

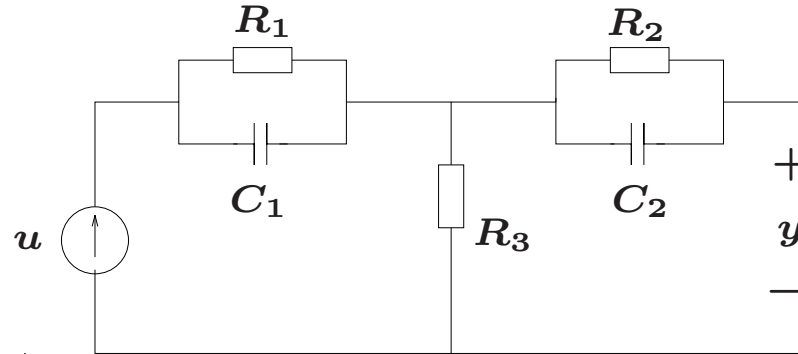
# Controle baseado no Observador

1. Conceito de Observabilidade
2. Projeto do Observador (ou Estimador) de estados. Por quê?
3. Controle baseado no Observador
4. Entrada de referência e rastreamento – Controle Integral

# Observabilidade

**Questão:** Um estado pode ser “observado” (ou acessado) a partir da saída?

▷ No circuito abaixo defina como variáveis de estado as tensões  $v_{C_1}$  e  $v_{C_2}$



▷ Note que a corrente em  $R_3$  irá se igualar a entrada  $u$  (o circuito está aberto em  $y$ ). Portanto a resposta gerada pelo estado inicial  $v_{C_1}(0)$  não aparece na saída  $y$ . Então o estado inicial  $v_{C_1}(0)$  não pode ser observado a partir da saída

# Observabilidade

Considere o sistema: 
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t), & x(0) = x_0 \\ y(t) = Cx(t) + Du(t) \end{cases}$$

com  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $C \in \mathbb{R}^{p \times n}$  e  $D \in \mathbb{R}^{p \times m}$

**Definição** O sistema acima ou **o par  $(A,C)$  é dito ser observável se**, para qualquer estado inicial  $x(0)$ , existir um tempo finito  $t_1$  tal que **o conhecimento da entrada  $u(t)$  e da saída  $y(t)$  no intervalo  $[0, t_1]$**  seja suficiente para se determinar de maneira única o estado (condição) inicial  $x(0)$

## Como checar se um sistema é observável?

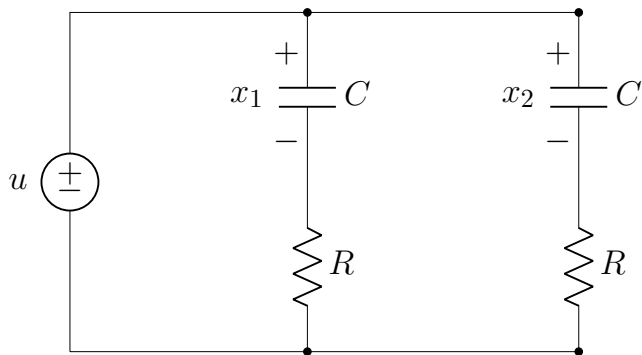
▷ Pode-se determinar se o sistema é observável (ou o par  $(A,C)$  é observável) construindo a matriz de Observabilidade  $\mathcal{O} \in \mathbb{R}^{np \times n}$  da forma:

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}$$

e checar se a matriz  $\mathcal{O}$  tem posto/*rank* completo de colunas igual a  $n$

↪ Se a matriz de Observabilidade  $\mathcal{O}$  é uma matriz quadrada ( $n \times n$ ), então ao checar se  $\text{posto}(\mathcal{O}) = n$  é o mesmo que checar se existe a inversa de  $\mathcal{O}$  (o que é equivalente a checar se o determinante de  $\mathcal{O}$  é não nulo)

## Retorne ao Circuito da Aula 21, pág. 5



$$\left\{ \begin{array}{l} u = x_1 + i_C R = x_1 + RC\dot{x}_1 \\ u = x_2 + i_C R = x_2 + RC\dot{x}_2 \\ \dot{x} = \underbrace{\begin{bmatrix} -\frac{1}{RC} & 0 \\ 0 & -\frac{1}{RC} \end{bmatrix}}_A x + \underbrace{\begin{bmatrix} \frac{1}{RC} \\ \frac{1}{RC} \end{bmatrix}}_B u \end{array} \right.$$

Considere a saída como sendo a tensão no capacitor  $x_2$ :  $y(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \end{bmatrix}}_C x(t)$

▷ Matriz de Observabilidade:  $\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -\frac{1}{RC} \end{bmatrix}$

▷  $\text{posto}(\mathcal{O}) = 1 \neq n$  (e  $\det(\mathcal{O}) = 0$ ), então **o sistema é não observável**

