

Dinamikus rendszerek paramétereinek becslése
Rendszer- és irányításelméleti alapfogalmak
(ismétlés)

Hangos Katalin

MTA SzTAKI, Folyamatirányítási Kutató Csoport
PE Számítástudomány Alkalmazása Tanszék

Tartalom

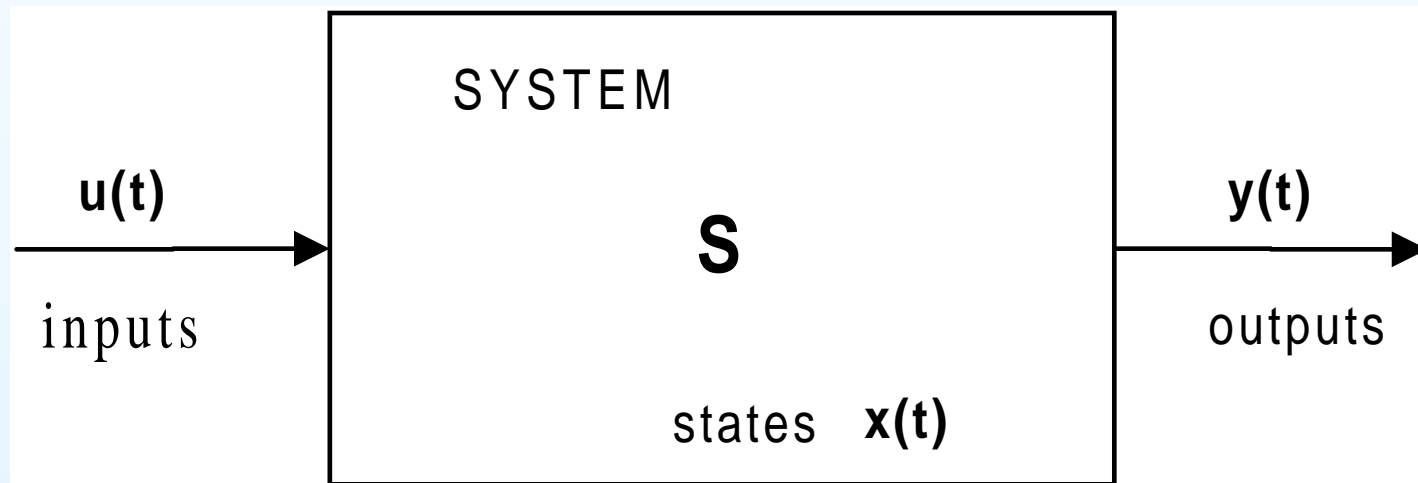
1. Jelek és rendszerek
2. Rendszertulajdonságok, rendszerosztályok
 - lineáris - nemlineáris
 - folytonos és diszkrét idejű
 - determinisztikus - sztochasztikus
3. sztochasztikus DT-LTI állapotér és input-output modell
4. Paraméterekben lineáris és nemlineáris modellek

Jelek és rendszerek

(**S**) rendszer: jeleken végez műveletet

$$y = \mathbf{S}[u]$$

- bemenetek (u) és kimenetek (y); állapotok (x)



Rendszer jelfolyam-ábrája

Rendszertulajdonságok – 1

Linearitás

$$\mathbf{S}[c_1u_1 + c_2u_2] = c_1y_1 + c_2y_2$$

ahol

$c_1, c_2 \in \mathbb{R}$ konstansok

$u_1, u_2 \in \mathcal{U}$ bemenetek

$y_1, y_2 \in \mathcal{Y}$ kimenetek úgy, hogy $\mathbf{S}[u_1] = y_1$, $\mathbf{S}[u_2] = y_2$

