

Controlli automatici

Sistemi a tempo discreto

Prof. Paolo Rocco (paolo.rocco@polimi.it)

Politecnico di Milano

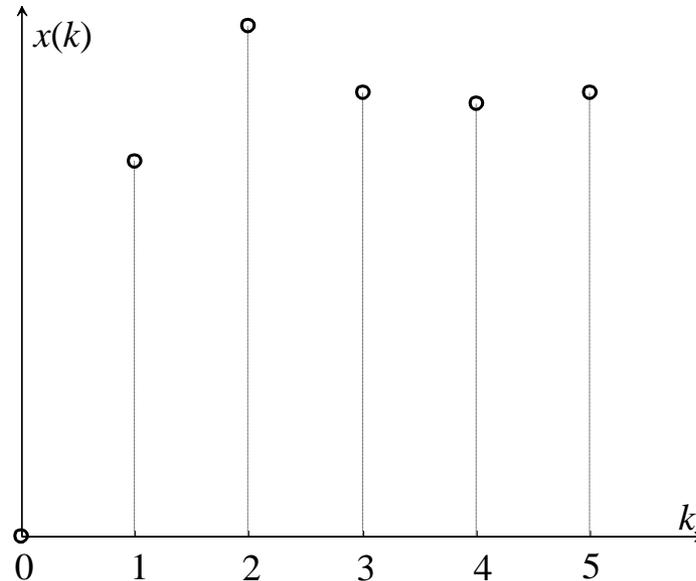
Dipartimento di Elettronica, Informazione e Bioingegneria



Introduzione



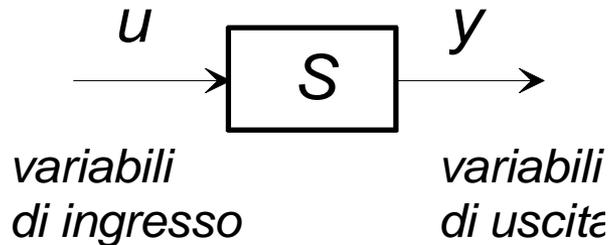
Un sistema dinamico a tempo discreto è caratterizzato dal fatto che tutte le variabili del sistema sono funzioni di una **variabile temporale k che assume solo valori interi**.



Le **motivazioni** dello studio dei sistemi a tempo discreto sono duplici:

- migliore comprensione di alcuni aspetti del controllo digitale (eseguito al calcolatore)
- studio di sistemi (economici, ecologici, sociologici, ecc.) che si lasciano naturalmente descrivere come sistemi a tempo discreto

Sistema dinamico a tempo discreto



Il **sistema dinamico a tempo discreto** è caratterizzato da un certo numero (m) di ingressi e un certo numero (p) di uscite.

Il numero minimo di condizioni iniziali che occorre assegnare per determinare tutte le uscite del sistema, noti gli andamenti degli ingressi a partire dall'istante iniziale, prende il nome di **ordine** del sistema: lo si indica con n .

Il sistema si lascia descrivere per mezzo di n **equazioni alle differenze**, cui si aggiungono p equazioni algebriche per determinare le uscite.

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

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{g}(\mathbf{x}(k), \mathbf{u}(k), k)$$

Si usano le stesse classificazioni viste per i sistemi a tempo continuo: sistemi SISO e MIMO, strettamente propri e no, lineari e non lineari, tempo invarianti e varianti.

Movimento ed equilibrio



Assegnata una condizione iniziale all'istante k_0 ed un ingresso a partire da k_0 , definiamo **movimento** dello stato la soluzione delle equazioni di stato corredate dalla condizione iniziale assegnata e movimento dell'uscita la conseguente uscita, ricavabile dalla trasformazione d'uscita.

L'**equilibrio** è un particolare movimento costante nel tempo a seguito di un ingresso costante nel tempo.

Per determinare gli stati di equilibrio corrispondenti a un ingresso \bar{u} si impone che:

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

Pertanto gli stati di equilibrio sono le soluzioni dell'equazione implicita:

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

Si danno le stesse definizioni, viste a tempo continuo, di movimento stabile, instabile, asintoticamente stabile.

Esempio: algoritmo numerico



Si supponga di dover risolvere numericamente l'equazione scalare

$$z = f(z)$$

con f generica funzione non lineare. Un metodo per risolvere l'equazione può consistere nel partire da una certa soluzione iniziale di tentativo x_0 ed iterare secondo la formula:

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

Sistema dinamico non lineare tempo invariante: l'indice temporale k scandisce le successive iterazioni dell'algoritmo

$$x(0) = x_0$$

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

Gli equilibri del sistema sono le soluzioni dell'equazione data

Se $f(z) = -z^3$  $x(k+1) = -x(k)^3$

$$x(1) = -(1/2)^3 = -1/8$$

Partendo da $x(0) = 1/2$  $x(2) = -(-1/8)^3 = 1/512$

$$x(3) = -(1/512)^3 = -1/134217728$$

Esempio: sistema economico



Consideriamo un **sistema economico** in cui definiamo le variabili:

- $y(k)$: reddito nazionale nell'anno k
- $c(k)$: consumi nell'anno k
- $i(k)$: investimenti privati nell'anno k
- $u(k)$: spesa pubblica nell'anno k

