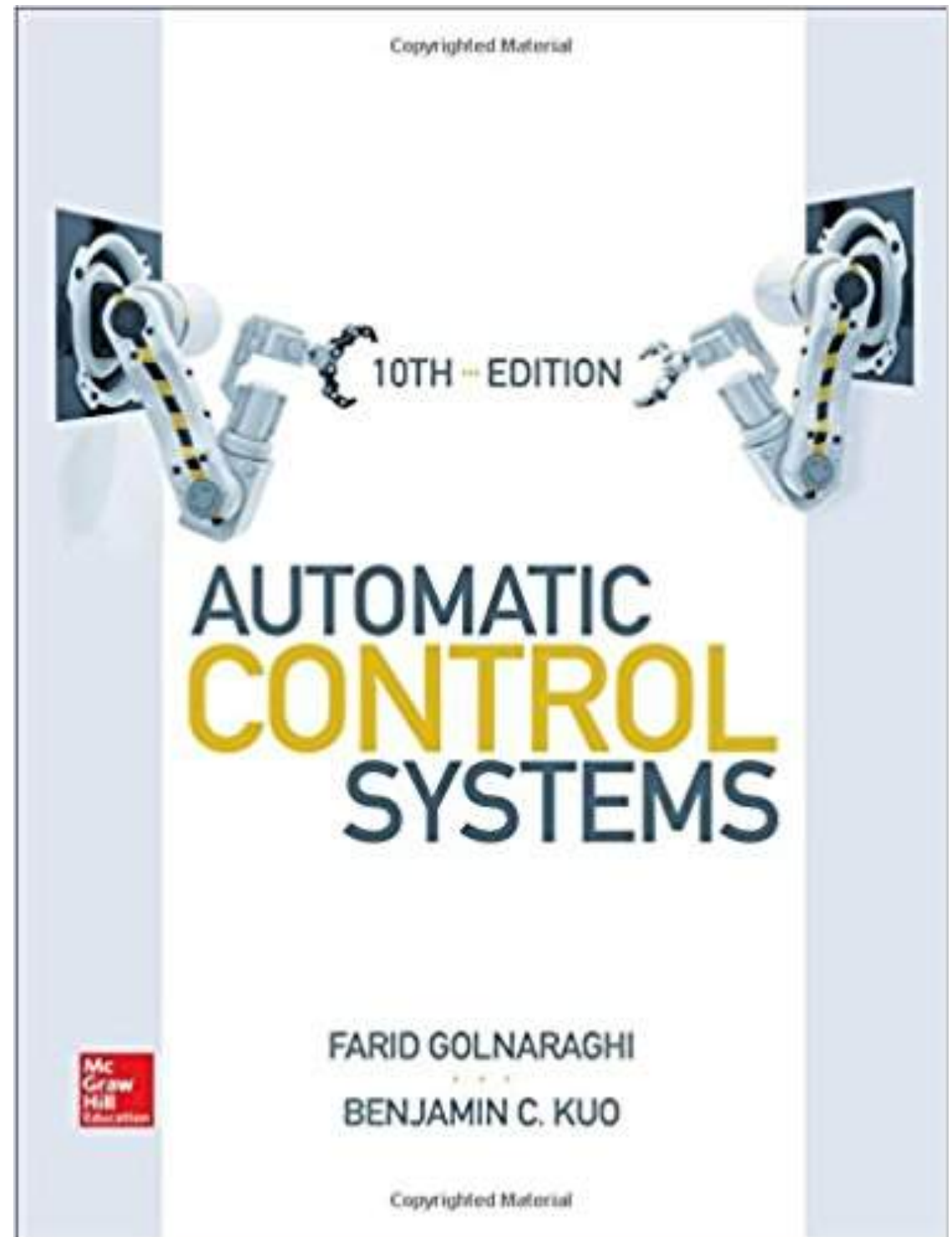


# 자동제어 (Automatic Control) 8장 상태공간 해석과 제어기 설계

김동한



## 상태방정식의 벡터행렬표현

- $n$ 차 동적시스템의  $n$ 개 상태방정식

$$\frac{dx_i(t)}{dt} = f_i[x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t), u_1(t), u_2(t), \dots, u_p(t), w_1(t), w_2(t), \dots, w_v(t)]$$

여기서  $i=1, 2, \dots, n$ 이다.  $i$ 번째 상태변수는  $x_i(t)$ 로 나타냈고  $u_j(t)$ 는  $j=1, 2, \dots, p$ 에 대하여  $j$ 번째 입력으로 그리고  $w_k(t)$ 는  $k=1, 2, \dots, v$ 에 대하여  $k$ 번째 외란 입력을 나타낸다.

- 출력방정식은

$$y_j(t) = g_j[x_1(t), x_2(t), \dots, x_n(t), u_1(t), u_2(t), \dots, u_p(t), w_1(t), w_2(t), \dots, w_v(t)]$$

- $n$ 개의 상태방정식과  $q$ 개의 출력방정식  $\rightarrow$  동적방정식

## 상태방정식의 벡터행렬형

상태벡터:

$$\mathbf{x}(t) = \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ \vdots \\ x_n(t) \end{bmatrix} \quad (n \times 1)$$

입력벡터:

$$\mathbf{u}(t) = \begin{bmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \\ \vdots \\ u_p(t) \end{bmatrix} \quad (p \times 1)$$
$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{f}[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), \mathbf{w}(t)]$$

출력벡터:

$$\mathbf{y}(t) = \begin{bmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \\ \vdots \\ y_q(t) \end{bmatrix} \quad (q \times 1)$$
$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{g}[\mathbf{x}(t), \mathbf{u}(t), \mathbf{w}(t)]$$

외란벡터:

$$\mathbf{w}(t) = \begin{bmatrix} w_1(t) \\ w_2(t) \\ \vdots \\ w_v(t) \end{bmatrix} \quad (v \times 1)$$

## 선형시불변 시스템의 동적방정식

$$\text{상태방정식: } \frac{dx(t)}{dt} = \mathbf{A}x(t) + \mathbf{B}u(t) + \mathbf{E}w(t)$$

$$\text{출력방정식: } y(t) = \mathbf{C}x(t) + \mathbf{D}u(t) + \mathbf{H}w(t)$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} \quad (n \times n)$$
$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & \cdots & b_{1p} \\ b_{21} & b_{22} & \cdots & b_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \cdots & b_{np} \end{bmatrix} \quad (n \times p)$$
$$\mathbf{E} = \begin{bmatrix} e_{11} & e_{12} & \cdots & e_{1v} \\ e_{21} & e_{22} & \cdots & e_{2v} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ e_{n1} & e_{n2} & \cdots & e_{nv} \end{bmatrix} \quad (n \times v)$$
$$\mathbf{C} = \begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} & \cdots & c_{1n} \\ c_{21} & c_{22} & \cdots & c_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ c_{q1} & c_{q2} & \cdots & c_{qn} \end{bmatrix} \quad (q \times n)$$
$$\mathbf{D} = \begin{bmatrix} d_{11} & d_{12} & \cdots & d_{1p} \\ d_{21} & d_{22} & \cdots & d_{2p} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ d_{q1} & d_{q2} & \cdots & d_{qp} \end{bmatrix} \quad (q \times p)$$
$$\mathbf{H} = \begin{bmatrix} h_{11} & h_{12} & \cdots & h_{1v} \\ h_{21} & h_{22} & \cdots & h_{2v} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ h_{q1} & h_{q2} & \cdots & h_{qv} \end{bmatrix} \quad (q \times v)$$

## 상태천이행렬(State-Transition Matrix)

- 상태방정식이 만들어지면,
  - 방정식의 해를  $t \geq t_0$ 에 대하여 초기상태 벡터  $x(t_0)$ , 입력벡터  $u(t)$ 와 외란벡터  $w(t)$ 로 구함
- 상태천이행렬