Linearitás ellenőrzése: definíció szerint

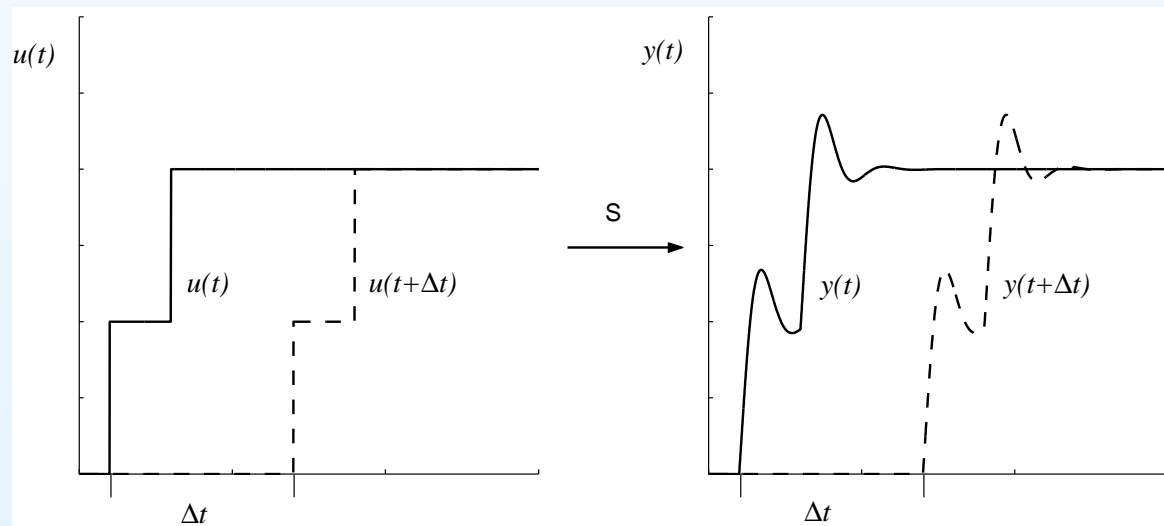
Rendszertulajdonságok – 2

Idő-invariancia

$$\mathbf{T}_\tau \circ \mathbf{S} = \mathbf{S} \circ \mathbf{T}_\tau$$

ahol \mathbf{T}_τ az időeltolás-operátor

Idő invariancia ellenőrzése: **konstans paraméterek a modellben**



Rendszertulajdonságok – 3

Folytonos és diszkrét idejű rendszerek

folytonos idő: $(\mathcal{T} \subseteq \mathbb{R})$

diszkrét idő: $\mathcal{T} = \{\dots, t_0, t_1, t_2, \dots\}$

Egy bemenetű – egy kimenetű (SISO)

több bemenetű – több kimenetű (MIMO) rendszerek

kauzális rendszerek

CT-LTI állapottér modellek

ALAPESET - folytonos idejű LTI modellek: általános alak

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \quad (\text{állapot egyenlet})$$

$$y(t) = Cx(t) + Du(t) \quad (\text{kimeneti egyenlet})$$

- adott $x(t_0) = x(0)$ kezdeti feltétellel és $x(t) \in \mathbb{R}^n$,
- $y(t) \in \mathbb{R}^p$, $u(t) \in \mathbb{R}^r$
- rendszerparaméterek

$$A \in \mathbb{R}^{n \times n}, \quad B \in \mathbb{R}^{n \times r}, \quad C \in \mathbb{R}^{p \times n}, \quad D \in \mathbb{R}^{p \times r}$$

DT-LTI állapotér modellek

ALAPESET - diszkrét idejű LTI modellek: pl. mintavételezéssel

$$x(k + 1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k) \quad (\text{állapot egyenlet})$$

$$y(k) = Cx(k) + Du(k) \quad (\text{kimeneti egyenlet})$$

adott $x(0)$ kezdeti feltétellel és

$$x(k) \in \mathcal{R}^n, \quad y(k) \in \mathcal{R}^p, \quad u(k) \in \mathcal{R}^r$$

véges dimenziós vektorok és

$$\Phi \in \mathcal{R}^{n \times n}, \quad \Gamma \in \mathcal{R}^{n \times r}, \quad C \in \mathcal{R}^{p \times n}, \quad D \in \mathcal{R}^{p \times r}$$

mátrixok

Nemlineáris állapotér modellek

Koncentrált paraméterű folytonos idejű LTI modellek

$$\begin{aligned}\dot{x}(t) &= F(x(t), u(t)) && \text{(állapot egyenlet)} \\ y(t) &= G(x(t), u(t)) && \text{(kimeneti egyenlet)}\end{aligned}$$

