Regulatorul liniar pătratic pentru probleme de urmărire. Estimarea stării.

# 1 Problema de control optimal pentru sisteme de urmărire

Pentru un sistem continuu cu n variabile de stare și m variabile de intrare, descris de:

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \tag{1}$$

cu condițiile inițiale  $\mathbf{x}(0) = \mathbf{x}_0$ , se cere să se calculeze vectorul de comenzi optime  $\mathbf{u}^*(t)$  care minimizează funcția de performanță:

$$J = \mathbf{x}^{T}(t_f)\mathbf{S}\mathbf{x}(t_f) + \int_0^{t_f} \mathbf{x}^{T}(t)\mathbf{Q}\mathbf{x}(t) + \mathbf{u}^{T}(t)\mathbf{R}\mathbf{u}(t)dt$$

unde  $\mathbf{S}$  și  $\mathbf{Q}$  sunt matrici simetrice pozitiv semidefinite cu dimensiunea  $n \times n$ , iar  $\mathbf{R}$  este o matrice simetrică pozitiv definită cu dimensiunea  $m \times m$ .

# 2 LQR pentru probleme de stabilizare

Legea de comandă rezultă de forma:

$$\mathbf{u}(t) = -\mathbf{K}\mathbf{x}(t) \tag{2}$$

unde  $\mathbf{K}$  este matricea de reacție de la stare, cu dimensiunea  $m \times n$ . Implementarea unui regulator LQR într-un sistem cu reacție de la stare este prezentată în Figura 1.

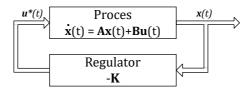


Figura 1: Schema bloc a sistemului de stabilizare

Sistemul închis va fi reprezentat de:

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) - \mathbf{B}\mathbf{K}\mathbf{x}(t) = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}(t)$$
(3)

LQR este o lege de control care determină stările să tindă către 0, influențând totodată și energia consumată cu semnalele de comandă.

# 3 LQR pentru probleme de urmărire

În unele cazuri este de interes ca ieşirea sistemului să urmărească un semnal de referință r(t), astfel încât ieşirea y(t) = r(t) când  $t \to \infty$ . Observați că reacția din Figura 1 este de la stare, nu de la ieșire.

Se consideră sistemul descris de ecuațiile de stare:

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t) \\ \mathbf{y}(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t) \end{cases}$$
(4)

unde numărul de stări este n, numărul de intrări este m, iar numărul de ieșiri este p. Ca urmare, dimensiunile matricilor sunt:  $\mathbf{A}_{n\times n}$ ,  $\mathbf{B}_{n\times m}$ ,  $\mathbf{C}_{n\times p}$ .

## 3.1 Metoda 1. Precompensare

Spre deosebire de alte metode de proiectare a regulatoarelor, sistemele de control cu reacție de la stare nu compară ieșirea cu referința, ci compară vectorul de stare înmulțit cu matricea de reacție  $\mathbf{K}$  cu referința. Este de așteptat ca ieșirea să nu fie egală cu referința. În acest caz , referința se poate scala astfel încât ieșirea să fie egală cu referința în regim staționar (Figura 2).

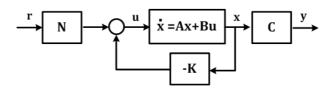


Figura 2: Schema bloc a sistemului de urmărire cu precompensare

Un mod simplu de a implementa un regulator care să urmărească o referință este modificarea legii de comandă (2) în:

$$\mathbf{u}^*(t) = \mathbf{N}\mathbf{r}(t) - \mathbf{K}\mathbf{x}(t) \tag{5}$$

În acest caz sistemul închis va fi descris de:

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{x}}(t) &= (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{N}\mathbf{r}(t) \\ \mathbf{y}(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t) \end{cases}$$
(6)

Semnalul de referință a fost multiplicat cu o matrice constantă  $\mathbf{N}$  care va fi calculată astfel încât pentru o referință treaptă  $r(t) = \mathbf{R}$ , valoarea ieșirii în regim staționar să fie  $\mathbf{R}$ .