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t)$$

$\phi(t)$ 를 상태천이행렬을 나타내는  $n \times n$  행렬이라 하면

$$\frac{d\phi(t)}{dt} = \mathbf{A}\phi(t)$$

$\mathbf{x}(0)$ 로  $t=0$ 에서의 초기상태를 나타낸다면

$$\mathbf{x}(t) = \phi(t)\mathbf{x}(0) \quad t \geq 0 \text{에 대한 제차상태방정식의 해}$$

## 상태천이행렬 구하기(1)

- 라플라스변환

$$s\mathbf{X}(s) - \mathbf{x}(0) = \mathbf{A}\mathbf{X}(s)$$

$$\mathbf{X}(s) = (s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{x}(0)$$

- 역라플라스변환

$$\mathbf{x}(t) = \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}]\mathbf{x}(0) \quad t \geq 0$$

- 따라서

$$\boldsymbol{\phi}(t) = \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}]$$

## 상태천이행렬 구하기(2)

- 고전적인 방법
- 해를 다음과 같이 가정

$$\mathbf{x}(t) = e^{\mathbf{A}t} \mathbf{x}(0)$$

제차상태방정식의 해임을 쉽게 알 수 있기 때문에

$$\frac{de^{\mathbf{A}t}}{dt} = \mathbf{A}e^{\mathbf{A}t}$$

$e^{\mathbf{A}t}$ 는 다음과 같이 행렬  $\mathbf{A}t$ 의 멱급수로 나타낼 수 있다.

$$e^{\mathbf{A}t} = \mathbf{I} + \mathbf{A}t + \frac{1}{2!} \mathbf{A}^2 t^2 + \frac{1}{3!} \mathbf{A}^3 t^3 + \dots$$

$$\phi(t) = e^{\mathbf{A}t} = \mathbf{I} + \mathbf{A}t + \frac{1}{2!} \mathbf{A}^2 t^2 + \frac{1}{3!} \mathbf{A}^3 t^3 + \dots$$

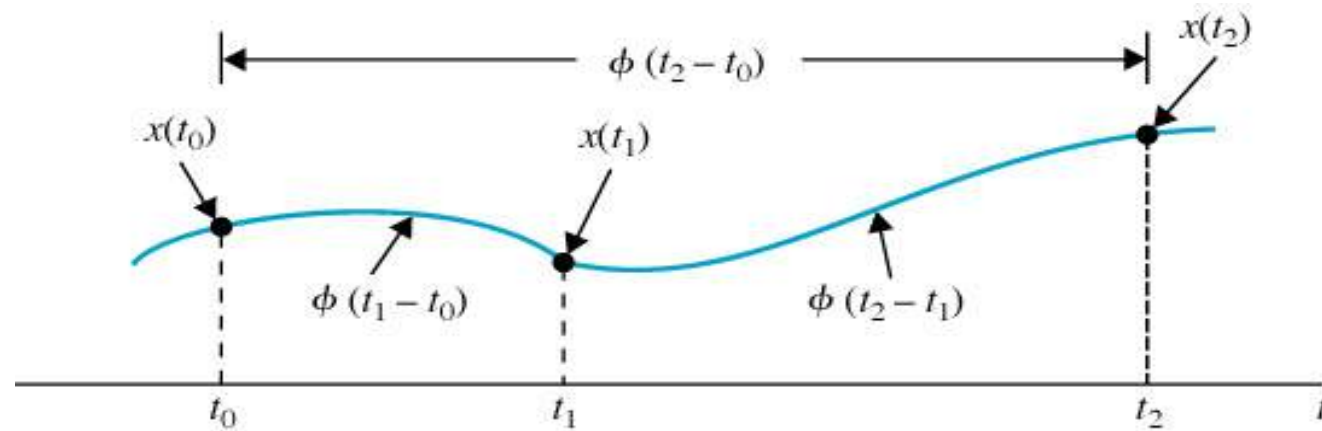
## 상태천이행렬이란?

- 시스템의 자유응답(free response)
  - 초기조건만으로 여기된 응답
  - $\mathbf{A}$ 의 상태천이행렬
  - 입력이 영일 때  $t=0$ 인 초기시간부터 임의의  $t$ 까지의 천이를 정의
- 성질
  1.  $\phi(0)=I$  (the identity matrix)
  2.  $\phi^{-1}(t)=\phi(-t)$
  3.  $\phi(t_2-t_1)\phi(t_1-t_0)=\phi(t_2-t_0)$  for any  $t_0, t_1, t_2$ ,
  4.  $[\phi(t)]^k=\phi(kt)$  for  $k$ =positive integer



## Figure 8-3

Property of the state-transition matrix.



## 상태천이방정식

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) + \mathbf{E}\mathbf{w}(t)$$

$$s\mathbf{X}(s) - \mathbf{x}(0) = \mathbf{A}\mathbf{X}(s) + \mathbf{B}\mathbf{U}(s) + \mathbf{E}\mathbf{W}(s)$$

$\mathbf{x}(0)$ 는  $t=0$ 에서 계산된 초기상태 벡터를 나타낸다.

$$\mathbf{X}(s) = (s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{x}(0) + (s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}[\mathbf{B}\mathbf{U}(s) + \mathbf{E}\mathbf{W}(s)]$$

$$\begin{aligned}\mathbf{x}(t) &= \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}]\mathbf{x}(0) + \mathcal{L}^{-1}\{(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}[\mathbf{B}\mathbf{U}(s) + \mathbf{E}\mathbf{W}(s)]\} \\ &= \boldsymbol{\phi}(t)\mathbf{x}(0) + \int_0^t \boldsymbol{\phi}(t - \tau)[\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau) + \mathbf{E}\mathbf{w}(\tau)]d\tau \quad t \geq 0\end{aligned}$$

$$\mathbf{x}(t) = \boldsymbol{\phi}(t - t_0)\mathbf{x}(t_0) + \int_{t_0}^t \boldsymbol{\phi}(t - \tau)[\mathbf{B}\mathbf{u}(\tau) + \mathbf{E}\mathbf{w}(\tau)]d\tau \quad t \geq t_0$$

- Example 8-6-1 
$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$t \geq 0$ 에 대해서 입력이  $u(t)=1$  일 때,

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{E} = 0$$

$$s\mathbf{I} - \mathbf{A} = \begin{bmatrix} s & 0 \\ 0 & s \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} s & -1 \\ 2 & s+3 \end{bmatrix}$$

$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{s^2 + 3s + 2} \begin{bmatrix} s+3 & 1 \\ -2 & s \end{bmatrix}$$

$$\phi(t) = \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}] = \begin{bmatrix} 2e^{-t} - e^{-2t} & e^{-t} - e^{-2t} \\ -2e^{-t} + 2e^{-2t} & -e^{-t} + 2e^{-2t} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{x}(t) = \begin{bmatrix} 2e^{-t} - e^{-2t} & e^{-t} - e^{-2t} \\ -2e^{-t} + 2e^{-2t} & -e^{-t} + 2e^{-2t} \end{bmatrix} \mathbf{x}(0) + \int_0^t \begin{bmatrix} 2e^{-(t-\tau)} - e^{-2(t-\tau)} & e^{-(t-\tau)} - e^{-2(t-\tau)} \\ -2e^{-(t-\tau)} + e^{-2(t-\tau)} & -e^{-(t-\tau)} + 2e^{-2(t-\tau)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} d\tau$$

$$\mathbf{x}(t) = \begin{bmatrix} 2e^{-t} - e^{-2t} & e^{-t} - e^{-2t} \\ -2e^{-t} + 2e^{-2t} & -e^{-t} + 2e^{-2t} \end{bmatrix} \mathbf{x}(0) + \begin{bmatrix} 0.5 - e^{-t} + 0.5e^{-2t} \\ e^{-t} - e^{-2t} \end{bmatrix} \quad t \geq 0$$