## Observadores ou Estimadores de Estado

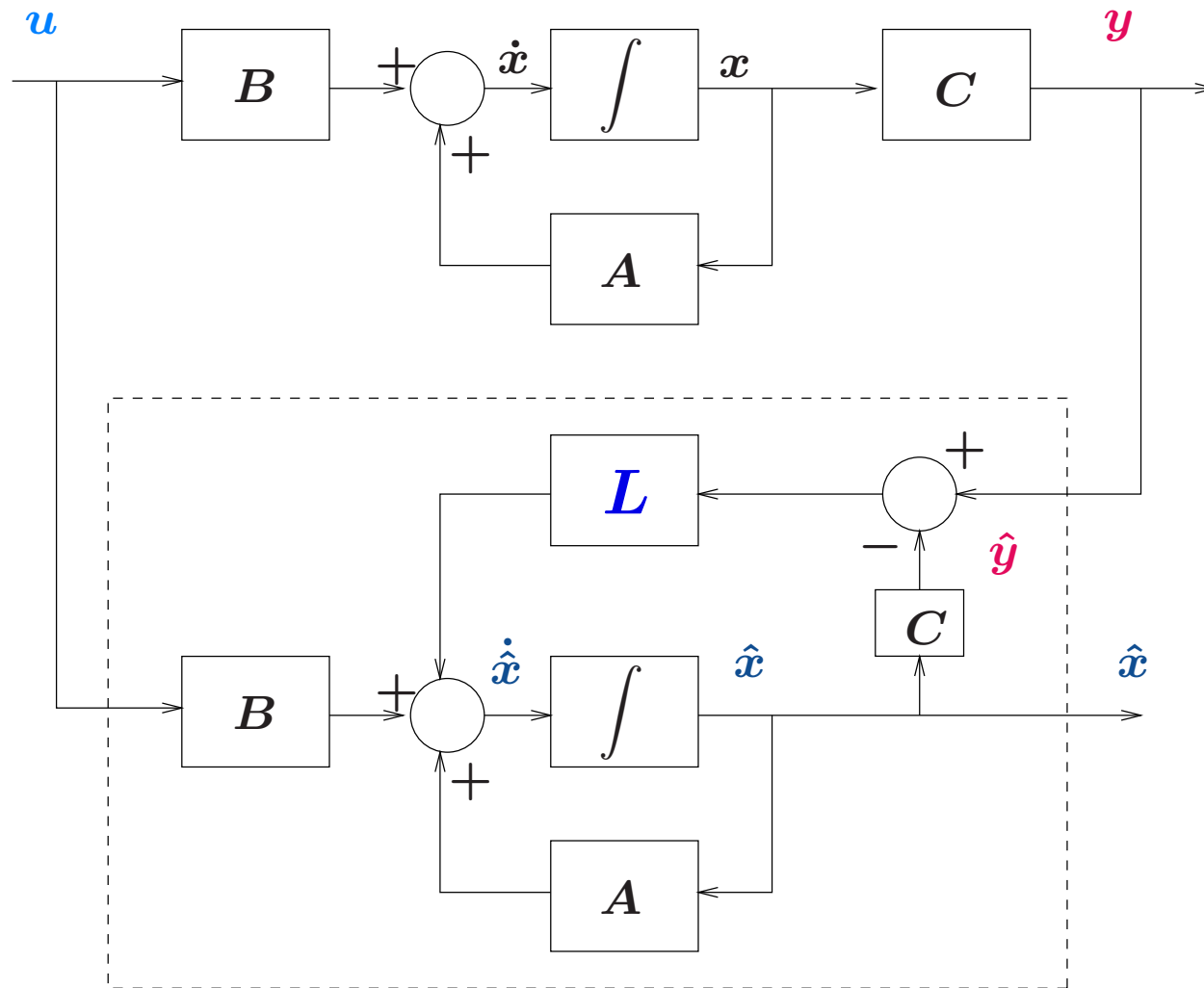
Como já discutimos, a realimentação de estados pressupõe que todas as variáveis de estado que compõem o vetor de estado  $x$  estão disponíveis para medição (e, portanto, podem ser realimentados) tal que:

$$u = -Kx$$

### Boas questões:

- ▶ Algumas variáveis de estados podem não ser/estar acessíveis (por restrição física) para medição
- ▶ Limitação econômica quanto ao número de medidores (e.g., sistemas de grande escala)
- ▶ E aí? Como realimentar?

# Observadores ou Estimadores de Estado – Estratégia?



## Observadores ou Estimadores de Estado – Estratégia?

$$\begin{aligned}\text{Estimador de estados: } \dot{\hat{x}}(t) &= A\hat{x}(t) + Bu(t) + L(y(t) - \underbrace{\hat{y}(t)}_{= C\hat{x}(t)}) \\ &= (A - LC)\hat{x}(t) + Bu(t) + Ly(t)\end{aligned}$$

Definindo-se o **erro “de estimativa”** da forma  $e(t) \triangleq x(t) - \hat{x}(t)$ , então:

$$\begin{aligned}\dot{e}(t) &= \underbrace{Ax(t) + Bu}_{\dot{x}(t)} - \underbrace{(A - LC)\hat{x}(t) + Bu(t) + L(Cx(t))}_{\dot{\hat{x}}(t)} \\ &= (A - LC)(x(t) - \hat{x}(t)) \\ &= (A - LC)e(t)\end{aligned}$$

**Boa nova:** Se todos os autovalores de  $(A - LC)$  são selecionados com parte real negativa, via o ganho  $L$ , então o erro  $e(t) \rightarrow 0$  e, claro, tem-se  $\hat{x} \rightarrow x$ ! Isto é possível pois a estabilidade irá garantir que a resposta da dinâmica do erro de estimativa convirja para zero, ou:  $e(t) = e^{(A-LC)t}e(0) \rightarrow 0, p/ t \rightarrow \infty$



## Projeto do Ganho do Observador?

### Como calcular o ganho do observador $L$ ?

- ▷ Para obter o ganho  $L$ , a ideia é seguir os mesmos passos usados para o cálculo do ganho de realimentação de estados  $K$
- ▷ Então selecione todos os autovalores com parte real negativa para a **dinâmica do erro de estimativa**, em outras palavras, force que os autovalores satisfaçam  $|\lambda I - ((A - LC))| = 0$ , sendo que **o ganho do observador  $L$  é uma incógnita**
- ▷ Condição para que exista o ganho  $L$ ? O sistema deve ser observável!