Pentru o intrare de referință constantă, regimul staționar corespunde unei condiții de echilibru a sistemului închis pentru starea de echilibru notată  $\mathbf{x}_{ss}$ . Astfel, ecuația de stare devine:

$$\dot{\mathbf{x}}_{ss} = 0 = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}_{ss} + \mathbf{B}\mathbf{N}\mathbf{R}$$

Valoarea ieşirii în regim staționar va fi:

$$\mathbf{y}_{ss} = \mathbf{C}\mathbf{x}_{ss} = -\mathbf{C}(\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})^{-1}\mathbf{B}\mathbf{N}\mathbf{R} = \mathbf{R}$$
(7)

iar matricea  ${f N}$  rezultă:

$$N = -(C(A - BK)^{-1}B)^{-1} = -(CA_{cl}^{-1}B)^{-1}$$
(8)

unde  $\mathbf{A}_{cl} = \mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K}$ .

Observații:

- dacă numărul de ieșiri p este egal cu numărul de intrări m, matricea  $CA_{cl}^{-1}B$  este pătrată, altfel dimensiunea va fi  $p \times m$  și nu poate fi inversată.
- dacă numărul de ieșiri este mai mare decât numărul de intrări, p > m, vor exista soluții pentru relația (8) doar în unele cazuri particulare. Nu sunt destule grade de libertate pentru ca variabila de comandă să determine sistemul să urmărească orice referință.
- dacă numărul de ieşiri este mai mic decât numărul de intrări p < m, vor exista mai multe soluții pentru relația (7). Se poate alege una dintre ele sau se pot introduce ieşiri suplimentare astfel încât p = m.

#### 3.2 Metoda 2. LQR pentru procese care au integrator

Metoda va fi descrisă pentru cazul în care intrarea în proces (semnalul u(t)) și ieșirea y(t) sunt scalare. Ca exemplu, ieșirea se consideră egală cu una din variabilele de stare  $y(t) = x_1(t)$ . în Figura 3 se prezintă schema bloc a sistemului de urmărire unde r este o referință treaptă.

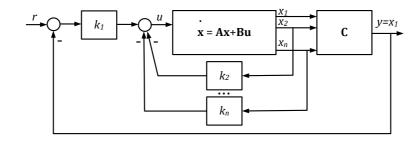


Figura 3: Schema bloc a sistemului de urmărire pentru procese cu integrator

Pentru acest caz, legea de control este dată de:

$$u^*(t) = -k_1(x_1(t) - r) - k_2 x_2(t) - \dots - k_n x_n(t) = -\mathbf{K} \mathbf{x}(t) + k_1 r$$
(9)

unde  $\mathbf{K} = [k_1 \ k_2 \ \cdots \ k_n].$ 

Sistemul închis este descris de:

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}k_1r \tag{10}$$

În regim staționar (variabilele notate cu indicele ss) avem:

$$\dot{\mathbf{x}}_{ss} = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}_{ss} + \mathbf{B}k_1r \tag{11}$$

Prin scăderea ecuațiilor (10) și (11) obținem:

$$\dot{\mathbf{x}}(t) - \dot{\mathbf{x}}_{ss} = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})(\mathbf{x}(t) - \mathbf{x}_{ss})$$

Dacă se notează eroarea ca  $\mathbf{e}(t) = \mathbf{x}(t) - \mathbf{x}_{ss}$ , atunci dinamica erorii este:

$$\dot{\mathbf{e}}(t) = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{e}(t)$$

Ca urmare, problema este transformată în proiectarea unui regulator  $\mathbf{K}$  care să aducă eroarea la zero din orice condiții inițiale. Metoda este aceeași cu cea prezentată inițial pentru sisteme de stabilizare cu reacție de la stare și referință 0 (în secțiunea 2), dar schema bloc de implementare este cea prezentată în Figura 3.

#### 3.3 LQR-servo. Adăugarea efectului integrator

Vom proiecta o lege de control LQR astfel încât ieşirea sistemului să urmărească un semnal de referință  $\mathbf{r}(t)$ .

Ecuațiile de stare sunt:

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \tag{12}$$

$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) \tag{13}$$

O abordare diferită pentru ca eroarea staționară să fie zero în regim staționare este denumită LQR-servo. Se vor introduce un set de stări noi,  $\mathbf{z}(t)$  pentru ca sistemul să integreze eroarea de urmărire:

$$\dot{\mathbf{z}}(t) = \mathbf{e}(t) = \mathbf{r}(t) - \mathbf{y}(t) = \mathbf{r}(t) - \mathbf{C}\mathbf{x}(t)$$
(14)

Dinamica extinsă este dată de:

$$\begin{bmatrix} \dot{\mathbf{x}}(t) \\ \dot{\mathbf{z}}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & 0 \\ -\mathbf{C} & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}(t) \\ \mathbf{z}(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \mathbf{B} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} \mathbf{u} + \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{I} \end{bmatrix} \mathbf{r}$$
 (15)

și noile variabile de stare se notează  $\overline{\mathbf{x}}(t) = [\mathbf{x}(t) \ \mathbf{z}(t)]^T$ . În regim staționar,  $\dot{\mathbf{z}} = 0$ , sau  $\mathbf{r} = \mathbf{y}$  sau  $\mathbf{r} = \mathbf{C}\mathbf{x}$ .