Il sistema può essere descritto dalle equazioni:

$$y(k) = c(k) + i(k) + u(k)$$

$$c(k) = \alpha y(k-1)$$

$$i(k) = \beta(c(k) - c(k-1))$$

Rappresentiamo queste equazioni in termini di sistema dinamico, introducendo le variabili di stato:

$$x_1(k) = c(k)$$

$$x_2(k) = i(k)$$

Esempio: sistema economico



Traslando le ultime due equazioni di un passo in avanti, si ottiene:

$$\begin{aligned}x_1(k+1) &= c(k+1) = \alpha y(k) = \alpha(c(k) + i(k) + u(k)) = \\ &= \alpha x_1(k) + \alpha x_2(k) + \alpha u(k)\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}x_2(k+1) &= i(k+1) = \beta(c(k+1) - c(k)) = \beta(\alpha(c(k) + i(k) + u(k)) - c(k)) = \\ &= \beta(\alpha - 1)x_1(k) + \beta\alpha x_2(k) + \beta\alpha u(k)\end{aligned}$$

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

Il sistema è SISO, lineare, tempo invariante, non strettamente proprio.

Quando tutte le equazioni del sistema sono lineari nelle variabili di stato e di ingresso e non dipendono esplicitamente dal tempo, il sistema si definisce **lineare tempo invariante (LTI)** ed è descritto dalle equazioni:

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{B}u(k)$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{C}\mathbf{x}(k) + \mathbf{D}u(k)$$

Calcoliamo iterativamente il movimento dello stato a partire da una condizione iniziale, assegnato un ingresso:

$$\mathbf{x}(1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(0) + \mathbf{B}u(0) = \mathbf{A}\mathbf{x}_0 + \mathbf{B}u(0)$$

$$\mathbf{x}(2) = \mathbf{A}\mathbf{x}(1) + \mathbf{B}u(1) = \mathbf{A}^2\mathbf{x}_0 + \mathbf{A}\mathbf{B}u(0) + \mathbf{B}u(1)$$

$$\mathbf{x}(3) = \mathbf{A}\mathbf{x}(2) + \mathbf{B}u(2) = \mathbf{A}^3\mathbf{x}_0 + \mathbf{A}^2\mathbf{B}u(0) + \mathbf{A}\mathbf{B}u(1) + \mathbf{B}u(2)$$

⋮

Per induzione possiamo trovare la formula del movimento dello stato e quindi dell'uscita.

Moto libero e forzato

$$\begin{aligned} \mathbf{x}(k) &= \mathbf{A}^k \mathbf{x}_0 + \sum_{i=0}^{k-1} [\mathbf{A}^{k-i-1} \mathbf{B}u(i)] \\ \mathbf{y}(k) &= \mathbf{C}\mathbf{A}^k \mathbf{x}_0 + \sum_{i=0}^{k-1} [\mathbf{C}\mathbf{A}^{k-i-1} \mathbf{B}u(i)] + \mathbf{D}u(k) \end{aligned}$$

\downarrow \downarrow

Moto libero Moto forzato

Poiché il moto libero è lineare nello stato iniziale e il moto forzato è lineare nell'ingresso vale il [principio di sovrapposizione degli effetti](#).

Equilibri nei sistemi LTI



$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{B}\mathbf{u}(k)$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{C}\mathbf{x}(k) + \mathbf{D}\mathbf{u}(k)$$

Gli **equilibri** in un sistema LTI si individuano con l'equazione:

$$\bar{\mathbf{x}} = \mathbf{A}\bar{\mathbf{x}} + \mathbf{B}\bar{\mathbf{u}}$$

Se la matrice $\mathbf{I} - \mathbf{A}$ è invertibile, ossia se \mathbf{A} non ha autovalori in $s=1$, esiste un solo stato di equilibrio, dato dall'espressione:

$$\bar{\mathbf{x}} = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B}\bar{\mathbf{u}}$$

Inoltre risulta:

$$\bar{\mathbf{y}} = \mu \bar{\mathbf{u}}$$

con:

$$\mu = \mathbf{C}(\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B} + \mathbf{D} \quad \text{guadagno statico del sistema}$$

Altre proprietà dei sistemi LTI



$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{B}\mathbf{u}(k)$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{C}\mathbf{x}(k) + \mathbf{D}\mathbf{u}(k)$$

- **Cambiamento di variabili di stato**: valgono le stesse formule dei sistemi a tempo continuo

$$\hat{\mathbf{x}}(k) = \mathbf{T}\mathbf{x}(k), \quad \det(\mathbf{T}) \neq 0 \quad \longrightarrow \quad \begin{aligned} \hat{\mathbf{x}}(k+1) &= \hat{\mathbf{A}}\hat{\mathbf{x}}(k) + \hat{\mathbf{B}}\mathbf{u}(k) & \hat{\mathbf{A}} &= \mathbf{T}\mathbf{A}\mathbf{T}^{-1}, & \hat{\mathbf{B}} &= \mathbf{T}\mathbf{B}, \\ \mathbf{y}(k) &= \hat{\mathbf{C}}\hat{\mathbf{x}}(k) + \hat{\mathbf{D}}\mathbf{u}(k) & \hat{\mathbf{C}} &= \mathbf{C}\mathbf{T}^{-1}, & \hat{\mathbf{D}} &= \mathbf{D} \end{aligned}$$

- **Raggiungibilità**: definizione e test sono gli stessi dei sistemi a tempo continuo

$$\mathbf{K}_r = \begin{bmatrix} \mathbf{B} & \mathbf{A}\mathbf{B} & \mathbf{A}^2\mathbf{B} & \dots & \mathbf{A}^{n-1}\mathbf{B} \end{bmatrix} \quad \longrightarrow \quad \text{Sistema completamente raggiungibile se e solo se } \text{rank}(\mathbf{K}_r) = n$$