adott $x(0)$ kezdeti feltétellel és

$$x(k) \in \mathcal{R}^n, \quad y(k) \in \mathcal{R}^p, \quad u(k) \in \mathcal{R}^r$$

véges dimenziós vektorok és

$$F : \mathcal{R}^{n+r} \mapsto \mathcal{R}^n$$

$$G : \mathcal{R}^{n+r} \mapsto \mathcal{R}^p$$

nemlineáris függvények

Sztochasztikus DT-LTI állapotér modellek

A diszkrét idejű LTI modell kibővített esete:

$$x(k+1) = \Phi x(k) + \Gamma u(k) + v(k) \quad (\text{állapot egyenlet})$$

$$y(k) = Cx(k) + Du(k) + e(k) \quad (\text{kimeneti egyenlet})$$

adott $x(0)$ kezdeti feltétellel,

$$x(k) \in \mathcal{R}^n, \quad y(k) \in \mathcal{R}^p, \quad u(k) \in \mathcal{R}^r$$

véges dimenziós vektorok és

$$\{v(k)\}_{k=0}^{\infty}, \quad \{e(k)\}_{k=0}^{\infty}$$

egymástól független (általában normális eloszlású) fehérzaj folyamatok

Paraméterekben lineáris: Φ , Γ , C , D és zaj-paraméterek

Sztochasztikus bemenet-kimenet modellek

ALAPESET PARAMÉTERBECSLÉSHEZ: diszkrét idejű sztochasztikus LTI-SISO modell: ARMAX folyamat

$$A^*(q^{-1})y(k) = B^*(q^{-1})u(k) + C^*(q^{-1})e(k)$$

az alábbi polinomokkal:

$$\begin{aligned}A^*(q^{-1}) &= 1 + a_1q^{-1} + a_nq^{-n}, \\B^*(q^{-1}) &= b_0 + b_1q^{-1} + b_mq^{-m}, \\C^*(q^{-1}) &= 1 + c_1q^{-1} + c_nq^{-n}\end{aligned}$$

úgy, hogy $m < n$, ahol $q^{-1}u(k) = u(k - 1)$ az *időbeli eltolás operátor* és $\{e(k)\}_{k=0}^{\infty}$ egy (általában normális eloszlású) fehérzaj folyamat

Paraméterekben lineáris: a_1, \dots, a_n ; b_0, \dots, b_m és zaj-paraméterek c_1, \dots, c_n

Általánosított CT-LTI állapotér modellek - 1

Lineáris Ido-Változós (LTV) rendszerek

Alap model: CT-LTI eset *általánosítva*

$$\begin{aligned}\dot{x}(t) &= A(t)x(t) + B(t)u(t) && \text{(állapot egyenlet)} \\ y(t) &= C(t)x(t) + D(t)u(t) && \text{(kimeneti egyenlet)}\end{aligned}$$

- adott $x(t_0) = x(0)$ kezdeti feltételekkel és $x(t) \in \mathcal{R}^n$,
- $y(t) \in \mathcal{R}^p$, $u(t) \in \mathcal{R}^r$
- modell paraméterek: idofüggo mátrixok

$$A(t) \in \mathcal{R}^{n \times n}, B(t) \in \mathcal{R}^{n \times r}, C(t) \in \mathcal{R}^{p \times n}, D(t) \in \mathcal{R}^{p \times r}$$

Általánosított CT-LTI állapotér modellek - 2

Lineáris Paraméter Változós (LPV) rendszerek

Alap model: CT-LTI eset *tovább általánosítva*

Adott a $\theta(t) \in \mathbb{R}^\ell$ paraméter

$$\dot{x}(t) = A(\theta(t))x(t) + B(\theta(t))u(t) \quad (\text{állapot egyenlet})$$

$$y(t) = C(\theta(t))x(t) + D(\theta(t))u(t) \quad (\text{kimeneti egyenlet})$$

Interpretációk

- egy LTV rendszer az LPV modell speciális esete mikor $\theta(t) = t$, $\ell = 1$,
- lineáris idő-invariáns (LTI) rendszerek, amelyekben a $\theta(t)$ paraméterben időfüggő bizonytalanság van
- nemlineáris rendszerekből linearizálással kapott rendszerek, ahol a linearizálási pont a θ paraméterrel jellemzett az állapotérbeli trajektória mentén