Comanda optimă calculată pentru minimizarea funcției de performanță:

$$J = \int_0^\infty \left[ \overline{\mathbf{x}}^T \mathbf{Q}_x \overline{\mathbf{x}} + \mathbf{u}^T \mathbf{R}_\mathbf{u} \mathbf{u} \right] dt$$
 (16)

este o lege de comandă după stare dată de:

$$\mathbf{u}(t) = -\begin{bmatrix} \mathbf{K}_x & \mathbf{K}_z \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \mathbf{x}(t) \\ \mathbf{z}(t) \end{bmatrix}$$
 (17)

și calculată prin procedura LQR pentru un sistem cu matricile:

$$\mathbf{A}_e = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & 0 \\ -\mathbf{C} & 0 \end{bmatrix}, \quad \mathbf{B}_e = \begin{bmatrix} \mathbf{B} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix}$$
 (18)

Perechea  $(\mathbf{A}_e, \mathbf{B}_e)$  trebuie să fie controlabilă.

După ce se calculează matricile  $\mathbf{K_x}$  și  $\mathbf{K_z}$ , implementarea legii de control se face conform schemei bloc din Figura 4.

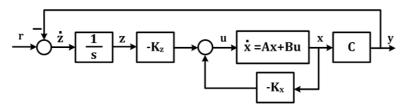


Figura 4: Schema bloc de implementare LQR servo

## 4 Studiu de caz

(problemă adaptată din http://ctms.engin.umich.edu/CTMS/index.php?example=AircraftPitch&section=SystemModeling)

Ecuațiile care descriu mișcarea unui avion sunt un set complicat de ecuații diferențiale neliniare, cuplate. Totuși, cu unele presupuneri simplificatoare, acestea pot fi decuplate și liniarizate. Principalele forțe care acționează asupra avionului și coordonatele sunt prezentate în Figura 5. În acest studiu de caz se propune controlul unghiului  $\theta$  (pitch) al avionului.

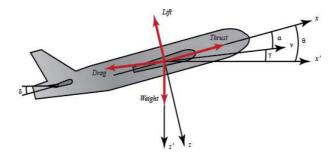


Figura 5: Avion

Modelul continuu liniarizat al procesului este:

$$\begin{bmatrix} \dot{\alpha}(t) \\ \dot{q}(t) \\ \dot{\theta}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -0.313 & 56.7 & 0 \\ -0.0139 & -0.426 & 0 \\ 0 & 56.7 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha(t) \\ q(t) \\ \theta(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0.232 \\ 0.0203 \\ 0 \end{bmatrix} \delta(t)$$

unde intrarea este unghiul  $\delta(t)$ .

Se va implementa un regulator LQR care să determine sistemul să urmărească traiectoria de referință prezentată în Figura 6, din condiții inițiale nule, în variantele prezentate mai sus. Se dorește ca eroarea staționară să fie zero, iar răspunsul să fie rapid și cu suprareglaj minim.

