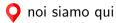
Teoria dei Sistemi e Controllo Ottimo e Adattativo (C. I.) Teoria dei Sistemi (Mod. A)

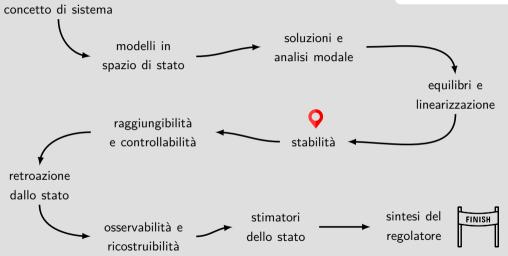
Docente: Giacomo Baggio

Lez. 11: Teorema di Krasowskii e teorema di Lyapunov per sistemi lineari

Corso di Laurea Magistrale in Ingegneria Meccatronica

A A 2020-2021





In questa lezione

- ▶ Teorema di Krasowskii
- ▶ Forme quadratiche e matrici (semi)definite positive
- ▶ Teorema di Lyapunov per sistemi lineari a t.c.
- ▶ Teorema di Lyapunov per sistemi lineari a t.d.

Ricapitolando...

$$\dot{x}(t) = f(x(t)), \quad \bar{x} \in \mathbb{R}^n$$
 equilibrio

$$\dot{z} = Fz$$
, sistema linearizzato attorno a \bar{x} , $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_k$ autovalori di F

- **1.** Se $\Re[\lambda_i] < 0$, $\forall i \implies \bar{x}$ as intoticamente stabile
- **2.** Se $\exists i$ tale che $\Re[\lambda_i] > 0 \implies \bar{x}$ instabile
- **3.** Se $\Re[\lambda_i] \leq 0$, $\forall i$, e $\exists i$ tale che $\Re[\lambda_i] = 0 \implies$ caso critico!

Con una funzione di Lyapunov V(x): 3.1. $\dot{V}(x)$ semidef. neg. $\Rightarrow \bar{x}$ sempl. stabile

3.2. $\dot{V}(x)$ def. neg. $\Rightarrow \bar{x}$ asint. stabile

Teorema di Krasowskii (t.c.)

Se abbiamo una V(x) con $\dot{V}(x)$ semidefinita negativa riusciamo a dire qualcosa riguardo alla **stabilità asintotica** di \bar{x} ?

Teorema: Sia

$$\mathcal{N} \triangleq \{x \in \mathbb{R}^n : \dot{V}(x) = 0\}.$$

Se esiste un intorno \mathcal{I} di \bar{x} tale che non esiste alcuna traiettoria (diversa da quella banale $x(t) = \bar{x}$, $\forall t$) che sia interamente contenuta in $\mathcal{N} \cap \mathcal{I}$, allora \bar{x} è asintoticamente stabile. Altrimenti, \bar{x} è semplicemente stabile.

1. Oscillatore armonico (m = k = 1):

$$egin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \ \dot{x}_2(t) \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0 & 1 \ -1 & 0 \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_1(t) \ x_2(t) \end{bmatrix}, \quad ar{x} = 0$$

$$V(x_1, x_2) = \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2$$

 $V(x_1,x_2)=0$, semidef. neg.

$$\mathcal{N} = \mathbb{R}^2$$

 $\implies \bar{x} = 0$ semplicemente stabile

2. Oscillatore armonico smorzato ($m = k = \nu = 1$):

$$egin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \ \dot{x}_2(t) \end{bmatrix} = egin{bmatrix} 0 & 1 \ -1 & -1 \end{bmatrix} egin{bmatrix} x_1(t) \ x_2(t) \end{bmatrix}, \quad ar{x} = 0$$

$$V(x_1, x_2) = \frac{1}{2}x_1^2 + \frac{1}{2}x_2^2$$

 $\dot{V}(x_1,x_2)=-x_2^2$, semidef. neg.

$$\mathcal{N} = \{x_1 = \alpha, x_2 = 0, \alpha \in \mathbb{R}\}\$$

 $\implies \bar{x} = 0$ as into ticamente stabile

3. Pendolo semplice ($m = \ell = 1$):

$$egin{cases} \dot{x}_1(t) = x_2(t) \ \dot{x}_2(t) = -g \sin x_1(t) \end{cases} ar{x} = 0$$

$$V(x_1, x_2) = g(1 - \cos x_1) + \frac{1}{2}x_2^2$$
 $\dot{V}(x_1, x_2) = 0$, semidef. neg.

$$\mathcal{N}=\mathbb{R}^2$$

 $\implies \bar{x} = 0$ semplicemente stabile

4. Pendolo semplice con attrito ($m = \ell = \nu = 1$):

$$egin{cases} \dot{x}_1(t) = x_2(t) \ \dot{x}_2(t) = -g\sin x_1(t) - x_2(t) \end{cases}$$
 $ar{x} = 0$

$$V(x_1,x_2)=g(1-\cos x_1)+rac{1}{2}x_2^2$$
 $\dot{V}(x_1,x_2)=-x_2^2$, semidef. neg.