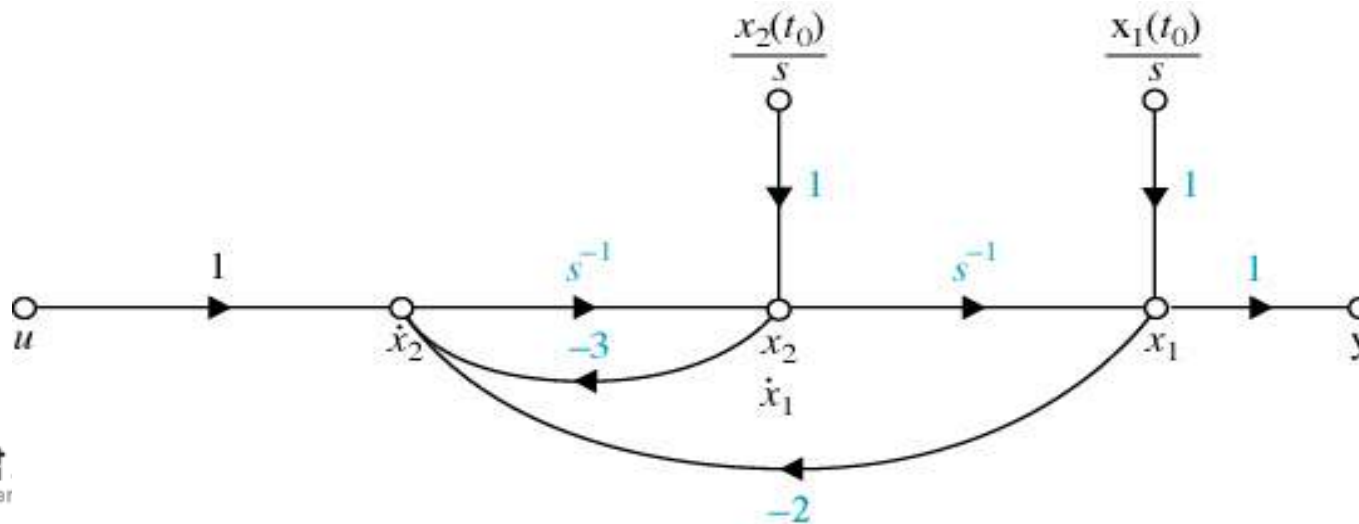
$$\begin{aligned} \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}]\mathbf{B}\mathbf{U}(s) &= \mathcal{L}^{-1}\left(\frac{1}{s^2 + 3s + 2} \begin{bmatrix} s+3 & 1 \\ -2 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \frac{1}{s}\right) \\ &= \mathcal{L}^{-1}\left(\frac{1}{s^2 + 3s + 2} \begin{bmatrix} \frac{1}{s} \\ 1 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0.5 - e^{-t} + 0.5e^{-2t} \\ e^{-t} - e^{-2t} \end{bmatrix} \end{aligned}$$

## 상태선도로부터 결정된 상태천이방정식

- 상태천이방정식을 구하는 데 상태선도방법을 사용할 수 있다.
- Example 8-6-2

$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$t \geq 0$ 에 대해서 입력이  $u(t)=1$  일 때,



$$X_1(s) = \frac{s^{-1}(1 + 3s^{-1})}{\Delta}x_1(t_0) + \frac{s^{-2}}{\Delta}x_2(t_0) + \frac{s^{-2}}{\Delta}U(s)$$

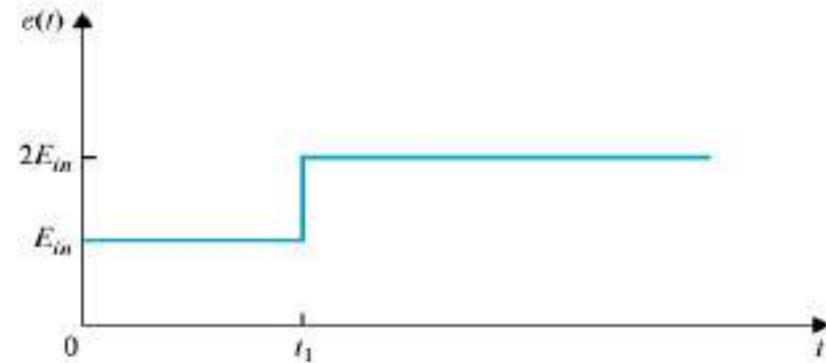
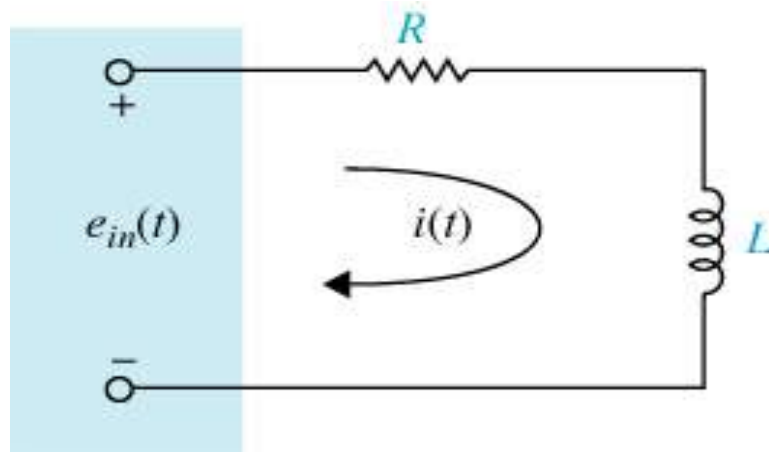
$$X_2(s) = \frac{-2s^{-2}}{\Delta}x_1(t_0) + \frac{s^{-1}}{\Delta}x_2(t_0) + \frac{s^{-1}}{\Delta}U(s)$$

$$\Delta = 1 + 3s^{-1} + 2s^{-2}$$

$$\begin{bmatrix} X_1(s) \\ X_2(s) \end{bmatrix} = \frac{1}{(s+1)(s+2)} \begin{bmatrix} s+3 & 1 \\ -2 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t_0) \\ x_2(t_0) \end{bmatrix} + \frac{1}{(s+1)(s+2)} \begin{bmatrix} 1 \\ s \end{bmatrix} U(s)$$

$$\begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2e^{-(t-t_0)} - e^{-2(t-t_0)} & e^{-(t-t_0)} - e^{-2(t-t_0)} \\ -2e^{-(t-t_0)} + 2e^{-2(t-t_0)} & -e^{-(t-t_0)} + 2e^{-2(t-t_0)} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t_0) \\ x_2(t_0) \end{bmatrix} \\ + \begin{bmatrix} 0.5u_s(t-t_0) - e^{-(t-t_0)} + 0.5e^{-2(t-t_0)} \\ e^{-(t-t_0)} - e^{-2(t-t_0)} \end{bmatrix} \quad t \geq t_0$$

## Example 8-6-3



$t=0$ 에서  $i(0)$

$t \geq 0$ 에서

$$\frac{di(t)}{dt} = -\frac{R}{L}i(t) + \frac{1}{L}e_{in}(t)$$

$$\phi(t) = e^{-At} = e^{-Rt/L}$$

입력전압을

$$e(t) = E_{in}u_s(t) + E_{in}u_s(t - t_1)$$

$$E_{in}(s) = \frac{E_{in}}{s}(1 + e^{-t_1s})$$

$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B}\mathbf{U}(s) = \frac{E_{in}}{Ls(s + R/L)}(1 + e^{-t_1s})$$

$$i(t) = e^{-Rt/L} i(0)u_s(t) + \frac{E_{in}}{R}(1 - e^{-Rt/L})u_s(t) + \frac{E_{in}}{R}(1 - e^{-R(t-t_1)/L})u_s(t - t_1)$$

- 또 다른 방법 (구간별로 구하기):

천이구간을 두 부분, 즉  $t=0$ 에서  $t=t_1$ 까지와  $t=t_1$ 에서  $t=\infty$ 까지로 나눌 수 있다.

$$e(t) = E_{in}u_s(t) \quad 0 \leq t < t_1$$

$$i(t) = \left[ e^{-Rt/L} i(0) + \frac{E_{in}}{R}(1 - e^{-Rt/L}) \right] u_s(t)$$

$$i(t_1) = e^{-Rt_1/L} i(0) + \frac{E_{in}}{R}(1 - e^{-Rt_1/L})$$



$$i(t) = e^{-R(t-t_1)/L} i(t_1) + \frac{2E_{in}}{R}(1 - e^{-R(t-t_1)/L}) \quad t \geq t_1$$