- **Osservabilità**: definizione e test sono gli stessi dei sistemi a tempo continuo

$$\mathbf{K}_o = \begin{bmatrix} \mathbf{C}^T & \mathbf{A}^T\mathbf{C}^T & \dots & \mathbf{A}^{T^{n-1}}\mathbf{C}^T \end{bmatrix} \quad \longrightarrow \quad \text{Sistema completamente osservabile se e solo se } \text{rank}(\mathbf{K}_o) = n$$

Stabilità nei sistemi LTI



Per i sistemi LTI a tempo discreto valgono considerazioni sulla **stabilità** del tutto analoghe a quelle fatte a tempo continuo:

- la stabilità è una proprietà del sistema (tutti i movimenti sono asintoticamente stabili, stabili o instabili).
- la stabilità si può valutare studiando i moti liberi del sistema

Introdotte le variabili $\delta \mathbf{x}$ (differenza tra movimento perturbato e movimento nominale):

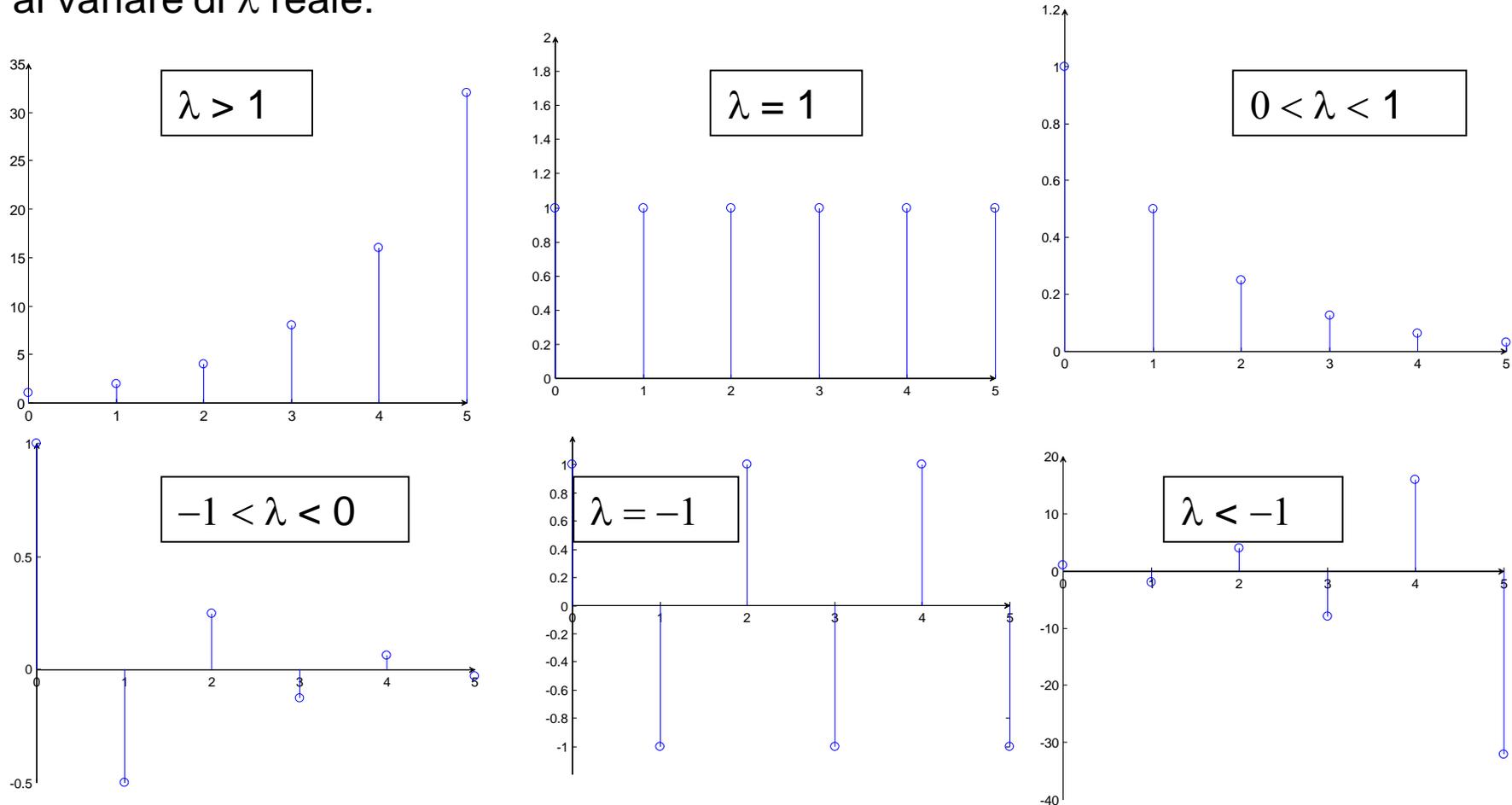
$$\delta \mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A} \delta \mathbf{x}(k) \quad \longrightarrow \quad \delta \mathbf{x}(k) = \mathbf{A}^k \delta \mathbf{x}(0)$$