$$\mathcal{N} = \{x_1 = \alpha, x_2 = 0, \alpha \in \mathbb{R}\}\$$

$$\implies \bar{x} = 0$$
 as into ticamente stabile

5.
$$\begin{cases} \dot{x}_1(t) = -x_1^3(t) \\ \dot{x}_2(t) = -x_1^2(t)x_2(t) \end{cases}$$
 $\bar{x} = 0$

$$V(x_1,x_2)=x_1^2+x_2^2$$

$$\dot{V}(x_1, x_2) = -2x_1^2(x_1^2 + x_2^2)$$
, semidef. neg.

$$\mathcal{N} = \{x_1 = 0, x_2 = \alpha, \alpha \in \mathbb{R}\}\$$

$$\implies \bar{x} = 0$$
 semplicemente stabile

Teorema di Krasowskii (t.d.)

$$x(t+1) = f(x(t)), \quad \bar{x} \in \mathbb{R}^n$$
 equilibrio

Teorema: Sia

$$\mathcal{N} \triangleq \{x \in \mathbb{R}^n : \Delta V(x) = 0\}.$$

Se esiste un intorno \mathcal{I} di \bar{x} tale che non esiste alcuna traiettoria (diversa da quella banale $x(t) = \bar{x}$, $\forall t$) che sia interamente contenuta in $\mathcal{N} \cap \mathcal{I}$, allora \bar{x} è asintoticamente stabile. Altrimenti, \bar{x} è semplicemente stabile.

Funzioni di Lyapunov quadratiche

$$V(x_{1}, x_{2}) = \begin{bmatrix} x_{1} & x_{2} \end{bmatrix} \underbrace{\begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} \\ p_{12} & p_{22} \end{bmatrix}}_{=x} \underbrace{\begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}}_{=x} = p_{11}x_{1}^{2} + p_{22}x_{2}^{2} + 2p_{12}x_{1}x_{2}$$

$$P = P^{\top} \implies \exists T \in \mathbb{R}^{2 \times 2}, \ TT^{\top} = I \text{ tale che } T^{\top}PT = \begin{bmatrix} \lambda_{1} & 0 \\ 0 & \lambda_{2} \end{bmatrix}$$

$$\implies V(x_{1}, x_{2}) = x^{\top}T^{\top} \begin{bmatrix} \lambda_{1} & 0 \\ 0 & \lambda_{2} \end{bmatrix} \underbrace{Tx}_{y} = \begin{bmatrix} y_{1} & y_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_{1} & 0 \\ 0 & \lambda_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y_{1} \\ y_{2} \end{bmatrix} = \lambda_{1}y_{1}^{2} + \lambda_{2}y_{2}^{2}$$

$$\implies \min\{\lambda_{1}, \lambda_{2}\} \|y\|^{2} \le V(x_{1}, x_{2}) \le \max\{\lambda_{1}, \lambda_{2}\} \|y\|^{2}$$

$$\implies V(x_1,x_2)$$
 (semi)definita positiva $\iff \lambda_1,\lambda_2 > (\ge)$ 0

Matrici (semi)definite positive, negative, indefinite

Definizione: Una matrice $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simmetrica $(P = P^{\top})$ con autovalori $\lambda_1, \lambda_2, \ldots, \lambda_k$, si dice (semi)definita positiva se $\lambda_1, \lambda_2, \ldots, \lambda_k > (\geq)$ 0. Se P è (semi)definita positiva, scriviamo $P \succ (\succeq)$ 0.

N.B. $P = P^{\top}$ (semi)definita positiva $\implies V(x) = x^{\top}Px$ (semi)definita positiva

Definizione: Una matrice $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simmetrica $(P = P^{\top})$ con autovalori $\lambda_1, \lambda_2, \ldots, \lambda_k$, si dice (semi)definita negativa se $\lambda_1, \lambda_2, \ldots, \lambda_k < (\leq)$ 0. Se P è (semi)definita negativa, scriviamo $P \prec (\preceq)$ 0.

Definizione: Una matrice $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simmetrica $(P = P^{\top})$ si dice indefinita se non è né semidefinita positiva né semidefinita negativa.

Test di Sylvester

Fatto: Una matrice $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$ simmetrica $(P = P^{\top})$ è definita positiva se e solo se tutti i minori principali (nord-ovest) di P sono positivi.

Esempi:

1.
$$P = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 3 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix} \implies P$$
 definita positiva

2.
$$P = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \implies P$$
 semidefinita negativa

Sistemi lineari e funzioni di Lyapunov quadratiche (t.c.)

$$\dot{x}(t) = Fx(t)$$
, equilibrio $\bar{x} = 0$

Consideriamo la forma quadratica: $V(x) = x^{T}Px$, $P \succ 0$

Come scegliere P affinchè V(x) sia una funzione di Lyapunov per il sistema ??