## 고차미분방정식

- 위상변수표준형(phase-variable canonical form) 또는  
가제어성표준형(controllability canonical form)

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t) \qquad y(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) = x_1(t)$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \quad (n \times n) \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (n \times 1)$$

$$\mathbf{C} = [1 \quad 0 \quad 0 \quad \cdots \quad 0]$$

## Example 8-7-1

$$\frac{d^3y(t)}{dt^3} + 5\frac{d^2y(t)}{dt^2} + \frac{dy(t)}{dt} + 2y(t) = u(t)$$

$$\frac{d^3y(t)}{dt^3} = -5\frac{d^2y(t)}{dt^2} - \frac{dy(t)}{dt} - 2y(t) + u(t)$$

$$x_1(t) = y(t)$$

$$x_2(t) = \frac{dy(t)}{dt}$$

$$x_3(t) = \frac{d^2y(t)}{dt^2}$$

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t)$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -2 & -1 & -5 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$y(t) = x_1(t) = [1 \quad 0] \mathbf{x}(t)$$

## 전달함수와의 관계

- 선형시불변시스템이 다음의 동적방정식으로 표현되면,

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) + \mathbf{E}\mathbf{w}(t)$$

$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) + \mathbf{D}\mathbf{u}(t) + \mathbf{H}\mathbf{w}(t)$$

$\mathbf{x}(t)=n\times 1$  상태벡터,

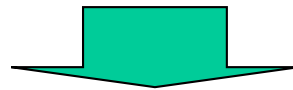
$\mathbf{y}(t)=q\times 1$  출력벡터

$\mathbf{u}(t)=p\times 1$  입력벡터,

$\mathbf{w}(t)=v\times 1$  외란벡터

$$\mathbf{X}(s) = (s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{x}(0) + (s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}[\mathbf{B}\mathbf{U}(s) + \mathbf{E}\mathbf{W}(s)]$$

$$\mathbf{Y}(s) = \mathbf{C}\mathbf{X}(s) + \mathbf{D}\mathbf{U}(s) + \mathbf{H}\mathbf{W}(s)$$



$$\mathbf{Y}(s) = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{x}(0) + \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}[\mathbf{B}\mathbf{U}(s) + \mathbf{E}\mathbf{W}(s)] + \mathbf{D}\mathbf{U}(s) + \mathbf{H}\mathbf{W}(s)$$

전달함수의 정의는 초기조건을 영으로, 즉  $\mathbf{x}(0)=\mathbf{0}$  이 요구되므로

$$\mathbf{Y}(s) = [\mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B} + \mathbf{D}]\mathbf{U}(s) + [\mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{E} + \mathbf{H}]\mathbf{W}(s)$$

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

$$\mathbf{G}_w(s) = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{E} + \mathbf{H}$$

$\mathbf{G}_u(s)$ 는  $\mathbf{w}(t)=\mathbf{0}$  일 때  $\mathbf{u}(t)$ 와  $\mathbf{y}(t)$  사이의  $q \times p$ 인 전달함수행렬이고,

$\mathbf{G}_w(s)$ 는  $\mathbf{u}(t)=\mathbf{0}$  일 때  $\mathbf{w}(t)$ 와  $\mathbf{y}(t)$  사이의  $q \times v$ 인 전달함수행렬이다.

$$\mathbf{Y}(s) = \mathbf{G}_u(s)\mathbf{U}(s) + \mathbf{G}_w(s)\mathbf{W}(s)$$

---

## Example 8-8-1

$$\begin{aligned} \frac{d^2 y_1(t)}{dt^2} + 4 \frac{dy_1(t)}{dt} - 3y_2(t) &= u_1(t) + 2w(t) & x_1(t) &= y_1(t) \\ \frac{dy_1(t)}{dt} + \frac{dy_2(t)}{dt} + y_1(t) + 2y_2(t) &= u_2(t) & x_2(t) &= \frac{dy_1(t)}{dt} \\ & & x_3(t) &= y_2(t) \end{aligned}$$

$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \\ \frac{dx_3(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & -4 & 3 \\ -1 & -1 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_1(t) \\ u_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{bmatrix} w(t)$$

$$\begin{bmatrix} y_1(t) \\ y_2(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} = \mathbf{C}\mathbf{x}(t)$$

$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A}) = \begin{bmatrix} s & -1 & 0 \\ 0 & s+4 & -3 \\ 1 & 1 & s+2 \end{bmatrix} \quad |s\mathbf{I} - \mathbf{A}| = s^3 + 6s^2 + 11s + 3$$

$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} = \frac{1}{|s\mathbf{I} - \mathbf{A}|} \begin{bmatrix} s^2 + 6s + 11 & s + 2 & 3 \\ -3 & s(s + 2) & 3s \\ -(s + 4) & -(s + 1) & s(s + 4) \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{G}_u(s) = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B} = \frac{1}{s^3 + 6s^2 + 11s + 3} \begin{bmatrix} s + 2 & 3 \\ -(s + 1) & s(s + 4) \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{G}_w(s) = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{E} = \frac{1}{s^3 + 6s + 11s + 3} \begin{bmatrix} 2(s + 2) \\ -2(s + 1) \end{bmatrix}$$

- 다른 방법

$$\begin{bmatrix} s(s + 4) & -3 \\ s + 1 & s + 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} Y_1(s) \\ Y_2(s) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} U_1(s) \\ U_2(s) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} W(s)$$

$$\mathbf{Y}(s) = \mathbf{G}_u(s)\mathbf{U}(s) + \mathbf{G}_w(s)W(s)$$

$$\mathbf{G}_u(s) = \begin{bmatrix} s(s + 4) & -3 \\ s + 1 & s + 2 \end{bmatrix}^{-1}$$

$$\mathbf{G}_w(s) = \begin{bmatrix} s(s + 4) & -3 \\ s + 1 & s + 2 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$$

## 특성방정식(Characteristic Equation)

- 미분방정식으로부터 특성방정식 구하기

$$\begin{aligned}\frac{d^n y(t)}{dt^n} + a_{n-1} \frac{d^{n-1} y(t)}{dt^{n-1}} + \cdots + a_1 \frac{dy(t)}{dt} + a_0 y(t) \\ = b_m \frac{d^m u(t)}{dt^m} + b_{m-1} \frac{d^{m-1} u(t)}{dt^{m-1}} + \cdots + b_1 \frac{du(t)}{dt} + b_0 u(t) \quad n > m\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}(s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \cdots + a_1s + a_0)y(t) \\ = (b_ms^m + b_{m-1}s^{m-1} + \cdots + b_1s + b_0)u(t)\end{aligned}$$

특성방정식(characteristic equation)은

$$s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \cdots + a_1s + a_0 = 0$$

## 특성방정식(Characteristic Equation)

- 전달함수로부터 특성방정식 구하기

$$G(s) = \frac{b_ms^m + b_{m-1}s^{m-1} + \dots + b_1s + b_0}{s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \dots + a_1s + a_0}$$

특성방정식은 전달함수의 분모다항식을 0으로 놓아 얻는다.

- 상태방정식으로부터 특성방정식 구하기

$$\mathbf{G}_u(s) = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B} + \mathbf{D} = \mathbf{C} \frac{\text{adj}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})}{|s\mathbf{I} - \mathbf{A}|} \mathbf{B} + \mathbf{D}$$

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A}| = 0$$



## 고유치(Eigenvalue)

특성방정식의 근을 보통 행렬  $A$ 의 고유치(eigenvalue)라 한다.

- 다양한 고유치의 특성
  1. 만일  $A$ 의 계수가 모두 실수이면, 그 고유치는 실수이거나 복소공액쌍이다.
  2. 만일  $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 이  $A$ 의 고유치라면

$$\text{tr}(A) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \quad (5-118)$$

즉  $A$ 의 고유합(trace)은  $A$ 의 모든 고유치의 합이다.