Se \mathbf{A} è diagonalizzabile, cioè: $\exists \mathbf{T} : \mathbf{T} \mathbf{A} \mathbf{T}^{-1} = \hat{\mathbf{A}} = \text{diag}\{\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n\}$

$$\delta \mathbf{x}(k) = (\mathbf{T}^{-1} \hat{\mathbf{A}} \mathbf{T})^k \delta \mathbf{x}(0) = \mathbf{T}^{-1} \hat{\mathbf{A}}^k \mathbf{T} \delta \mathbf{x}(0) = \mathbf{T}^{-1} \begin{bmatrix} \lambda_1^k & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2^k & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & 0 & \lambda_n^k \end{bmatrix} \mathbf{T} \delta \mathbf{x}(0)$$

Modi

Le componenti del moto libero del sistema sono quindi combinazioni lineari degli esponenziali degli autovalori (**modi**). Di seguito sono riportati gli andamenti di λ^k al variare di λ reale:



Criterio degli autovalori



Naturalmente, accanto ad un autovalore complesso $\lambda_j = \rho_j e^{i\theta_j}$ ci sarà anche il coniugato e la combinazione dei due termini darà luogo ad un termine reale del tipo $\rho_j^k \cos(\theta_j k + \phi_j)$.

Possiamo quindi osservare che:

- se tutti gli autovalori hanno modulo minore di 1, tutti i moti liberi sono limitati e decadono a zero
- se non ci sono autovalori a modulo maggiore di 1, ma ce ne sono a modulo unitario, nessun moto libero diverge, ma vi sono moti liberi che non decadono a zero
- se c'è almeno un autovalore a modulo maggiore di 1, almeno un moto libero non è limitato.

Criterio degli autovalori



Dall'analisi dei modi del sistema si possono trarre le seguenti conclusioni (valide per matrice \mathbf{A} diagonalizzabile):

Un sistema dinamico LTI a tempo discreto è:

- **asintoticamente stabile**: se e solo se tutti gli autovalori di \mathbf{A} hanno modulo minore di 1
- **stabile**: se e solo se tutti gli autovalori di \mathbf{A} hanno modulo minore o uguale a 1 e ne esistono a modulo uguale a 1
- **instabile**: se e solo se esistono autovalori di \mathbf{A} a modulo maggiore di 1



Criterio degli autovalori



Due osservazioni:

- 1) L'analisi della stabilità è del tutto indipendente dalla scelta delle variabili di stato: la proprietà di stabilità è una **proprietà strutturale** del sistema dinamico
- 2) Se la matrice A non è diagonalizzabile, l'enunciato precedentemente va precisato:
se vi sono autovalori multipli a modulo unitario (e non vi sono autovalori a modulo maggiore di 1), il sistema è instabile se per almeno uno degli autovalori a modulo unitario la **molteplicità geometrica** (numero degli autovettori linearmente indipendenti associati all'autovalore) è inferiore alla **molteplicità algebrica** (molteplicità con cui l'autovalore è radice del polinomio caratteristico)

Esempio: sistema economico



Torniamo all'esempio economico, in cui:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \alpha & \alpha \\ \beta(\alpha - 1) & \beta\alpha \end{bmatrix}$$

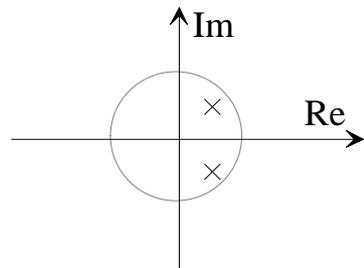
Posto $\alpha=0.5$, $\beta=1$:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 \\ -0.5 & 0.5 \end{bmatrix}$$

Gli autovalori sono le radici del polinomio caratteristico:

$$\chi_A(\lambda) = \begin{vmatrix} \lambda - 0.5 & -0.5 \\ 0.5 & \lambda - 0.5 \end{vmatrix} = (\lambda - 0.5)^2 + 0.25 = \lambda^2 - \lambda + 0.5$$

$$\lambda = \frac{1 \pm \sqrt{1 - 2}}{2} = \frac{1 \pm j}{2}$$



Gli autovalori hanno modulo minore di 1: il sistema è asintoticamente stabile

Stabilità: analisi del polinomio caratteristico



Anche per i sistemi a tempo discreto è possibile studiare la stabilità evitando il calcolo diretto degli autovalori, ma studiando i coefficienti del polinomio caratteristico della matrice \mathbf{A} :

$$\varphi(z) = \det(z\mathbf{I} - \mathbf{A}) = \varphi_0 z^n + \varphi_1 z^{n-1} + \varphi_2 z^{n-2} + \dots + \varphi_n$$

Si può procedere in due modi:

- introdurre un criterio (criterio di Jury) che fornisce direttamente le condizioni per cui il polinomio ha tutte le radici a modulo minore di 1
- ricondursi con un cambiamento di variabili a un polinomio che ha radici a parte reale negativa se e solo se il polinomio originario le ha a modulo minore di 1, e quindi usare il criterio di Routh


$$z = \frac{1+s}{1-s} \quad \text{trasformazione bilineare}$$

Trasformazione bilineare: esempio

Consideriamo il polinomio:

$$\varphi(z) = 8z^3 - 12z^2 + 6z - 1$$

Applicando la trasformazione bilineare ed uguagliando a zero si ottiene:

$$8\left(\frac{1+s}{1-s}\right)^3 - 12\left(\frac{1+s}{1-s}\right)^2 + 6\left(\frac{1+s}{1-s}\right) - 1 = 0$$



$$8(1+s)^3 - 12(1+s)^2(1-s) + 6(1+s)(1-s)^2 - (1-s)^3 = 0$$



$$27s^3 + 27s^2 + 9s + 1 = 0$$

Tabella di Routh:

27	9	0
27	1	0
8	0	
1		



polinomio in s ha
tutte le radici a p.r. < 0



polinomio in z ha tutte le
radici a modulo < 1

Stabilità degli equilibri



Dato il sistema non lineare:

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{f}(\mathbf{x}(k), \mathbf{u}(k)) \quad \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n \quad \mathbf{u} \in \mathbb{R}^m$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{g}(\mathbf{x}(k), \mathbf{u}(k)) \quad \mathbf{y} \in \mathbb{R}^p$$

consideriamo l'equilibrio caratterizzato da:

$$\mathbf{u}(k) = \bar{\mathbf{u}}, \mathbf{x}(k) = \bar{\mathbf{x}}, \mathbf{y}(k) = \bar{\mathbf{y}} \quad \forall k$$

Il comportamento del sistema nell'intorno dello stato di equilibrio è approssimabile con il **sistema linearizzato**:

$$\delta \mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A} \delta \mathbf{x}(k) + \mathbf{B} \delta \mathbf{u}(k) \quad \delta \mathbf{x}(k) = \mathbf{x}(k) - \bar{\mathbf{x}} \quad \delta \mathbf{u}(k) = \mathbf{u}(k) - \bar{\mathbf{u}}$$

$$\delta \mathbf{y}(k) = \mathbf{C} \delta \mathbf{x}(k) + \mathbf{D} \delta \mathbf{u}(k) \quad \delta \mathbf{y}(k) = \mathbf{y}(k) - \bar{\mathbf{y}}$$

dove:

$$\mathbf{A} = \left. \frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{x}} \right|_{\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{u}}}, \quad \mathbf{B} = \left. \frac{\partial \mathbf{f}}{\partial \mathbf{u}} \right|_{\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{u}}}, \quad \mathbf{C} = \left. \frac{\partial \mathbf{g}}{\partial \mathbf{x}} \right|_{\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{u}}}, \quad \mathbf{D} = \left. \frac{\partial \mathbf{g}}{\partial \mathbf{u}} \right|_{\bar{\mathbf{x}}, \bar{\mathbf{u}}}$$

Stabilità degli equilibri



Si consideri dunque la matrice \mathbf{A} del sistema linearizzato nell'intorno dello stato di equilibrio:

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

Si dimostrano i seguenti risultati:

- Se la matrice \mathbf{A} ha tutti autovalori a modulo minore di 1 (ossia se il sistema linearizzato è asintoticamente stabile) lo stato di equilibrio è **asintoticamente stabile**
- Se la matrice \mathbf{A} ha almeno un autovalore a modulo maggiore di 1 lo stato di equilibrio è **instabile**

Se la matrice \mathbf{A} ha autovalori a modulo uguale a 1 e non ne ha a modulo maggiore di 1, occorrono approssimazioni del sistema dinamico di ordine superiore rispetto al sistema linearizzato.

Approccio nel dominio delle trasformate



Si consideri nuovamente un sistema LTI:

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{B}u(k)$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{C}\mathbf{x}(k) + \mathbf{D}u(k)$$

Analogamente a quanto fatto a tempo continuo, possiamo considerare una rappresentazione alternativa del sistema, ottenuta introducendo i vettori $\mathbf{U}(z)$ e $\mathbf{Y}(z)$, rispettivamente vettori delle **trasformate** degli ingressi e delle uscite del sistema dinamico:



Anche in questo caso il legame ingresso-uscita nel dominio delle trasformate è espresso da equazioni algebriche.

Per i sistemi a tempo discreto si usa la **trasformata Zeta**.



La trasformata Zeta

Si consideri una generica funzione reale $v(k)$, definita per k intero ≥ 0 .
La funzione della variabile complessa z , definita dalla serie:

$$V(z) = \sum_{k=0}^{\infty} v(k)z^{-k}$$

si dice **trasformata Zeta** di v .

In generale la serie converge solo per valori di z esterni a un cerchio (ovvero nel *co-cerchio*) centrato nell'origine del piano complesso, cioè per $|z| > r > 0$.

Tuttavia si assume come trasformata la funzione che, nel co-cerchio di convergenza della serie, coincide con la somma della serie stessa: in questo modo la trasformata è definita quasi ovunque nel piano complesso.

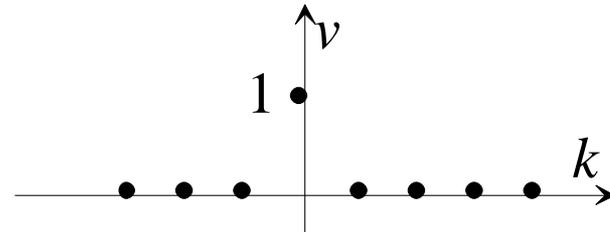
Esempi

Impulso

Consideriamo l'impulso unitario a tempo discreto (delta di Kronecker):

$$v(k) = \text{imp}(k) = \delta_0(k) = \begin{cases} 1, & k = 0 \\ 0, & k \neq 0 \end{cases}$$

risulta:



$$V(z) = \sum_{k=0}^{\infty} v(k)z^{-k} = v(0) + v(1)z^{-1} + v(2)z^{-2} + \dots = 1 + 0 + 0 + \dots = 1$$