## Hubble – Observador de Estados?

Retornemos ao modelo em espaço de estados do telescópio Hubble apresentado na Aula 21, pág. 18, isto é:

$$\dot{x}(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}}_A x(t) + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_B u(t)$$

E suponha que mede-se apenas a posição angular (descrita pela variável de estado  $x_1$ ). Neste caso a saída medida é dada por:

$$y(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}}_C \underbrace{\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}}_{x(t)}$$

## Hubble – Observador de Estados?

▷ Para se obter um estimador de estados, primeiramente é necessário checar se o sistema é observável. Note que a matriz de Observabilidade é dada por:

$$\mathcal{O} = \begin{bmatrix} C \\ CA \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

e tem posto **2** (determinante não nulo). Portanto, **o sistema é observável** e é possível obter um ganho  **$L$**  para o estimador (no caso  **$L$**  é um vetor  **$2 \times 1$** )

▷ Aloque os autovalores para a dinâmica do erro de estimação, por exemplo, em:

$$\lambda_{1,2} = -3; -5$$

isto é, os autovalores têm parte real negativa para que a dinâmica do erro de estimação seja estável

## Hubble – Observador de Estados?

▷ A dinâmica do erro de estimação é (note que  $L$  é um vetor  $2 \times 1$ ):

$$\dot{e}(t) = (A - LC)e(t) = \left( \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} l_1 \\ l_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \right) e(t) = \begin{bmatrix} -l_1 & 1 \\ -l_2 & 0 \end{bmatrix} e(t)$$

o polinômio da dinâmica do erro de estimação é:

$$\Delta_e(\lambda) = |\lambda I - (A - LC)| = \left| \begin{bmatrix} \lambda + l_1 & -1 \\ l_2 & \lambda \end{bmatrix} \right| = \lambda^2 + l_1\lambda + l_2$$

▷ Além disso, da escolha dos dois autovalores para a dinâmica do erro de estimação em  $-3$  e  $-5$ , obtém-se também o polinômio característico:

$$\Delta_e(\lambda) = (\lambda + 3)(\lambda + 5) = \lambda^2 + 8\lambda + 15$$

## Hubble – Observador de Estados?

Ao igualar os polinômios característicos  $\Delta_e$ :

$$\Delta_e(\lambda) = \lambda^2 + l_1\lambda + l_2 = \lambda^2 + 8\lambda + 15$$

obtém-se o ganho do Observador/Estimador:  $L = \begin{bmatrix} 8 \\ 15 \end{bmatrix}$

**Matlab** Usando a função “*place*” (para observador é “dual” = transpor matriz):

```
A=[0 1;0 0],C=[1 0]
```

```
if rank(observ(A,C)) == size(A,1) % Garante observabilidade!
```

```
disp('Autovalores do erro de estimação:')
```

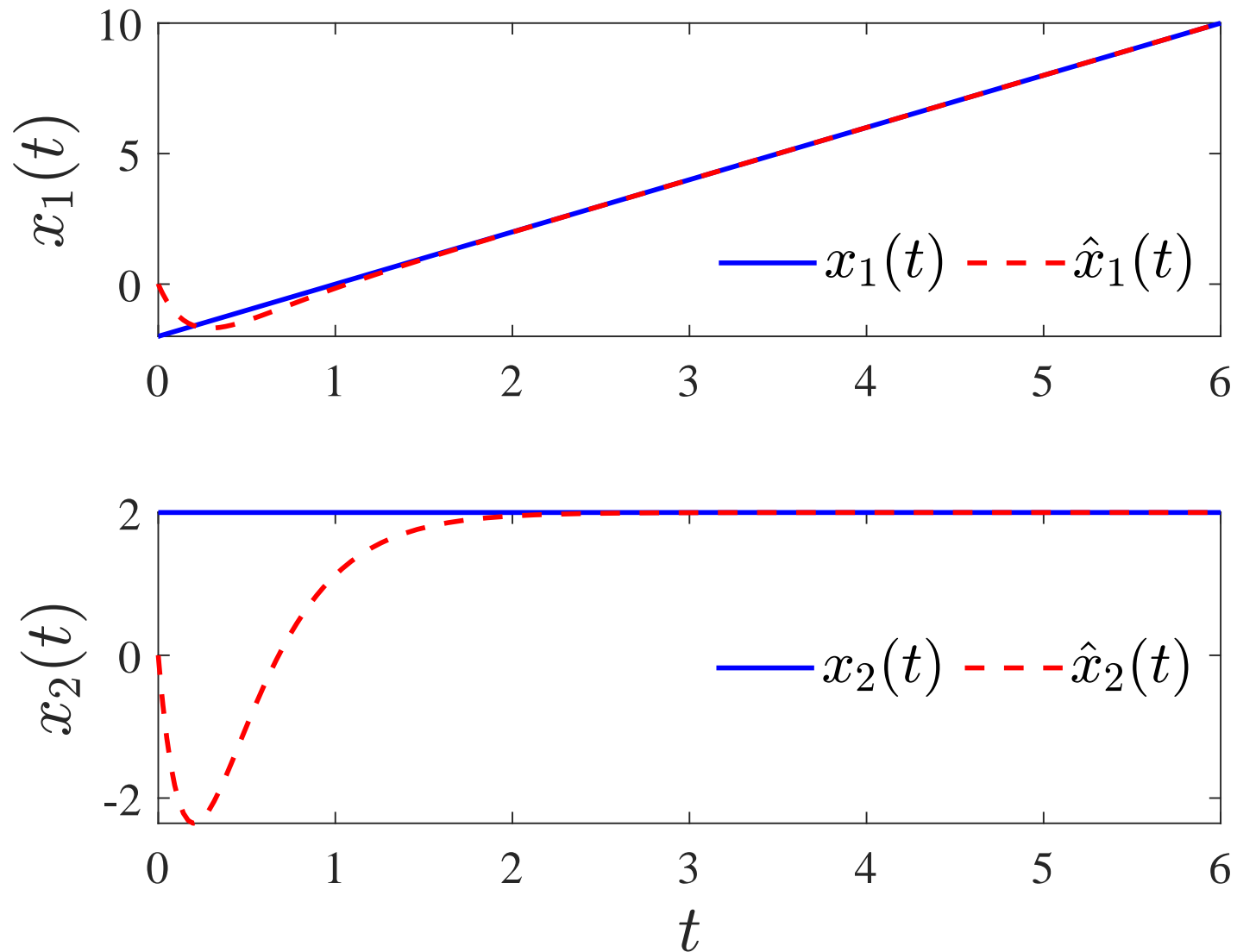
```
p=[-3 -5]
```

```
disp('Ganho L do Observador/Estimador de estados:')
```

```
L=place(A',C',p)'
```

```
end
```