3. 만일  $\lambda_i, i=1, 2, \dots, n$ 이  $A$ 의 고유치이면 이 값들은  $A'$ 의 고유치이다.
4. 만일  $A$ 가 정칙(nonsingular)으로 고유치  $\lambda_i, i=1, 2, \dots, n$ 을 갖는다면  $1/\lambda_i, i=1, 2, \dots, n$ 은  $A^{-1}$ 의 고유치이다.

## 고유벡터(Eigenvector)

다음 행렬방정식을 만족시키는 임의의 영이 아닌 벡터  $\mathbf{p}_i$ 를

$$(\lambda_i \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_i = \mathbf{0}$$

고유치  $\lambda_i$ 와 관련된  $\mathbf{A}$ 의 고유벡터(eigenvector)라 한다. 여기서  $\lambda_i, i=1, 2, \dots, n$ 은  $\mathbf{A}$ 의  $i$ 번째 고유치를 나타낸다.

- Example 8-9-5

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{E} = \mathbf{0}$$

특성방정식은

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A}| = s^2 - 1$$

고유치는  $\lambda_1=1$ 과  $\lambda_2=-1$ 이다.

고유벡터를 다음과 같이 표기하자.

$$\mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{21} \end{bmatrix} \quad \mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} p_{12} \\ p_{22} \end{bmatrix}$$

$\lambda_1=1$ 과  $\mathbf{p}_1$ 을 식 (5-120)에 대입하면

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{21} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

그러므로  $p_{21}=0$ 이고  $p_{11}$ 은 임의적인데 이 경우에는 1로 놓을 수 있다.

같은 방법으로  $\lambda_2=-1$ 에 대하여 식 (5-120)은

$$\begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{12} \\ p_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad -2p_{12} + p_{22} = 0$$

$p_{12}=1$ 로 놓으면  $p_{22}=2$ 가 된다.

$$\mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

## 일반화된 고유벡터

- 만일  $\mathbf{A}$ 가 다중차수의 고유치이고 비대칭이면 앞서의 식만으로는 구할 수 없다.
- $\mathbf{A}$ 의  $n$ 개 고유치 중에  $a$ 개가 상이하다고 하면  $q$ 개의 다른 고유치는  $(\lambda_i \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_i = \mathbf{0}$  로 구하고,  $n-q$ 차수의 고유치는

$$(\lambda_j \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_{n-q+1} = \mathbf{0}$$

$$(\lambda_j \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_{n-q+2} = -\mathbf{p}_{n-q+1}$$

$$(\lambda_j \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_{n-q+3} = -\mathbf{p}_{n-q+2}$$

$$\vdots$$

$$(\lambda_j \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_{n-q+m} = -\mathbf{p}_{n-q+m-1}$$

### Example 8-9-6

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 6 & -5 \\ 1 & 0 & 2 \\ 3 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

$\mathbf{A}$ 의 고유치는  $\lambda_1=2, \lambda_2=\lambda_3=1$ 이다.

$\lambda_1=2$ 에 관련된 고유벡터는

$$(\lambda_1 \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 2 & -6 & 5 \\ -1 & 2 & -2 \\ -3 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{21} \\ p_{31} \end{bmatrix} = \mathbf{0}$$

두 개의 서로 독립인 방정식이 있기 때문에 임의로  $p_{11}=2$ 로 놓으면  $p_{21}=-1$ 과  $p_{31}=-2$ 를 얻는다.

$$\mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

중근의 고유치에 관한 일반화된 고유벡터를 얻기 위해서,  
 $\lambda_2=1$  을 대입한다.

$$(\lambda_2 \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 & -6 & 5 \\ -1 & 1 & -2 \\ -3 & -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{12} \\ p_{22} \\ p_{32} \end{bmatrix} = \mathbf{0}$$

$p_{21}=1$  로 놓으면,  $p_{22}=-3/7$  과  $p_{32}=-5/7$  를 얻는다.

$$\mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{3}{7} \\ -\frac{5}{7} \end{bmatrix}$$

$$(\lambda_3 \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_3 = \begin{bmatrix} 1 & -6 & -5 \\ -1 & 1 & -2 \\ -3 & -2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{13} \\ p_{23} \\ p_{33} \end{bmatrix} = -\mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} -1 \\ \frac{3}{7} \\ \frac{5}{7} \end{bmatrix}$$

임의로  $p_{13}=1$  로 놓음으로써

$$\mathbf{p}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{22}{49} \\ -\frac{46}{49} \end{bmatrix}$$

## 상사변환(Similarity Transformation)

- SISO 시스템의 동적방정식

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t)$$
$$y(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) + \mathbf{D}u(t)$$

$\mathbf{x}(t)$ 는  $n \times 1$  상태벡터이고  $u(t)$ 와  $y(t)$ 는 각각 스칼라입력과 출력

- 똑같은 차원의 다른 방정식으로 변환

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{P}\bar{\mathbf{x}}(t)$$

$\mathbf{P}$ 는  $n \times n$ 인 정칙행렬

$$\bar{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{x}(t)$$

양변을  $t$  에 관해서 도함수를 취하면

$$\begin{aligned}\frac{d\bar{\mathbf{x}}(t)}{dt} &= \mathbf{P}^{-1}\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}u(t) \\ &= \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}\bar{\mathbf{x}}(t) + \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}u(t)\end{aligned}$$



$$\begin{aligned}\frac{d\bar{\mathbf{x}}(t)}{dt} &= \bar{\mathbf{A}}\bar{\mathbf{x}}(t) + \bar{\mathbf{B}}u(t) \\ y(t) &= \bar{\mathbf{C}}\bar{\mathbf{x}}(t) + \bar{\mathbf{D}}u(t)\end{aligned}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B}$$

$$y(t) = \mathbf{C}\mathbf{P}\mathbf{x}(t) + \bar{\mathbf{D}}u(t)$$

$$\bar{\mathbf{C}} = \mathbf{C}\mathbf{P} \quad \bar{\mathbf{D}} = \mathbf{D}$$



- 변환된 시스템에서 특성방정식, 고유벡터, 고유치, 그리고 전달함수와 같은 성질들이 모두 변환에 의해서 변화를 일으키지 않기 때문에 상사변환 (similarity transformation)

시스템의 특성방정식은  $|s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}}| = 0$

$$|s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}}| = |s\mathbf{I} - \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}| = |s\mathbf{P}^{-1}\mathbf{P} - \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P}|$$

$$|s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}}| = |\mathbf{P}^{-1}| |s\mathbf{I} - \mathbf{A}| |\mathbf{P}| = |s\mathbf{I} - \mathbf{A}|$$

본래의 고유치와 고유벡터와 같게 된다.

$$\begin{aligned}\bar{\mathbf{G}}(s) &= \bar{\mathbf{C}}(s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}})^{-1}\bar{\mathbf{B}} + \bar{\mathbf{D}} \\ &= \mathbf{C}\mathbf{P}(s\mathbf{I} - \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P})^{-1}\mathbf{P}^{-1}\mathbf{B} + \mathbf{D}\end{aligned}$$

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

## 가제어성표준형(Controllability Canonical Form)

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A}| = s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \cdots + a_1s + a_0 = 0$$

$$\mathbf{P} = \mathbf{S}\mathbf{M}$$

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{A}\mathbf{B} \quad \mathbf{A}^2\mathbf{B} \cdots \mathbf{A}^{n-1}\mathbf{B}]$$

가제어성행렬(controllability matrix).

