x(t+1) = f(x(t))$ attorno a \bar{x} e siano $\lambda_1, \dots, \lambda_k$ gli autovalori di F . Allora:

- 1 Se il sistema linearizzato è asintoticamente stabile ($|\lambda_i| < 1, \forall i$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio asintoticamente stabile per il sistema non lineare.
- 2 Se il sistema linearizzato ha un autovalore con modulo maggiore di uno ($\exists i$ tale che $|\lambda_i| > 1$), allora \bar{x} è un punto di equilibrio instabile per il sistema non lineare.

Caso critico: $|\lambda_i| \leq 1, \forall i$, e $\exists i: |\lambda_i| = 1$

Teoria dei Sistemi e Controllo Ottimo e Adattativo (C. I.)

Teoria dei Sistemi (Mod. A)

Docente: Giacomo Baggio

Lez. 11: Criteri di stabilità per sistemi lineari e non lineari

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Meccatronica

A.A. 2021-2022

✉ baggio@dei.unipd.it

🌐 [baggiogi.github.io](https://github.com/baggiogi)

Teorema di linearizzazione a t.c.: esempi

1. $\dot{x} = \sin x$ $\bar{x} = 0$
 $\bar{x} = \pi$

2. $\begin{cases} \dot{x}_1 = x_1 - x_2 - x_1(x_1^2 + x_2^2) \\ \dot{x}_2 = x_1 + x_2 - x_2(x_1^2 + x_2^2) \end{cases}$ $\begin{bmatrix} \bar{x}_1 \\ \bar{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

3. $\dot{x} = \alpha x^3$, $\alpha \in \mathbb{R}$, $\bar{x} = 0$

G. Baggio

Lez. 11: Stabilità di sistemi lineari e non lineari

17 Marzo 2022

1) $\dot{x} = \sin x$ $\bar{x} = 0$: $\dot{\delta}_x = \cos(\bar{x}) \delta_x \rightarrow \dot{\delta}_x = \delta_x$ $\lambda_1 = 1 \rightarrow \bar{x}$ instabile

$\bar{x} = \pi$: $\dot{\delta}_x = \cos(\bar{x}) \delta_x \rightarrow \dot{\delta}_x = -\delta_x$ $\lambda_1 = -1 \rightarrow \bar{x}$ asint. stabile

2) $\begin{cases} \dot{x}_1 = \overbrace{x_1 - x_2 - x_1(x_1^2 + x_2^2)}^{f_1(x_1, x_2)} \\ \dot{x}_2 = \underbrace{x_1 + x_2 - x_2(x_1^2 + x_2^2)}_{f_2(x_1, x_2)} \end{cases}$ $\bar{x} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

$$J_f(x) = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 - 3x_1^2 - x_2^2 & -1 - 2x_1x_2 \\ 1 - 2x_1x_2 & 1 - x_1^2 - 3x_2^2 \end{bmatrix}$$

$$\bar{F} = J_f(\bar{x}) = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \Delta_F(\lambda) = \det(\lambda I - F) = \det \begin{bmatrix} \lambda - 1 & 1 \\ -1 & \lambda - 1 \end{bmatrix}$$

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

$$= \lambda^2 - 2\lambda + 2$$

$$\lambda_{1,2} = \frac{2 \pm \sqrt{4 - 8}}{2} = \frac{2 \pm i2}{2} = 1 \pm i$$

$$\operatorname{Re}[\lambda_{1,2}] > 0 \rightarrow \bar{x} \text{ instabile}$$

$$3) \dot{x} = \alpha x^3, \quad \alpha \in \mathbb{R}, \quad \bar{x} = 0$$

$$\delta_{\dot{x}} = 3\alpha \bar{x}^2 \delta_x = 0 \quad \rightarrow \quad F = 0 \quad \rightarrow \quad \lambda_1 = 0 \quad \rightarrow \quad \text{caso critico del teorema di linearizzazione}$$