# Resposta Temporal do Observador e Sistema



## Hubble – Observador de Estados?

**Matlab** Um *script* simulando a convergência das variáveis de estado estimados pelo observador/estimador para as variáveis de estado do sistema “real” (supondo que as variáveis de estado fossem realmente medidas)

```
clc; close all; clear
A=[0 1;0 0],C=[1 0],
%Projeto do ganho L do Observador de estados:
if rank(observ(A,C)) == size(A,1) % Garante observabilidade!
disp('Autovalores do erro de estimação:')
p=[-3 -5]
L=place(A',C',p)
end
```

## Matlab – Observador de Estados?

```
% Definir o sistema na forma de espaço de estados.  
% Note que a saída do sistema é o próprio vetor de estados.  
sys=ss(A-L*C,zeros(2,1),eye(2), zeros(2,1));  
  
%Definir um tempo de simulação.  
t = 0:0.01:6;  
%Definir um vetor de entradas zero  
u = zeros(1,length(t));  
%Definir a condição inicial do erro  
e0=[-2;2];  
  
%Simular a dinâmica do erro de estimação  
e = lsim(sys,u,t,e0);
```



## Matlab – Observador de Estados?

```
% Escreva o sistema e a dinâmica do observador juntos
%  $\dot{x}(t) = A x(t) + Bu(t)$ 
%  $\dot{\hat{x}}(t) = (A-LC) \hat{x}(t) + LC x(t) + Bu(t)$ 
t0 = 0; tfinal=6; x0=[e0;0;0];
Aa=[A zeros(size(A));L*C (A-L*C)];
u=0*t; % Sinal de entrada (nulo)
sys=ss(Aa,zeros(4,1),eye(4),0);
x=lsim(sys,u,t,x0);

figure(1), subplot(2,1,1), hold on,
plot(t,x(:,1),'b','linewidth',1.5); hold on,
plot(t,x(:,3),'r--','linewidth',1.5);
subplot(2,1,2),
plot(t,x(:,2),'b','linewidth',1.5); hold on
plot(t,x(:,4),'r--','linewidth',1.5);
```

# Controle Baseado no Observador

Para o sistema:

$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

- ▷ Se  $(A, B)$  é controlável, então pode-se alocar os autovalores de  $(A - BK)$  de forma arbitrária via a realimentação de estados:  $u(t) = -Kx(t)$
- ▷ Se nem todas as variáveis de estados estão disponíveis (i.e., são medidas), então é necessário estimá-las via observador de estados
- ▷ Se  $(A, C)$  é observável, então um observador de estados com ganho  $L$  pode ser projetado, tal que os autovalores da dinâmica do erro de estimação são alocados de forma arbitrária via  $(A - LC)$

## Realimentação a partir de Estados Estimados?

▷ Relembrando, o estimador de estados é dado da forma:

$$\dot{\hat{x}}(t) = (A - LC)\hat{x}(t) + Bu(t) + Ly(t)$$

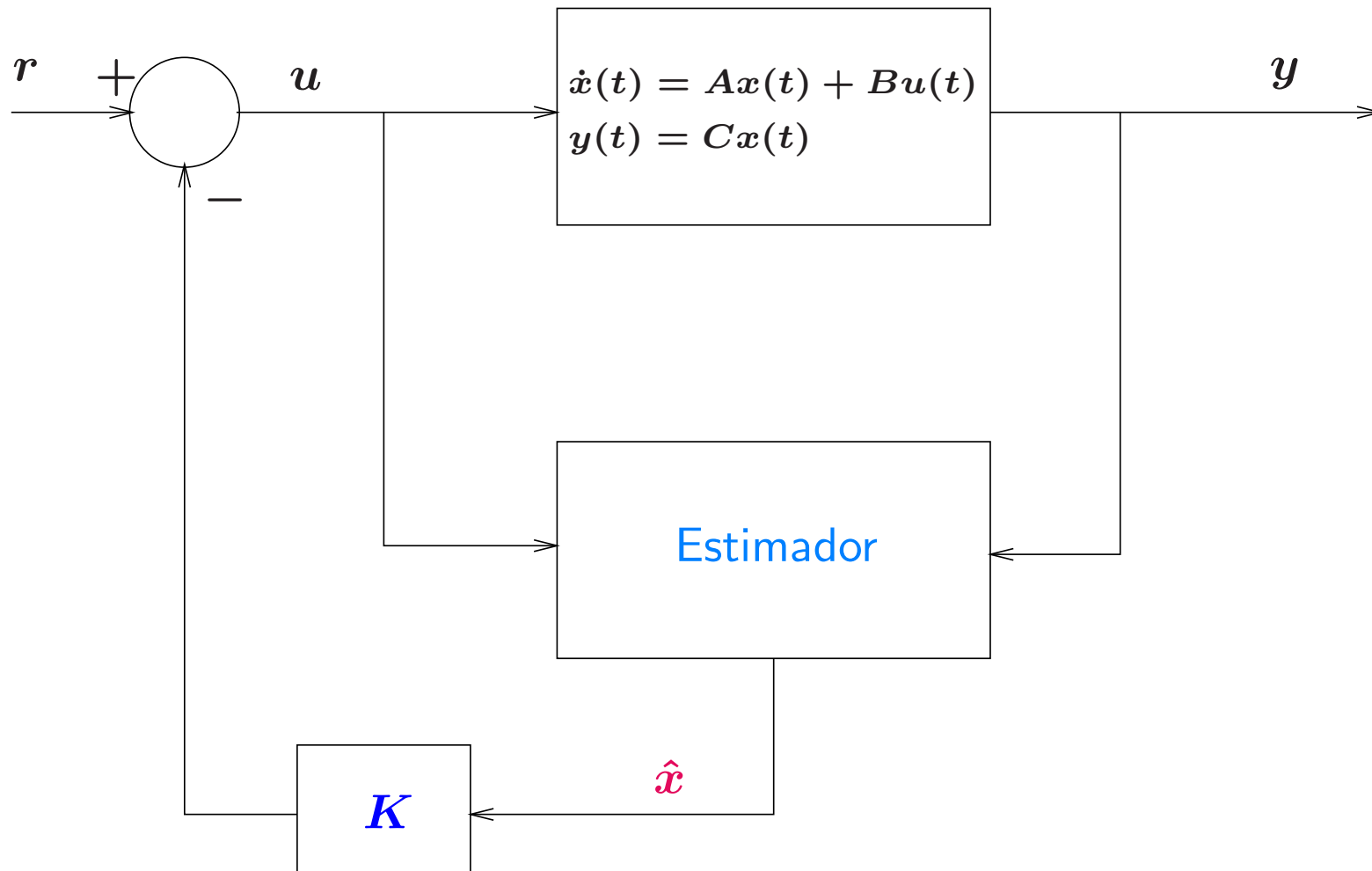
A escolha de  $L$  determina a velocidade com que o estado estimado  $\hat{x}$  aproxima-se do estado do sistema via os autovalores de  $(A - LC)$

▷ Ao realimentar o sistema com os estados estimados tem-se:

$$u(t) = -K\hat{x}(t)$$

e, portanto, cabe a pergunta: **Os autovalores de  $(A - BK)$  e de  $(A - LC)$  se alteram devido a realimentação?**

# Realimentação a partir de Estados Estimados?



## Controle Baseado no Observador

Note que para  $u(t) = -K\hat{x}(t)$ , pode-se escrever:

$$\dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) = Ax(t) - BK\hat{x}(t)$$

Como o erro de estimação é  $e(t) = x(t) - \hat{x}(t)$ , então de  $\hat{x}(t) = x(t) - e(t)$ :

$$\dot{x}(t) = Ax(t) - BK(x(t) - e(t)) = (A - BK)x(t) + BKe(t)$$

Da equação acima e do erro de estimação:  $\dot{e}(t) = (A - LC)e(t)$ , obtém-se

$$\begin{bmatrix} \dot{x}(t) \\ \dot{e}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A - BK & BK \\ 0 & A - LC \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x(t) \\ e(t) \end{bmatrix}$$

▷ **Princípio da Separação:** o cálculo do ganho do observador  $L$  e da realimentação  $K$  podem ser feitos de forma independente. Como **os autovalores da matriz acima é a união dos autovalores de  $(A - BK)$  e  $(A - LC)$ , a conexão não irá alterar os seus autovalores**

## Hubble - Controle Baseado no Observador

Considere novamente o modelo do telescópio Hubble

$$\left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}}_A x(t) + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_B u(t) \\ y(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}}_C x(t) \end{array} \right.$$

sendo que apenas a posição angular ( $x_1$ ) é medida

▷ Neste caso é preciso projetar um Controlador baseado no Observador, em outras palavras, é preciso obter  $K$  (ganho da lei de controle por realimentação) e também o ganho do Observador dado por  $L$

▷ Note que já avaliamos anteriormente que **o modelo do Hubble é controlável e observável**, então pode-se concluir que é possível computar  $K$  e  $L$

## Hubble - Controle Baseado no Observador

▷ Na aula 21 (páginas 19 à 21), projetou-se a lei de controle  $u(t) = -Kx(t)$ , tal que o ganho de realimentação alocasse autovalores em malha fechada em  $-0.707 \pm j0.707$ . Neste caso, o ganho calculado é:

$$K = \begin{bmatrix} 0.9997 & 1.4140 \end{bmatrix}$$

▷ Nesta aula, nas páginas 11 à 13, foram escolhidos autovalores para a dinâmica do erro de estimação em  $-3$  e  $-5$ , e obteve-se o ganho do Observador dado por:

$$L = \begin{bmatrix} 8 \\ 15 \end{bmatrix}$$

▷ Note que a equação do Observador, para  $u(t) = -K\hat{x}$ , é dada por:

$$\dot{\hat{x}}(t) = (A - LC)\hat{x}(t) + Bu(t) + Ly(t) = (A - BK - LC)\hat{x}(t) + Ly(t)$$

## Hubble - Controle Baseado no Observador

▷ Então o Controle Baseado no Observador: Lei de Controle + Observador, é:

$$\begin{cases} \dot{\hat{x}}(t) = \underbrace{(A - BK - LC)}_{A_C} \hat{x}(t) + \underbrace{L}_{B_C} y(t) \\ u(t) = -\underbrace{K}_{C_C} \hat{x}(t) \end{cases}$$