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} & 1 \\ a_2 & a_3 & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n-1} & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

- S의 역행렬이 존재해야 함

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

# 예제 8-10-2

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A}| = \begin{vmatrix} s-1 & -2 & -1 \\ 0 & s-1 & -3 \\ -1 & -1 & s-1 \end{vmatrix} = s^3 - 3s^2 - s - 3 = 0$$

$$a_0 = -3, a_1 = -1, a_2 = -3$$

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & 1 \\ a_2 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & -3 & 1 \\ -3 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{AB} \quad \mathbf{A}^2\mathbf{B}] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 10 \\ 0 & 3 & 9 \\ 1 & 2 & 7 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{P} = \mathbf{SM} = \begin{bmatrix} 3 & -1 & 1 \\ 0 & 3 & 0 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 3 & 1 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{B}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

# 가관측성표준형(Observability Canonical Form)

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{Q}\bar{\mathbf{x}}(t)$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{B} \quad \bar{\mathbf{C}} = \mathbf{C}\mathbf{Q} \quad \bar{\mathbf{D}} = \mathbf{D}$$

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{M}\mathbf{V})^{-1}$$

가관측성행렬(observability matrix)

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} & 1 \\ a_2 & a_3 & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_{n-1} & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{C}\mathbf{A} \\ \mathbf{C}\mathbf{A}^2 \\ \vdots \\ \mathbf{C}\mathbf{A}^{n-1} \end{bmatrix} \quad (n \times n)$$

V의  
역행렬이  
존재해야 함

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{Q}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & -a_0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & -a_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & -a_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & -a_{n-1} \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{C}} = \mathbf{C}\mathbf{Q} = [0 \quad 0 \quad \cdots \quad 0 \quad 1]$$

$$\text{예제 8-10-2} \quad \mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 1 \quad 0] \quad \mathbf{D} = 0$$

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{CA} \\ \mathbf{CA}^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 4 \\ 5 & 9 & 14 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{Q} = (\mathbf{MV})^{-1} = \begin{bmatrix} 0.3333 & -0.1667 & 0.3333 \\ -0.3333 & 0.1667 & 0.6667 \\ 0.1667 & 0.1667 & 0.1667 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{Q} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 3 \\ 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} \quad \bar{\mathbf{C}} = \mathbf{C} \mathbf{Q} = [0 \quad 0 \quad 1] \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{Q}^{-1} \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 1 \end{bmatrix}$$

## 대각선표준형

$$\mathbf{x}(t) = \mathbf{T}\bar{\mathbf{x}}(t)$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{B} \quad \bar{\mathbf{C}} = \mathbf{C}\mathbf{T} \quad \bar{\mathbf{D}} = \mathbf{D}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_3 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & \lambda_n \end{bmatrix} \quad (n \times n)$$

$\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n$ 은  $\mathbf{A}$ 의  $n$ 개의 상이한 고유치

$$\mathbf{T} = [\mathbf{p}_1 \quad \mathbf{p}_2 \quad \mathbf{p}_3 \quad \cdots \quad \mathbf{p}_n]$$

$$\lambda_i \mathbf{p}_i = \mathbf{A} \mathbf{p}_i \quad i = 1, 2, \dots, n$$

행렬  $\mathbf{A}$ 가 CCF로 구성되고  $\mathbf{A}$ 가 서로 다른 고유치를 가지면

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \lambda_3 & \cdots & \lambda_n \\ \lambda_1^2 & \lambda_2^2 & \lambda_3^2 & \cdots & \lambda_n^2 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{n-1} & \lambda_2^{n-1} & \lambda_3^{n-1} & \cdots & \lambda_n^{n-1} \end{bmatrix}$$

- Example 8-10-3     고유치  $\lambda_1 = -1, \lambda_2 = -2, \lambda_3 = -3$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -6 & -11 & -6 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 & \lambda_3 \\ \lambda_1^2 & \lambda_2^2 & \lambda_3^2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & -2 & -3 \\ 1 & 4 & 9 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -3 \end{bmatrix}$$



## Jordan 표준형

- 행렬  $A$ 가 다중근의 고유치를 가질 때,

$$\bar{A} = \left[ \begin{array}{ccc|cc} \lambda_1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_1 & 0 & 0 \\ \hline 0 & 0 & 0 & \lambda_2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_3 \end{array} \right]$$

1. 주대각선 상 요소가 고유치이다.
  2. 주대각선 밑에 있는 요소는 0이다.
  3. 식 (8-222)에서 설명되는 것처럼 주대각선 상 다중근의 고유치 바로 위에 있는 몇몇 요소는 1이다.
  4. 고유치와 함께 1들은 **Jordan 블록**이라 하는 전형적인 블록을 형성한다.
- 식 (8-222)에 나타난 것처럼 Jordan 블록은 점선으로 둘러싸여 있다.



5. 비대칭행렬  $A$ 가 다중근의 고유치를 가질 때, 그 고유벡터는 선형 독립이 아니다.  $n \times n$ 인  $A$ 에 대해 오직  $r(r < n)$ 의 선형독립인 고유벡터가 있다.
6. Jordan 블록의 수는 독립된 고유벡터  $r$ 의 수와 같다. 각각의 Jordan 블록에 대응하는 선형독립인 고유벡터는 오직 한 개만 존재한다.
7. 주대각선 상부에 존재하는 1의 개수는  $n-r$ 이다.

예제 8-10-4

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 6 & -5 \\ 1 & 0 & 2 \\ 3 & 2 & 4 \end{bmatrix}$$

$\mathbf{A}$ 의 고유치는  $\lambda_1=2, \lambda_2=\lambda_3=1$ 이다.

$\lambda_1=2$ 에 관련된 고유벡터는

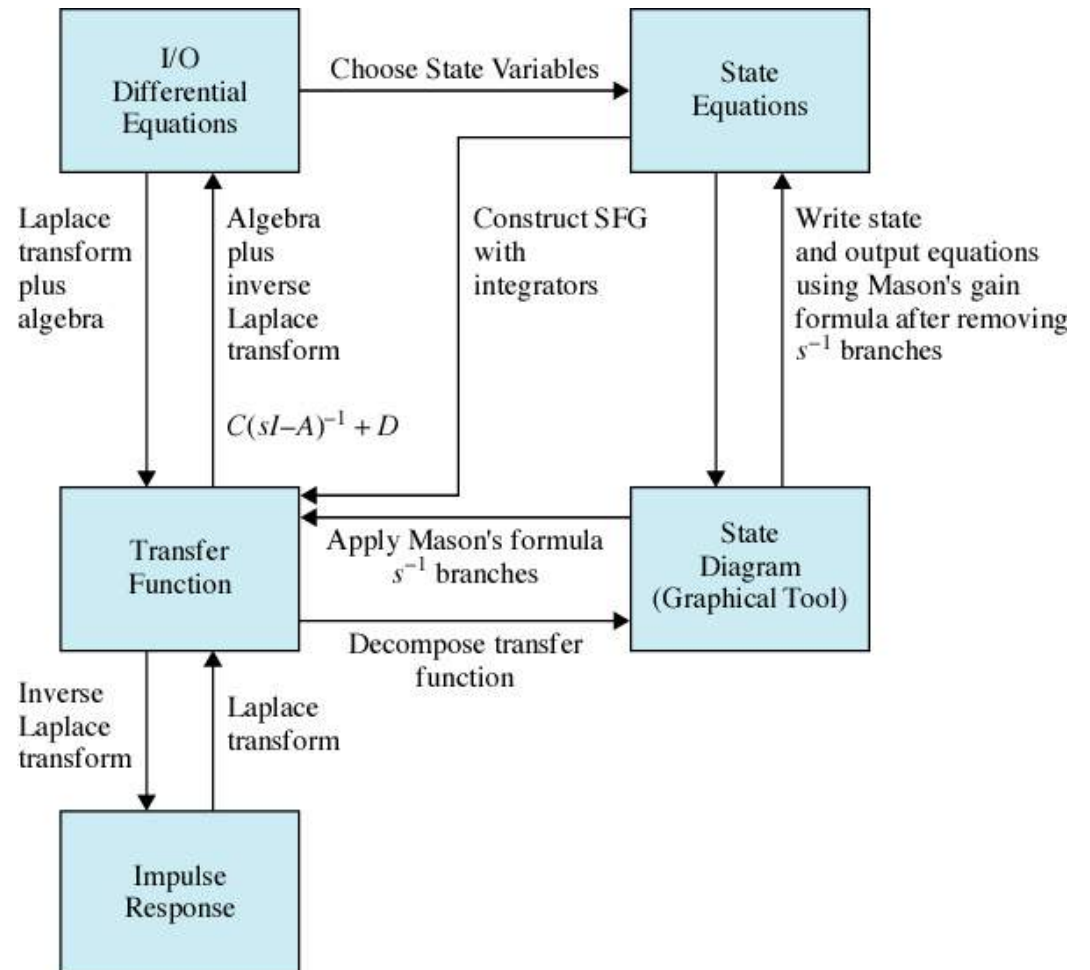
$$(\lambda_1 \mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 2 & -6 & 5 \\ -1 & 2 & -2 \\ -3 & -2 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p_{11} \\ p_{21} \\ p_{31} \end{bmatrix} = \mathbf{0} \quad \mathbf{p}_1 = \begin{bmatrix} 2 \\ -1 \\ -2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{p}_2 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{3}{7} \\ -\frac{5}{7} \end{bmatrix} \quad \mathbf{p}_3 = \begin{bmatrix} 1 \\ -\frac{22}{49} \\ -\frac{46}{49} \end{bmatrix} \quad \mathbf{T} = [\mathbf{p}_1 \quad \mathbf{p}_2 \quad \mathbf{p}_3] = \begin{bmatrix} 2 & 1 & 1 \\ -1 & -\frac{3}{7} & -\frac{22}{49} \\ -2 & -\frac{5}{7} & -\frac{46}{49} \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