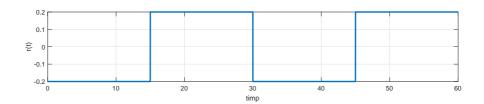


Figura 6: Referința

## 4.1 Etape de rezolvare și analiză

- 1. Alegeți matricile  $\mathbf{Q}$  și  $\mathbf{R}$  de dimensiuni corespunzătoare, calculați matricea  $\mathbf{K}$ , calculați N din relația (8) și implementați sistemul de urmărire cu precompensare din Figura 2. Afișați pe același grafic referința și ieșirea sistemului. Observați și analizați rezultatele. Modificați matricile  $\mathbf{Q}$  și  $\mathbf{R}$  și încercați să obțineți un răspuns mai bun.
- 2. Implementați sistemul de urmărire din Figura 3. Afișați pe același grafic referința și ieșirea sistemului. Observați și analizați rezultatele.
- 3. Implementați sistemul de urmărire din Figura 4:
  - (a) Calculați matricile sistemului extins  $\mathbf{A}_e$ ,  $\mathbf{B}_e$  conform relației (18). Ultima 'coloană' din matricea  $\mathbf{A}_e$  și ultima 'linie' din  $\mathbf{B}_e$  vor fi constituite din matrici de zerouri de dimensiuni corespunzătoare. Verificați controlabilitatea sistemului extins
  - (b) Alegeți matricile  $\mathbf{Q}_x$  și  $\mathbf{R}_u$  de dimensiuni corespunzătoare.
  - (c) Calculați matricea  $[\mathbf{K}_x \ \mathbf{K}_z]$ cu funcția Matlab $\mathit{lqr},$ apoi separați-o în  $\mathbf{K}_x$  și  $\mathbf{K}_z.$
  - (d) Implementați sistemul de urmărire din Figura 4.
  - (e) Afișați pe același grafic referința și ieșirea sistemului. Observați rezultatele.
- 4. Comparați rezultatele obținute cu metodele de mai sus, comparați și comentați rezultatele.

## 5 LQR cu estimarea stării

## 5.1 Estimatorul de stare

În proiectarea LQR prezentată până acum se presupune că toate stările sunt disponibile pentru reacție la orice moment de timp. Aceasta înseamnă că stările pot fi măsurate cu unul sau mai mulți senzori. Există totuși situații în care nu toate stările pot fi măsurate sau se dorește implementarea sistemului cu un număr minim de senzori.

Dacă pentru un set de semnale de ieșire sistemul este complet observabil este posibil ca stările să fie estimate din măsurătorile disponibile ale ieșirii și din intrări. În continuare se va prezenta estimarea tuturor stărilor adică proiectarea unui observator de stare care va reconstitui toate stările.

Se consideră sistemul liniar:

$$\begin{cases} \dot{\mathbf{x}}(t) &= \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t) \\ \mathbf{y}(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t) \end{cases}$$
(19)

Dacă starea estimată se notează  $\hat{\mathbf{x}}(t)$  și ieșirea estimată este  $\hat{y}(t)$ , un estimator complet al sistemului (19) este dat de:

$$\begin{cases} \dot{\hat{\mathbf{x}}}(t) &= \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(t) + \mathbf{B}u(t) + \mathbf{L}(\mathbf{y}(t) - \hat{\mathbf{y}}(t)) \\ \hat{\mathbf{y}}(t) &= \mathbf{C}\hat{\mathbf{x}}(t) \end{cases}$$
(20)

Termenul care implică matricea L - matricea estimatorului - este introdus pentru a corecta starea estimată  $\hat{\mathbf{x}}(t)$  astfel încât aceasta să tindă spre starea reală  $\mathbf{x}(t)$  când  $t \to \infty$ . Cu alte cuvinte, eroarea de estimare dată de:

$$\mathbf{e}(t) = \mathbf{x}(t) - \hat{\mathbf{x}}(t) \tag{21}$$

trebuie să tindă la 0 când  $t \to \infty$ .

Un rezultat important al teoriei sistemelor este că dacă sistemul este complet observabil, matricea  $\mathbf{L}$  poate fi întotdeauna determinată astfel încât să facă eroarea de estimare asimptotic stabilă (Dorf and Bishop, 2011).

Schema bloc a estimatorului de stare este prezentată în Figura 7.

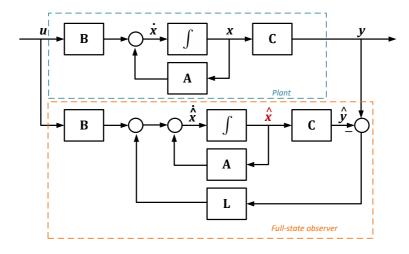


Figura 7: System and full-state observer, (Ogata, 2002)