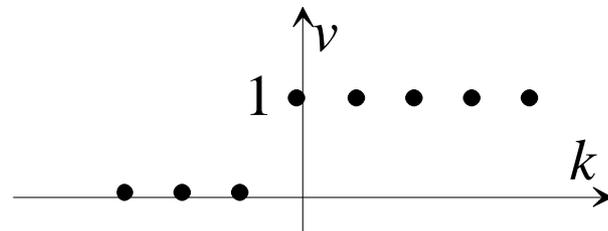
Esponenziale

Consideriamo l'esponenziale a tempo discreto $v(k) = a^k$. Risulta:

$$V(z) = \sum_{k=0}^{\infty} a^k z^{-k} = \sum_{k=0}^{\infty} (az^{-1})^k = \frac{1}{1 - az^{-1}} = \frac{z}{z - a}, \quad \text{per } |az^{-1}| < 1 \quad (|z| > |a|)$$

Per $a=1$ si ha lo **scalino a tempo discreto**:

$$v(k) = \text{sca}(k) \Rightarrow V(z) = \frac{z}{z - 1}$$



Proprietà della trasformata



Linearità

$$v(k) = \alpha v_1(k) + \beta v_2(k) \Rightarrow V(z) = \alpha V_1(z) + \beta V_2(z)$$

Anticipi e ritardi

$$v_2(k) = v_1(k+1) \Rightarrow V_2(z) = z(V_1(z) - v_1(0))$$

$$v_2(k) = v_1(k-1) \Rightarrow V_2(z) = z^{-1}V_1(z)$$

Derivazione in z

$$v_2(k) = kv_1(k) \Rightarrow V_2(z) = -z \frac{dV_1(z)}{dz}$$

Valore iniziale

$$v(0) = \lim_{z \rightarrow \infty} V(z)$$

Valore finale (applicabile se i poli di V sono a modulo < 1 o in $z=1$)

$$v(\infty) = \lim_{z \rightarrow 1} [(z-1)V(z)]$$

Esempi

Rampa

$$\text{ram}(k) = k, \quad k \geq 0$$

Poiché $\text{ram}(k) = k \text{sca}(k)$, si ha:

$$Z[\text{ram}(k)] = -z \frac{d}{dz} Z[\text{sca}(k)] = -z \frac{d}{dz} \left[\frac{z}{z-1} \right] = \frac{z}{(z-1)^2}$$

Esponenziale

Consideriamo un segnale di trasformata: $V(z) = \frac{z}{z-a}$

Dai teoremi del valore iniziale e finale:

$$v(0) = \lim_{z \rightarrow \infty} V(z) = 1$$

$$\text{Se } |a| < 1 \Rightarrow v(\infty) = \lim_{z \rightarrow 1} [(z-1)V(z)] = \lim_{z \rightarrow 1} \left[(z-1) \frac{z}{z-a} \right] = 0$$

$$\text{Se } a = 1 \Rightarrow v(\infty) = \lim_{z \rightarrow 1} [(z-1)V(z)] = \lim_{z \rightarrow 1} \left[(z-1) \frac{z}{z-1} \right] = 1$$

coerente con il fatto
che $v(k) = a^k$

Trasformate notevoli



Utilizzando le proprietà della trasformata, si può compilare la seguente tabella di trasformate notevoli:

$v(k)$	$V(z)$
imp(k)	1
sca(k)	$\frac{z}{z-1}$
ram(k)	$\frac{z}{(z-1)^2}$
par(k)	$\frac{z}{(z-1)^3}$
a^k	$\frac{z}{z-a}$
ka^k	$\frac{az}{(z-a)^2}$

dove $\text{par}(k) = k(k-1)/2, k \geq 0$

Antitrasformata

Per trasformate Zeta razionali (rapporti di polinomi), si può utilizzare per l'antitrasformata il **metodo di Heaviside**, ossia di scomposizione in frazioni semplici. Di fatto conviene scomporre $V(z)/z$, secondo il seguente schema (per poli semplici):

$$\frac{V(z)}{z} = \frac{\alpha_0}{z} + \frac{\alpha_1}{z - p_1} + \dots + \frac{\alpha_n}{z - p_n}$$

$$V(z) = \alpha_0 + \alpha_1 \frac{z}{z - p_1} + \dots + \alpha_n \frac{z}{z - p_n}$$

$$v(k) = \alpha_0 \text{imp}(k) + \alpha_1 p_1^k + \dots + \alpha_n p_n^k, \quad k \geq 0$$

In alternativa si può usare il metodo della **lunga divisione**, che consiste nel dividere il polinomio a numeratore e quello a denominatore, in modo da trovare i primi campioni dell'antitrasformata:

$$V(z) = \frac{N(z)}{D(z)} = \beta_0 + \beta_1 z^{-1} + \beta_2 z^{-2} + \dots \Rightarrow \begin{aligned} v(0) &= \beta_0 \\ v(1) &= \beta_1 \\ v(2) &= \beta_2 \end{aligned}$$



Antitrasformata (esempio)

$$V(z) = \frac{3z+12}{z^2+5z+6}$$

Heaviside

$$\frac{V(z)}{z} = \frac{3z+12}{z(z+2)(z+3)} = \frac{\alpha_0}{z} + \frac{\alpha_1}{z+2} + \frac{\alpha_2}{z+3} = \frac{\alpha_0(z+2)(z+3) + \alpha_1z(z+3) + \alpha_2z(z+2)}{z(z+2)(z+3)}$$