## 8-11 전달함수의 분해

- 직접분해
  - CCF로의 직접분해
  - OCF로의 직접분해
- 종속분해
- 병렬분해



## 직접분해 – CCF로의 직접분해

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{b_{n-1}s^{n-1} + b_{n-2}s^{n-2} + \cdots + b_1s + b_0}{s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \cdots + a_1s + a_0}$$

- 분모차수는 분자차수보다 한차수 이상 크다고 가정
1. 전달함수를  $s$ 의 음의 멱급수로 표현한다. 이는 전달함수의 분모와 분자에  $s^{-n}$ 을 곱해서 얻는다.
  2. 전달함수의 분모 및 분자에 의사변수  $X(s)$ 를 곱한다. 이 두 수순을 식 (5-190)에 적용하면

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{b_{n-1}s^{-1} + b_{n-2}s^{-2} + \cdots + b_1s^{-n+1} + b_0s^{-n}}{1 + a_{n-1}s^{-1} + \cdots + a_1s^{-n+1} + a_0s^{-n}} \frac{X(s)}{X(s)} \quad (5-191)$$

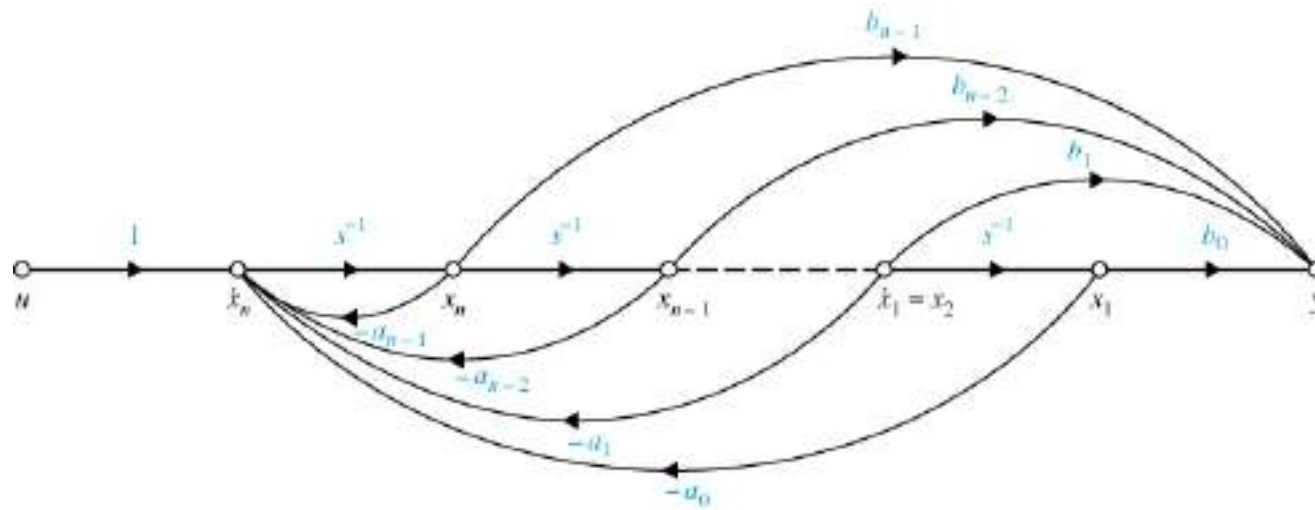
3. 식 (5-191)의 양변에 있는 분자 및 분모를 각각 서로 같게 놓는다. 그 결과는

$$Y(s) = (b_{n-1}s^{-1} + b_{n-2}s^{-2} + \cdots + b_1s^{-n+1} + b_0s^{-n}) X(s) \quad (5-192)$$

$$U(s) = (1 + a_{n-1}s^{-1} + \cdots + a_1s^{-n+1} + a_0s^{-n}) X(s) \quad (5-193)$$

4. 식 (5-192)와 식 (5-193)에 있는 두 방정식을 이용하여 상태선도를 구성하려면 먼저 적절한 원인-결과 관계를 이루어야 한다. 식 (5-192)는 이미 이와 같은 전제 조건을 만족시키는 것이 분명하다. 그러나 식 (5-193)은 입력이 방정식 왼쪽에 존재하고 있으므로 정리하지 않으면 안 된다. 식 (5-193)은 다음과 같이 정리된다.

$$X(s) = U(s) - (a_{n-1}s^{-1} + a_{n-2}s^{-2} + \cdots + a_1s^{-n+1} + a_0s^{-n})X(s) \quad (5-194)$$



$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t)$$

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

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{C} = [b_0 \quad b_1 \quad \cdots \quad b_{n-2} \quad b_{n-1}] \quad D = 0$$

## 직접분해 – OCF로의 직접분해

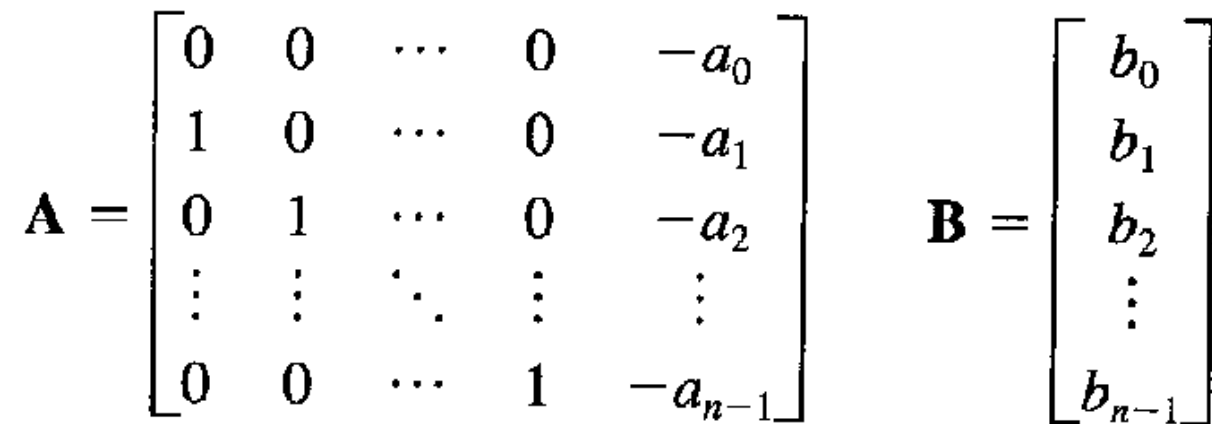
$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{b_{n-1}s^{n-1} + b_{n-2}s^{n-2} + \cdots + b_1s + b_0}{s^n + a_{n-1}s^{n-1} + \cdots + a_1s + a_0}$$