Affin LPV rendszerek

LPV rendszerek, ahol a rendszer-mátrixok *affin módon függenek* θ -tól, azaz

$$A(\theta) = A_0 + \theta_1 A_1 + \cdots + \theta_\ell A_\ell$$

$$B(\theta) = B_0 + \theta_1 B_1 + \cdots + \theta_\ell B_\ell$$

$$C(\theta) = C_0 + \theta_1 C_1 + \cdots + \theta_\ell C_\ell$$

$$D(\theta) = D_0 + \theta_1 D_1 + \cdots + \theta_\ell D_\ell$$

θ egy Θ convex matrix politóp egy eleme, azaz

$$\theta(t) \in \Theta := \text{Co}\{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_\ell\} := \left\{ \sum_{i=1}^{\ell} \alpha_i \omega_i : \alpha_i \geq 0, \sum_{i=1}^{\ell} \alpha_i = 1 \right\}$$

**speciális nemlineáris rendszerek, pl. *bilineáris rendszerek*,
leírhatók affin LPV rendszerekként, ha feltételezhető, hogy
valamely állapot és/vagy input input jel időben változó korlátos
paraméter**

Speciális nemlineáris rendszerek – 1

Bilináris rendszerek: input-affin rendszerek, ahol

$$\dot{x}_\ell(t) = \sum_{j=1}^n a_{\ell j}^{(0)} x_j(t) + \sum_{j=1}^m b_{\ell j}^{(0)} u_j(t) +$$
$$+ \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^n b_{ij}^{(\ell)} x_i(t) u_j(t)$$

$\ell = 1, \dots, n$ (állapot egyenlet)

$$y_k(t) = \sum_{j=1}^n c_{kj}^{(0)} x_j(t)$$

$k = 1, \dots, p$ (kimeneti egyenlet)

Paraméterekben lineáris

Speciális nemlineáris rendszerek – 2

Kvázi-polinomiális (QP) rendszerek: input-affin nemlineáris rendszerek, ahol az állapot egyenlet

$$\dot{x}_i = x_i \left(L_i + \sum_{j=1}^m A_{ij} \prod_{k=1}^n x_k^{B_{jk}} \right) + \sum_{l=1}^p x_i \left(\Lambda_{li} + \sum_{j=1}^m \Gamma_{lij} \prod_{k=1}^n x_k^{B_{jk}} \right) u_l$$

Értelmezési tartomány: $x_i > 0$, $u_k > 0$

Paraméterekben lineáris:

$$L, A, B; \Lambda, \Gamma$$

Rendszer- és irányításelmélet – Részterületek

- **rendszermodellezés** (realizáció-elmélet)
- **identifikáció**
 - kísérlettervezés, jelfeldolgozás
 - **modell paraméter és struktúra becslés**
- **rendszer-analízis**: megfigyelhetőség, irányíthatóság, stabilitás
- **irányítástervezés**
 - **szabályozások**: értéktartó, zavarelnyomó, stabilizáló stb.
 - optimális irányítások
 - diszkrét vezérlési szekvenciák
- **diagnosztika**

Modell paraméter becslés - Feladat kitűzés

Adott:

- Egy parametrizált explicit dinamikus rendszermodell:

$$y^{(M)} = M(x; p^{(M)}) \quad (1)$$

ahol $p^{(M)} \in \mathbb{R}^\nu$ az ismeretlen modell paraméterek, $x \in \mathbb{R}^n$ a jelen és múltbeli bemenetek és kimenetek és $y^{(M)} \in \mathbb{R}^\mu$ jövőbeli kimenet vektora.

- A mért adatok egy rekordja

$$D[0, k] = \{ (x(i), y(i)) \mid i = 0, \dots, k \} \quad (2)$$

- Egy $\|\cdot\|$ jelnorma és a veszteségfüggvény:

$$L = \|\|y - y^{(M)}\|\| \quad (3)$$

Feladat:

Számítsuk ki a $p^{(M)}$ ismeretlen modell paraméterek egy $\hat{p}^{(M)}$ becslését úgy, hogy az L veszteségfüggvény minimális legyen.