Valutando il polinomio a numeratore in $z=0$, $z=-2$, $z=-3$, si ottiene:

$$\begin{cases} 6\alpha_0 = 12 \\ -2\alpha_1 = 6 \\ 3\alpha_2 = 3 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha_0 = 2 \\ \alpha_1 = -3 \\ \alpha_2 = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{aligned} V(z) &= 2 - 3\frac{z}{z+2} + \frac{z}{z+3} \\ &\Downarrow \\ v(k) &= 2\text{imp}(k) - 3(-2)^k + (-3)^k \end{aligned}$$

Lunga divisione

$3z+12$	z^2+5z+6	\Rightarrow	$v(0) = 0$			
$3z+15+18z^{-1}$	$3z^{-1}-3z^{-2}-3z^{-3}$			$v(1) = 3$		
$-3-18z^{-1}$					$v(2) = -3$	
$-3-15z^{-1}-18z^{-2}$						$v(3) = -3$
$-3z^{-1}+18z^{-2}$						

coerenti

Funzione di trasferimento



Si consideri il sistema LTI:

$$\mathbf{x}(k+1) = \mathbf{A}\mathbf{x}(k) + \mathbf{B}u(k)$$

$$\mathbf{y}(k) = \mathbf{C}\mathbf{x}(k) + \mathbf{D}u(k)$$

Applichiamo la trasformata Zeta ad entrambi i membri delle equazioni, supponendo lo stato iniziale nullo ($\mathbf{x}(0)=0$):

$$\begin{aligned} z\mathbf{X}(z) &= \mathbf{A}\mathbf{X}(z) + \mathbf{B}\mathbf{U}(z) \\ \mathbf{Y}(z) &= \mathbf{C}\mathbf{X}(z) + \mathbf{D}\mathbf{U}(z) \end{aligned} \Rightarrow \begin{aligned} \mathbf{X}(z) &= (z\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B}\mathbf{U}(z) \\ \mathbf{Y}(z) &= \left[\mathbf{C}(z\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B} + \mathbf{D} \right] \mathbf{U}(z) \end{aligned}$$

Si è ottenuto:

$$\mathbf{Y}(z) = \mathbf{G}(z)\mathbf{U}(z), \quad \mathbf{G}(z) = \mathbf{C}(z\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B} + \mathbf{D}$$

La matrice a p righe e m colonne $\mathbf{G}(z)$ prende il nome di **funzione di trasferimento** del sistema e dà la trasformata dell'uscita forzata dall'ingresso.



Funzione di trasferimento: proprietà

La funzione di trasferimento a tempo discreto ha formalmente la stessa espressione di quella a tempo continuo.

Pertanto gode delle stesse **proprietà**:

- è invariante rispetto a cambiamenti di variabili di stato
- per sistemi SISO è il rapporto di due polinomi:

$$G(z) = \frac{N(z)}{D(z)}$$

- le radici del polinomio a numeratore si chiamano **zeri**, le radici del polinomio a denominatore **poli**
- a meno di cancellazioni, i poli coincidono con gli autovalori della matrice **A**

Funzione di trasferimento: tipo



La definizione di **tipo** della funzione di trasferimento a tempo discreto è diversa da quella a tempo continuo. Esso infatti conta il numero di zeri o poli in $z = 1$.

Precisamente:

- tipo $g \geq 1$: sono presenti g poli in $z = 1$
- tipo $g = 0$: non sono presenti né zeri, né poli in $z = 1$
- tipo $g \leq -1$: sono presenti $(-g)$ zeri in $z = 1$

Funzione di trasferimento: guadagno



Consideriamo una funzione di trasferimento priva di poli o zeri in $z=1$ (ovvero di tipo 0).

Definiamo **guadagno** della funzione di trasferimento il valore che assume per $z=1$:

$$\mu = G(1) = \mathbf{C}(\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{B} + \mathbf{D}$$

Per $g = 0$, il guadagno della funzione di trasferimento coincide quindi con il **guadagno statico** del sistema, ossia con il rapporto uscita/ingresso all'equilibrio.

Per valori del tipo $g \neq 0$, la nozione di guadagno si generalizza:

$$\mu = \lim_{z \rightarrow 1} [(z-1)^g G(z)]$$

Funzione di trasferimento: guadagno



Si supponga il sistema **asintoticamente stabile** e lo si solleciti con un ingresso a scalino:

$$u(k) = \text{sca}(k) \Rightarrow U(z) = \frac{z}{z-1}$$

Risulta:

$$\lim_{k \rightarrow \infty} y(k) = \lim_{z \rightarrow 1} [(z-1)Y(z)] = \lim_{z \rightarrow 1} \left[(z-1)G(z) \frac{z}{z-1} \right] = G(1) = \mu$$

Pertanto il guadagno della funzione di trasferimento è il **valore di regime della risposta allo scalino del sistema** (come a tempo continuo).