Calculând derivata erorii de estimare (21) și utilizând relațiile (19) și (20), obținem:

$$\dot{\mathbf{e}} = \dot{\mathbf{x}} - \dot{\hat{\mathbf{x}}} = \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{B}\mathbf{u} - \mathbf{A}\mathbf{\hat{\mathbf{x}}} - \mathbf{B}\mathbf{u} - \mathbf{L}\left(\mathbf{C}\mathbf{x} - \mathbf{C}\mathbf{\hat{\mathbf{x}}}\right) = \mathbf{A}\left(\mathbf{x} - \mathbf{\hat{\mathbf{x}}}\right) - \mathbf{L}\mathbf{C}\left(\mathbf{x} - \mathbf{\hat{\mathbf{x}}}\right)$$

sau, dinamica erorii este descrisă de:

$$\dot{\mathbf{e}}(t) = (\mathbf{A} - \mathbf{LC})\mathbf{e}(t) \tag{22}$$

Analizând ecuația diferențială (22), se observă că eroarea  $\mathbf{e}(t) \to 0$  când  $t \to \infty$ , pentru orice condiții inițiale  $\mathbf{e}(t_0)$  dacă toate valorile proprii ale matricii sistemului  $\mathbf{A} - \mathbf{LC}$  sunt localizate în semiplanul stâng al planului complex, sau sistemul (22) este asimptotic stabil.

Matricea L poate fi calculată de exemplu, prin alocarea polilor. Polii doriți ai estimatorului se aleg  $[ep_1 \quad ep_2 \quad \cdots \quad ep_n]$  egali cu valorile proprii ale matricii sistemului care descrie dinamica erorii și rezolvând:

$$\det(\lambda \mathbf{I} - (\mathbf{A} - \mathbf{LC})) = (\lambda_1 - ep_1)(\lambda_2 - ep_2) \cdots (\lambda_n - ep_n)$$

Viteza cu care descreşte eroarea de estimare este desigur determinată de polii estimatorului  $(ep_1, ..., ep_n)$ . De aceea, aceştia trebuie plasați în semiplanul stâng și în general, trebuie să fie mai 'rapizi' decât polii sistemului. Deși există diferite abordări pentru alocarea polilor estimatorului, o indicație ar putea fi: polii estimatorului se aleg aproximativ de 5 ori mai mici (sunt negativi) decât polii dominanți ai sistemului.

Datorită pincipiului separării, estimatorul de stare și regulatorul după stare se pot proiecta separat (vezi notele de curs).

Observați similaritatea între relația (22) care descrie dinamica erorii de estimare și ecuația de stare a sistemului închis (3) pentru problema de stabilizare din secțiunea 2.

Datorită dualității controlabilitate/observabilitate (vezi notele de curs) matricea  $\mathbf{L}^T$  poate fi obținută prin alocarea polilor printr-o procedură similară cu o problemă de stabilizare pentru un sistem închis cu matricea sistemului  $(\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})$  și înlocuirile:  $\mathbf{A} \to \mathbf{A}^T$ ,  $\mathbf{B} \to \mathbf{C}^T$  and  $\mathbf{K} \to \mathbf{L}^T$ .

#### 5.2 Implementarea estimatorului de stare

Schema bloc a unui sistem de stabilizare cu estimarea stării este prezentat în Figura 8, (Ogata, 2002). Observați că legea de control  $\mathbf{u} = -\mathbf{K}\hat{\mathbf{x}}$  utilizează starea estimată pentru reacție și nu starea reală a procesului. Modelul în spațiul stărilor pentru întregul sistem de control se obține după cum urmează. Ecuațiile de stare ale procesului și estimatorului sunt:

$$\begin{aligned} \dot{\mathbf{x}}(t) &=& \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \\ \dot{\hat{\mathbf{x}}}(t) &=& \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) + \mathbf{LC}\left(\mathbf{x}(t) - \hat{\mathbf{x}}(t)\right) \end{aligned}$$

și dacă se include legea de control  $\mathbf{u}(t) = -\mathbf{K}\hat{\mathbf{x}}(t)$ , acestea devin:

$$\begin{array}{lcl} \dot{\mathbf{x}}(t) & = & \mathbf{A}\mathbf{x}(t) - \mathbf{B}\mathbf{K}\hat{\mathbf{x}}(t) \\ \dot{\hat{\mathbf{x}}}(t) & = & \mathbf{A}\hat{\mathbf{x}}(t) - \mathbf{B}\mathbf{K}\hat{\mathbf{x}}(t) + \mathbf{L}\mathbf{C}\left(\mathbf{x}(t) - \hat{\mathbf{x}}(t)\right) = \mathbf{L}\mathbf{C}\mathbf{x}(t) + (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K} - \mathbf{L}\mathbf{C})\hat{\mathbf{x}}(t) \\ \end{array}$$

Ecuațiile de ieșire pentru proces și estimator sunt:

$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t)$$
  
 $\hat{\mathbf{y}}(t) = \mathbf{C}\hat{\mathbf{x}}(t)$ 

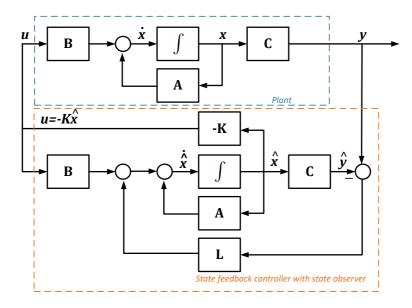


Figura 8: Sistem de stabilizare cu estimarea stării

Ecuațiile de stare și ieșire se pot scrie în forma matricială:

$$\begin{bmatrix} \dot{\mathbf{x}}(t) \\ \dot{\hat{\mathbf{x}}}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & -\mathbf{B}\mathbf{K} \\ \mathbf{L}\mathbf{C} & \mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K} - \mathbf{L}\mathbf{C} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}(t) \\ \hat{\mathbf{x}}(t) \end{bmatrix}$$
(23)

$$\begin{bmatrix} \mathbf{y}(t) \\ \hat{\mathbf{y}}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{C} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{x}(t) \\ \hat{\mathbf{x}}(t) \end{bmatrix}$$
(24)

#### 5.3 Studiu de caz

Pentru sistemul descris în secțiunea 4 se propune implementarea unui sistem de stabilizare cu estimarea stării. Ieșirea sistemului este a treia variabilă de stare. Sistemul are condiții inițiale ne-nule și trebuie adus la echilibru (stările să ajungă la 0 în regim staționar).

- Definiți sistemul în buclă deschisă cu matricile:  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{C}$  și  $\mathbf{D} = \mathbf{0}$ .
- Calculați matricile de controlabilitate și observabilitate și verificați că sistemul este controlabil și observabil.
- Proiectați matricea de reacție de la stare K. Pentru metoda de proiectare LQR, alegeți matricile Q și R și calculați K, de exmplu cu funcția Matlab lqr.
- Alegeți polii estimatorului  $ep_i$ ,  $i = \overline{1,n}$ . Este important ca estimatorul să nu facă sistemul închis mai lent. Polii estimatorului trebuie să fie mai 'rapizi' decât polii sistemului închis. Alegeți de exemplu polii estimatorului aproximativ de 5 10 ori mai mici (reali negativi) decât polii sistemului închis. Dacă matricea  $\mathbf{K}$  este calculată, polii sistemului închis sunt valorile proprii ale  $\mathbf{A} \mathbf{B}\mathbf{K}$ .
- Calculați matricea L a estimatorului prin alocarea polilor. Aceasta se poate determina similar cu calculul unei matrici de reacție după stare pentru un sistem cu matricile ( $\mathbf{A}^T$ ,  $\mathbf{C}^T$ ).

  De exemplu în Matlab se poate scrie:  $\mathbf{L} = \operatorname{place}(\mathbf{A}', \mathbf{C}', [\operatorname{ep1 ep2...}])'$ . Observați că rezultatul funcției place trebuie transpus.
- Condițiile inițiale. În general, dacă stările nu pot fi măsurate, condițiile inițiale pentru stări nu sunt cunoscute. Dacă nici o altă informație nu este disponibilă, valorile inițiale pentru stările estimate se pot alege zero  $\hat{\mathbf{x}}_0 = \mathbf{0}$ . Condițiile inițiale pentru stările reale ale procesului nu sunt în general egale cu  $\hat{\mathbf{x}}_0$ . Estimatorul trebuie să fie capabil să aducă stările estimate să tindă spre sările procesului când timpul crește spre infinit, înpecând din orice condiții inițiale.
- Implementați sistemul cu reacție după stare și estimator după schema bloc din Figura 8, în simulink. Ca alternativă, pentru a simula sistemul cu estimator puteți utiliza modelul în spațiul stărilor pentru sistemul închis (23), (24) și condițiile inițiale  $\mathbf{x}_0$ ,  $\hat{\mathbf{x}}_0$ .
- Comparați evoluția stărilor și comenzii pentru sistemul cu estimator și pentru un sistem de stabilizare fără estimator.

# Bibliografie

Dorf, R. C. and Bishop, R. H. (2011). Modern Control Systems. Prentice Hall, 12th edition.

Ogata, K. (2002). Modern Control Engineering. Pearson Education International, 4th edition.