Substituindo os valores de  $A$ ,  $B$ ,  $C$ ,  $L$  e  $K$ , obtém-se

$$\begin{cases} \dot{\hat{x}}(t) = \underbrace{\begin{bmatrix} -8 & 1 \\ -15.9997 & -1.4140 \end{bmatrix}}_{A_C} \hat{x}(t) + \underbrace{\begin{bmatrix} 8 \\ 15 \end{bmatrix}}_{B_C = L} y(t) \\ u(t) = -\underbrace{\begin{bmatrix} 0.9997 & 1.4140 \end{bmatrix}}_{C_C = K} \hat{x}(t) \end{cases}$$



## Hubble - Controle Baseado no Observador

▷ Por curiosidade, pode-se obter a Função de Transferência do Controlador baseado no Observador descrito em espaço de estados ao se aplicar a Transformada de Laplace com condições iniciais nulas:

$$G_c(s) = \frac{U(s)}{Y(s)} = G_c(s) = C_C (sI - A_C)^{-1} B_C$$

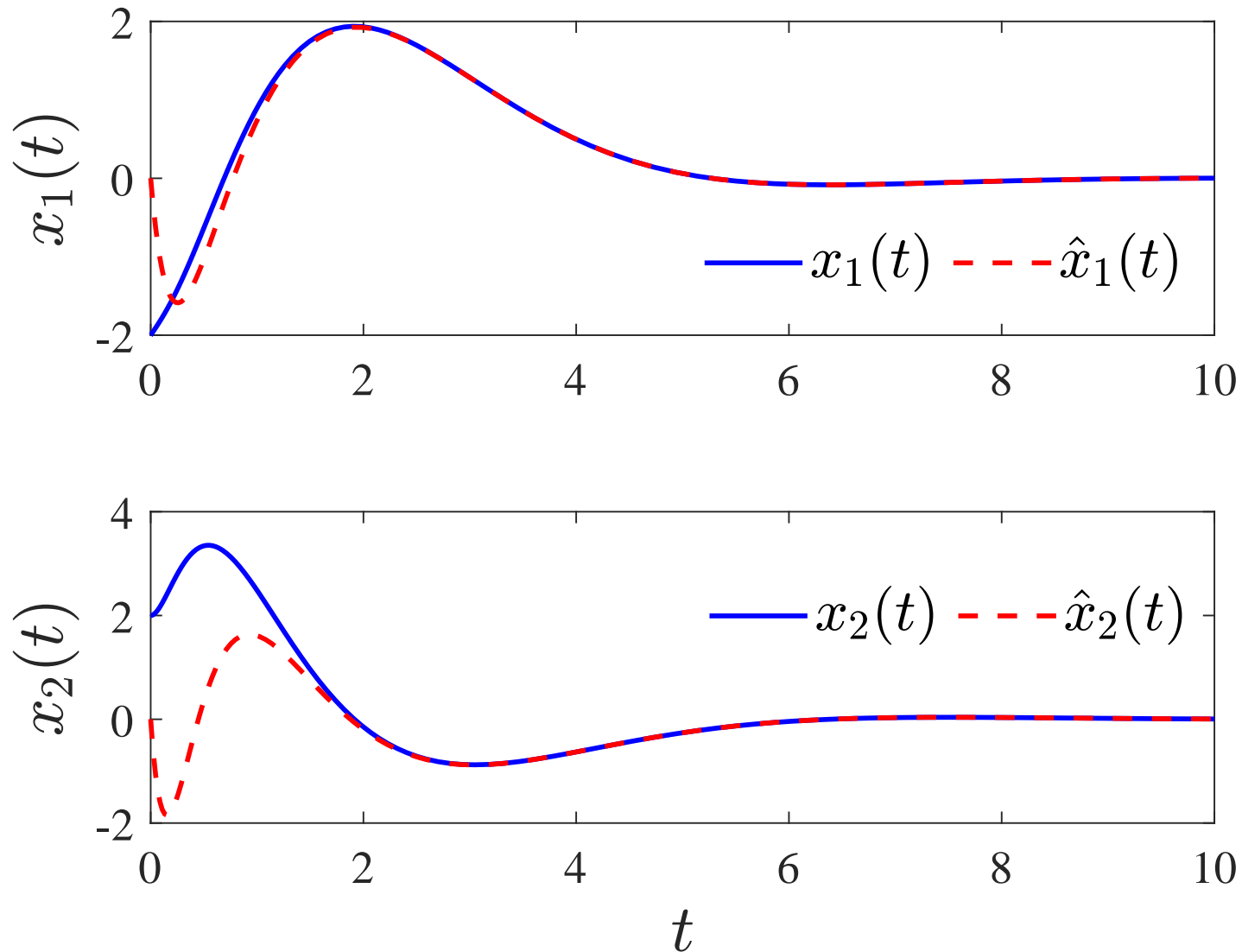
Em outras palavras, ao substituir as matrizes  $A_C$ ,  $B_C$ ,  $C_C$  do controlador em espaço de estados obtém-se um controlador de 2a. ordem:

$$G_c(s) = 29.208 \frac{s + 0.5134}{s^2 + 9.414s + 27.31}$$

com polos em  $-4.7070 \pm j2.2706$  (**Você projetaria um controlador assim?**)

▷ Note que os autovalores da matriz  $A_C$  do Controlador baseado no Observador são dados também por  $-4.7070 \pm j2.2706$ , i.e., iguais aos polos de  $G_c(s)$