Per il teorema di Lyapunov: $\dot{V}(x)$ deve essere (semi)definita negativa !!

Sistemi lineari e teorema di Lyapunov (t.c.)

$$\dot{V}(x) = \dot{x}^{\top} P x + x^{\top} P \dot{x} = x^{\top} F^{\top} P x + x^{\top} P F x = x^{\top} (F^{\top} P + P F) x \quad \text{semidef. neg.}$$

$$\Longrightarrow F^{\top} P + P F = -Q, \quad Q \succeq 0 \quad \text{(Equazione di Lyapunov a t.c.)}$$

Teorema: Dato un sistema $\dot{x} = Fx$ e una matrice $P \succ 0$:

- **1** Se $F^{\top}P + PF = -Q$ con $Q \succeq 0$ allora il sistema è semplicemente stabile.
- 2 Se $F^{\top}P + PF = -Q$ con $Q \succ 0$ allora il sistema è asintoticamente stabile.

Esempi

1.
$$F = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$$
, $P = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \succ 0 \implies Q = -(F^TP + PF)$ definita positiva

2.
$$F = \begin{bmatrix} -1 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$
, $P = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \succ 0 \implies Q = -(F^TP + PF)$ indefinita

Equazione di Lyapunov (t.c.)

Come scegliere P affinchè V(x) sia una funzione di Lyapunov per il sistema ??

Teorema: Dato un sistema $\dot{x} = Fx$ asintoticamente stabile, per ogni $Q \succ 0$ esiste un'unica matrice $P \succ 0$ tale che

$$F^{\top}P + PF = -Q.$$

Inoltre P è data dall'espressione

$$P = \int_0^\infty e^{F^{\mathsf{T}}t} Q e^{Ft} \mathsf{d}t.$$

Esempi

1.
$$F = \begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 0 & -2 \end{bmatrix}$$
, $Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \succ 0 \implies P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{1}{4} \end{bmatrix}$ definita positiva

2.
$$F = \begin{bmatrix} -1 & 3 \\ 0 & -1 \end{bmatrix}$$
, $Q = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \succ 0 \implies P = \begin{bmatrix} \frac{1}{2} & \frac{3}{4} \\ \frac{3}{4} & \frac{11}{4} \end{bmatrix}$ definita positiva

Test per la stabilità asintotica di sistemi lineari a t.c.

- **1.** Fissare una $Q \succ 0$ (presa a caso)
- **2.** Risolvere il sistema di equazioni lineari $F^{\top}P + PF = -Q$
 - **2.1** Se il sistema non ammette soluzioni o ne ammette infinite allora il sistema **non è** asintoticamente stabile
 - 2.2 Se il sistema ammette un'unica soluzione allora:
 - **2.2.1** Se P > 0 allora il sistema è asintoticamente stabile
 - **2.2.2** Se $P \not\succ 0$ allora il sistema **non è** asintoticamente stabile

Osservazioni

1. Il test non permette di concludere nulla circa la stabilità semplice del sistema.

2. La condizione $P \succ 0$ (verificabile tramite test di Sylvester) è essenziale per determinare al stabilità asintotica e non può essere sostituita con $P \succeq 0$.

3. Il test è vantaggioso da un punto di vista computazionale. Infatti permette di decidere circa la stabilità asintotica (o meno) del sistema evitando completamente il calcolo esplicito degli autovalori di F (spesso impraticabile per dimensioni n > 2) !!

Sistemi lineari e funzioni di Lyapunov quadratiche (t.d.)

$$x(t+1) = Fx(t)$$
, equilibrio $\bar{x} = 0$

Consideriamo la forma quadratica: $V(x) = x^{T}Px$, P > 0

$$\Delta V(x(t)) = V(x(t+1)) - V(x(t)) = x^\top (t+1) P x(t+1) - x^\top (t) P x(t)$$

$$= x^\top (F^\top P F - P) x \quad \text{semidef. neg.}$$

$$\implies F^{\top}PF - P = -Q, \quad Q \succeq 0$$
 (Equazione di Lyapunov a t.d.)

Sistemi lineari, teorema ed equazione di Lyapunov (t.d.)

Teorema: Dato un sistema x(t+1) = Fx(t) e una matrice $P \succ 0$:

- **1** Se $F^{\top}PF P = -Q$ con $Q \succeq 0$ allora il sistema è semplicemente stabile.
- **2** Se $F^{\top}PF P = -Q$ con $Q \succ 0$ allora il sistema è asintoticamente stabile.

Teorema: Dato un sistema x(t+1) = Fx(t) asintoticamente stabile, per ogni Q > 0 esiste un'unica matrice P > 0 tale che

$$F^{\top}PF - P = -Q.$$

Inoltre *P* è data dall'espressione

$$P = \sum_{t=0}^{\infty} (F^{\top})^t Q F^t.$$