Sistema del primo ordine



Consideriamo un sistema del primo ordine:

$$G(z) = \mu \frac{1-p}{z-p}$$

Calcoliamo la risposta allo scalino unitario:

$$u(k) = \text{sca}(k) \quad \longrightarrow \quad U(z) = \frac{z}{z-1} \quad \longrightarrow \quad Y(z) = \mu \frac{1-p}{z-p} \frac{z}{z-1} = \mu \left(\frac{z}{z-1} - \frac{z}{z-p} \right)$$



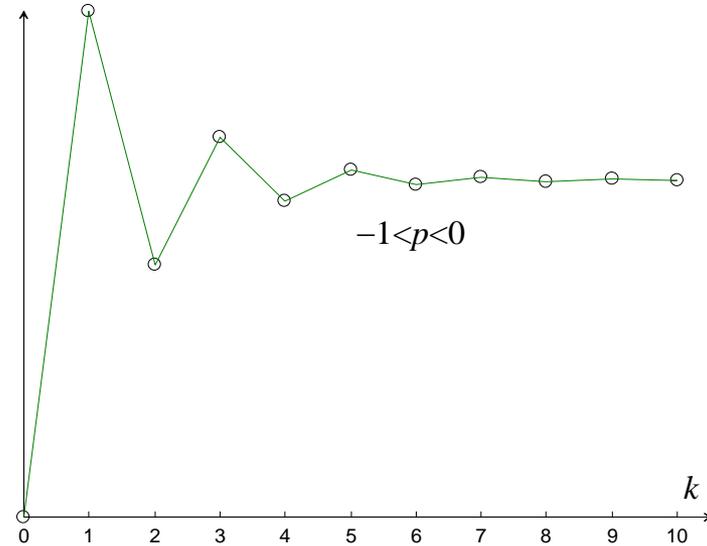
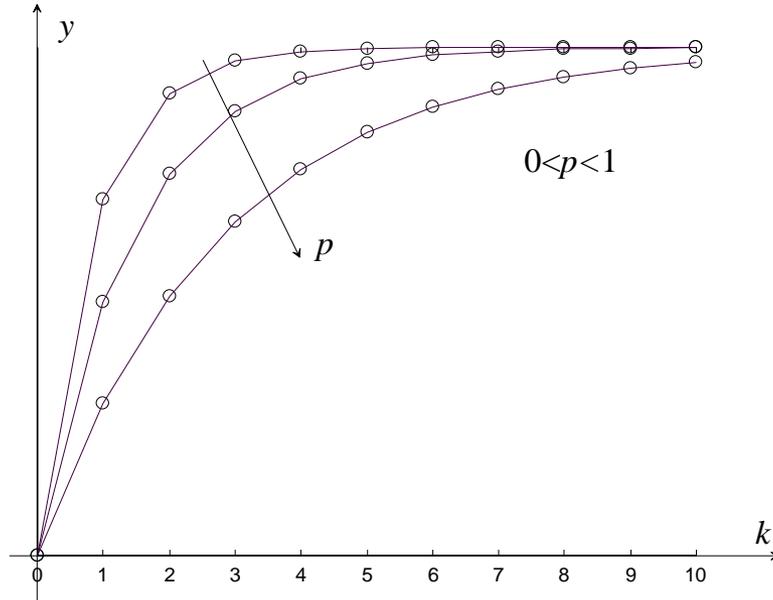
$$y(k) = \mu(1-p^k), \quad k \geq 0$$

Se $|p| < 1$ il sistema è asintoticamente stabile e la risposta converge a μ .

Sistema del primo ordine



$$y(k) = \mu(1 - p^k), \quad k \geq 0$$



Contrariamente ai sistemi a tempo continuo, anche un sistema del **primo ordine**, con polo compreso tra -1 e 0 , può dare luogo ad una risposta allo scalino **oscillante**



Ritardo di tempo

Un **ritardo di tempo** a tempo discreto si esprime mediante la relazione:

$$y(k) = u(k - h)$$

con h intero e positivo.

Applicando iterativamente la regola della trasformata per il ritardo di un passo:

$$Y(z) = z^{-h}U(z)$$

Funzione di trasferimento:

$$G(z) = \frac{Y(z)}{U(z)} = z^{-h} = \frac{1}{z^h}$$

Contrariamente al tempo continuo la funzione di trasferimento di un ritardo di tempo è una **funzione razionale**.

È un sistema a guadagno unitario con h poli in $z = 0$.

Risposta in frequenza



In un sistema LTI **asintoticamente stabile**, sollecitato dall'ingresso:

$$u(k) = U \sin(\bar{\theta}k + \phi)$$

esaurito un transitorio iniziale, l'uscita assume l'espressione:

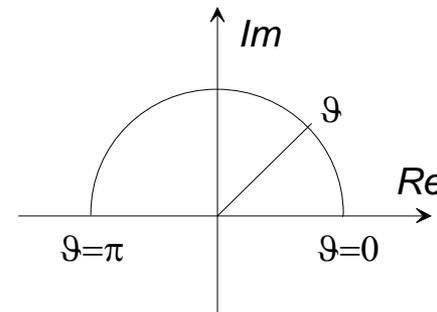
$$y(k) = Y \sin(\bar{\theta}k + \psi)$$

con:

$$\begin{cases} Y = U |G(e^{j\bar{\theta}})| \\ \psi = \phi + \angle G(e^{j\bar{\theta}}) \end{cases}$$

La funzione complessa della variabile reale θ definita da:

$$G(e^{j\theta}), \quad \theta \in [0, \pi]$$



prende il nome di **risposta in frequenza** del sistema e, come a tempo continuo, si definisce per qualsiasi sistema LTI, indipendentemente dalla sua stabilità.

Il suo uso, a tempo discreto, è in qualche misura limitato dalla difficoltà nel tracciamento dei diagrammi di Bode (non esiste un'approssimazione asintotica semplice).