## Resposta temporal com o Controlador dinâmico



## Matlab - Controle Baseado no Observador

**Matlab** Um *script* para o projeto do Controle baseado no Observador

```
clc; clear all
A=[0 1;0 0], B=[0; 1], C=[1 0]
if rank(ctrb(A,B)) == size(A,1) % Garante controlabilidade!
disp('Autovalores para o ganho de realimentação:')
p=[-0.707+j*0.707 -0.707-j*0.707];
disp('Ganho K do controlador:')
K=place(A,B,p)
end
if rank(observ(A,C)) == size(A,1) % Garante observabilidade!
disp('Autovalores do erro de estimação:')
p=[-3 -5]
disp('Ganho L do Observador/Estimador de estados:')
L=place(A',C',p)
end
```

## Matlab - Controle Baseado no Observador

```
% Matrizes do Controlador dinâmico baseado no Observador
Ac=A-B*K-L*C;   Bc=L;   Cc=K;

% Controlador dinâmico em espaço de estados
Controlador = ss(Ac,Bc,Cc,[ ])

% Curiosidade: Função de Transferência do Controlador dinâmico
FT_controlador = zpk(tf(Controlador))
```

## Matalb - Controle Baseado no Observador

```
% Simulação temporal em malha fechada. Sistema aumentado:
%  $\dot{x}(t) = A x(t) - BK\hat{x}(t) + Bu(t)$ 
%  $\dot{\hat{x}}(t) = LCx(t) + (A - LC - BK)\hat{x}(t) + Bu(t)$ 
%  $y = [C \ 0] [x(t); \hat{x}(t)]$ 
Aa = [A -B*K; L*C A-L*C-B*K]; Ba = [B;B]; Ca = [C zeros(size(C))];
t=0:0.01:10; % Tempo da simulação
u=0*t; % Sinal de entrada (nulo)
x0=[-2;2;0;0]; % Condições iniciais
malha_fechada=ss(Aa,Ba,eye(4),0);
x=lsim(malha_fechada,u,t,x0);

figure(1), hold on
subplot(2,1,1), plot(t,x(:,1),'b','linewidth',1.5); hold on
plot(t,x(:,3),'r--','linewidth',1.5);
subplot(2,1,2), plot(t,x(:,2),'b','linewidth',1.5); hold on
plot(t,x(:,4),'r--','linewidth',1.5);
```

## Rastreamento de Referência via Controle Integral

- ▶ Caso se deseje que a saída siga uma referência constante (degrau), tal que a realimentação de estado garanta que:  $y(t) \rightarrow r(t)$ , pode-se definir uma **ação integrativa**, tal que o controlador force que uma variável de estado específica rastreie/siga a entrada de referência  $r(t)$  e o seu efeito apareça na saída
- ▶ A ideia é **criar uma variável de estado “adicional”**  $x_i(t)$  que integra a diferença entre a referência e uma variável de estado. **Ao se ter estabilidade, então  $x_i \rightarrow 0$ ,  $t \rightarrow \infty$**  e a diferença entre a entrada e a variável de estado tende a zero. Isto é:

$$x_i(t) = \int [r(t) - x_\kappa(t)] dt$$

sendo  $x_\kappa$  uma variável de estado para a qual se deseja que siga a entrada de referência  $r(t)$  e apareça na saída através da relação  $y(t) = Cx(t)$

- ▶ Note que a expressão acima pode ser reescrita na forma diferencial:

$$\dot{x}_i(t) = r(t) - x_\kappa(t)$$

## Hubble – Rastreamento de Referência

▷ **Vamos exemplificar**... Considere novamente o modelo do telescópio Hubble. Pretende-se comandá-lo tal que o telescópio se mantenha em uma nova posição angular  $x_1$  desejada, isto é,  $x_1$  deve seguir/rastrear uma referência  $r(t)$  que é uma entrada degrau tal que:  $x_1(t) \rightarrow r(t)$

▷ Neste caso, defina um estado “adicional”  $x_i(t) = \int [r(t) - x_1(t)] dt$ , que ao se garantir estabilidade  $x_i \rightarrow 0, t \rightarrow \infty$  e então  $r(t) - x_1(t) \rightarrow 0$  ou, em outras palavras:  $x_1(t) \rightarrow r(t)$ . Note que se tem também:

$$\dot{x}_i(t) = r(t) - x_1(t)$$

Define-se um vetor de estado aumentado incluindo o integrador  $x_i$ , da forma:

$$\tilde{x}(t) = \begin{bmatrix} x(t) \\ x_i(t) \end{bmatrix}$$

## Hubble – Rastreamento de Referência

Então o sistema a ser considerado para o projeto de controle por realimentação é:

$$\underbrace{\begin{bmatrix} \dot{x}_1(t) \\ \dot{x}_2(t) \\ \dot{x}_i(t) \end{bmatrix}}_{\dot{\tilde{x}}(t)} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix}}_{A_a} \underbrace{\begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_i(t) \end{bmatrix}}_{\tilde{x}(t)} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}}_{B_a} u(t) + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}}_R r(t)$$

$$y(t) = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_i(t) \end{bmatrix}$$

E a realimentação de estados é escrita da forma (aumentada):

$$u(t) = - \underbrace{\begin{bmatrix} K & k_i \end{bmatrix}}_{= K_a} \begin{bmatrix} x(t) \\ x_i(t) \end{bmatrix}$$



## Hubble – Rastreamento de Referência

- ▷ O cálculo do ganho  $K_a$  é realizado da mesma forma que anteriormente
- ▷ Para o sistema em malha fechada do sistema aumentado descrito por:

$$\dot{\tilde{x}}(t) = (A_a - B_a K_a) \tilde{x}(t) + R r(t)$$

escolhem-se autovalores para  $(A_a - B_a K_a)$  com parte real negativa para se ter estabilidade em malha fechada, etc. ( $r(t)$  é uma entrada degrau unitário)

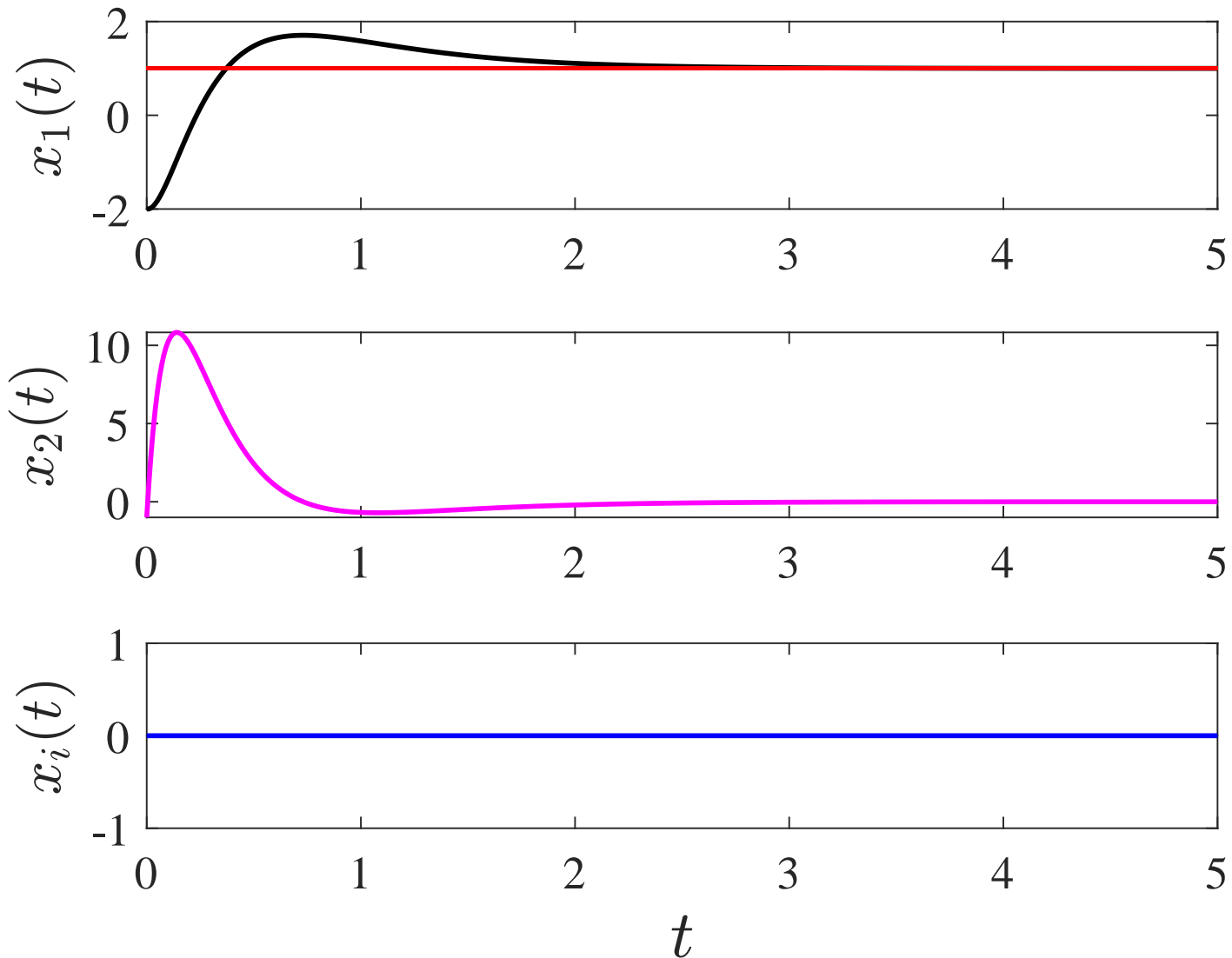
- ▷ Então, com estabilidade tem-se  $x_i \rightarrow 0, t \rightarrow \infty$  e, para este exemplo,  $r(t) - x_1(t) \rightarrow 0$ , ou  $x_1 \rightarrow r(t)$ . Portanto, na saída tem-se, por consequência:

$$y(t) \rightarrow x_1(t) \rightarrow r(t), \text{ (note que por estabilidade: } x_2 \rightarrow 0, x_i \rightarrow 0)$$

- ▷ Escolha, por exemplo, autovalores em  $-2, -4$  e  $-10$ , e obtém-se

$$K_a = \begin{bmatrix} 68 & 16 & -80 \end{bmatrix}$$

## Resposta com Rastreamento $x_1(t) \rightarrow r(t) = 1(t)$



## Controle Integral - Matlab

**Matlab** Um *script* para o projeto do controle integral

```
clc; close all; clear
% Sistema aumentado com estado integrativo
Aa=[0 1 0;0 0 0; -1 0 0];
Ba=[0;1;0];
R =[0;0;1];
Ca=[1 0 0;0 1 0; 0 0 0];

% Autovalores em malha fechada
p=[-2 -4 -10]

% Cálculo do ganho de realimentação aumentado
Ka=place(Aa,Ba,p)
```

## Controle Integral - Matlab

```
%% Simulação temporal do sistema
x0=[-2;-1;1]; % Condição inicial
t=0:0.01:5;    % Tempo de simulação
u=0*t+1;      % Sinal de entrada (degrau)
sys=ss(Aa-Ba*Ka,R,Ca,zeros(3,1));
x=lsim(sys,u,t,x0);

figure(1), hold on,
subplot(3,1,1), plot(t,x(:,1),'k','linewidth',1.5);
plot(t,ones(size(x(:,1),1)),'r','linewidth',1)
subplot(3,1,2), plot(t,x(:,2),'m','linewidth',1.5);
subplot(3,1,3), plot(t,x(:,3),'b','linewidth',1.5);
```