- 분모차수는 분자차수보다 한차수 이상 크다고 가정

$$\begin{aligned} (1 + a_{n-1}s^{-1} + \cdots + a_1s^{-n+1} + a_0s^{-n})Y(s) \\ = (b_{n-1}s^{-1} + b_{n-2}s^{-2} + \cdots + b_1s^{-n+1} + b_0s^{-n})U(s) \end{aligned} \quad (5-199)$$

$$\begin{aligned} Y(s) = -(a_{n-1}s^{-1} + \cdots + a_1s^{-n+1} + a_0s^{-n})Y(s) \\ + (b_{n-1}s^{-1} + b_{n-2}s^{-2} + \cdots + b_1s^{-n+1} + b_0s^{-n})U(s) \end{aligned} \quad (5-200)$$





$$\mathbf{C} = [0 \quad 0 \quad \dots \quad 0 \quad 1]$$

## 예제 8-11-1

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{2s^2 + s + 5}{s^3 + 6s^2 + 11s + 4}$$

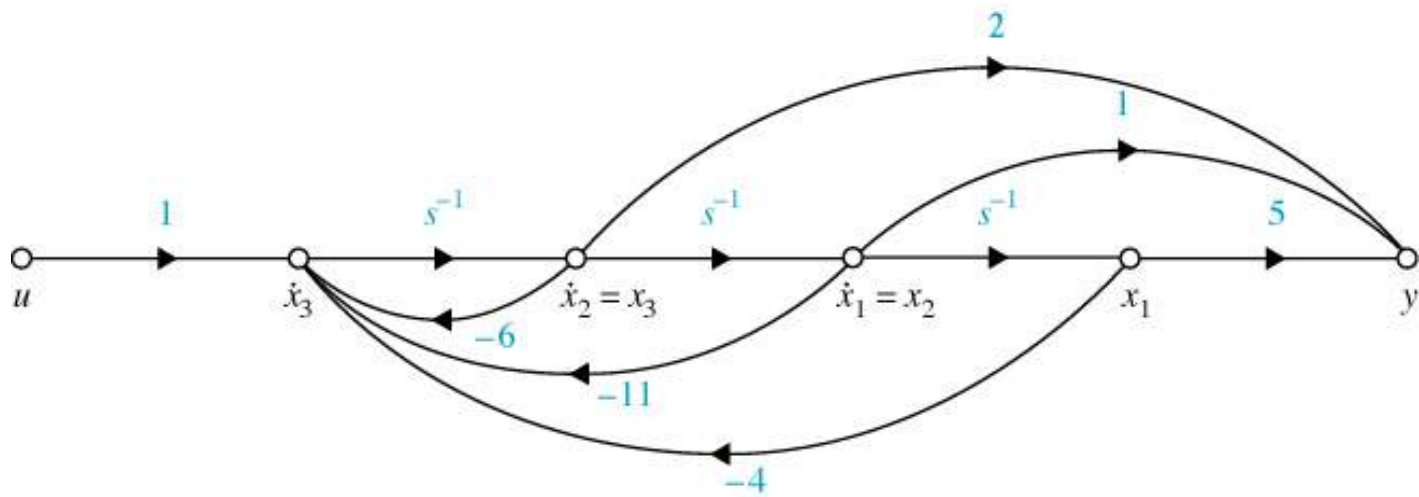
이 시스템의 CCF 상태선도는

$$Y(s) = (2s^{-1} + s^{-2} + 5s^{-3})X(s)$$

$$X(s) = U(s) - (6s^{-1} + 11s^{-2} + 4s^{-3})X(s)$$

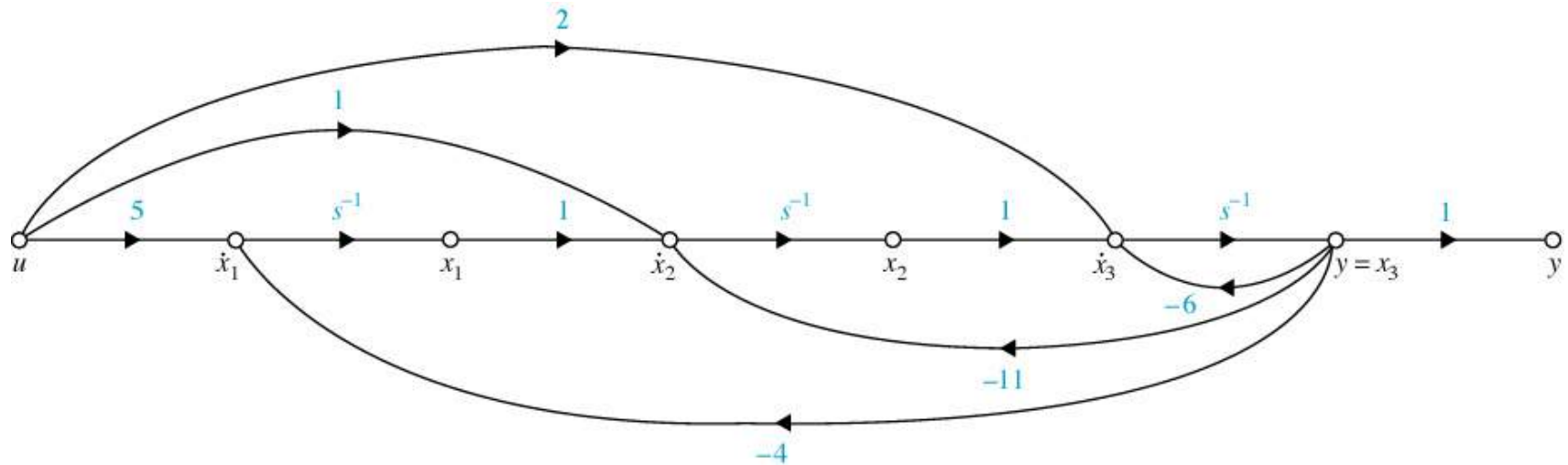
$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \\ \frac{dx_3(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -4 & -11 & -6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = [5 \quad 1 \quad 2]\mathbf{x}(t)$$



OCF 상태선도

$$Y(s) = (2s^{-1} + s^{-2} + 5s^{-3})U(s) - (6s^{-1} + 11s^{-2} + 4s^{-3})Y(s)$$



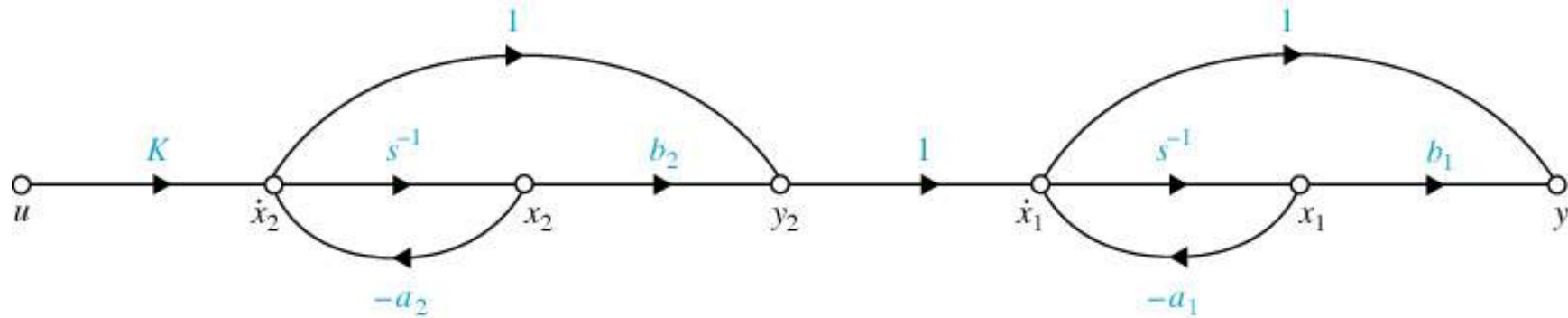
$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \\ \frac{dx_3(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -4 \\ 1 & 0 & -11 \\ 0 & 1 & -6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 5 \\ 1 \\ 2 \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = [0 \quad 0 \quad 1] \mathbf{x}(t)$$

## 종속분해(Cascade Decomposition)

- 간단한 1차 또는 2차 요소의 곱으로 표기된 전달함수

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = K \left( \frac{s + b_1}{s + a_1} \right) \left( \frac{s + b_2}{s + a_2} \right)$$

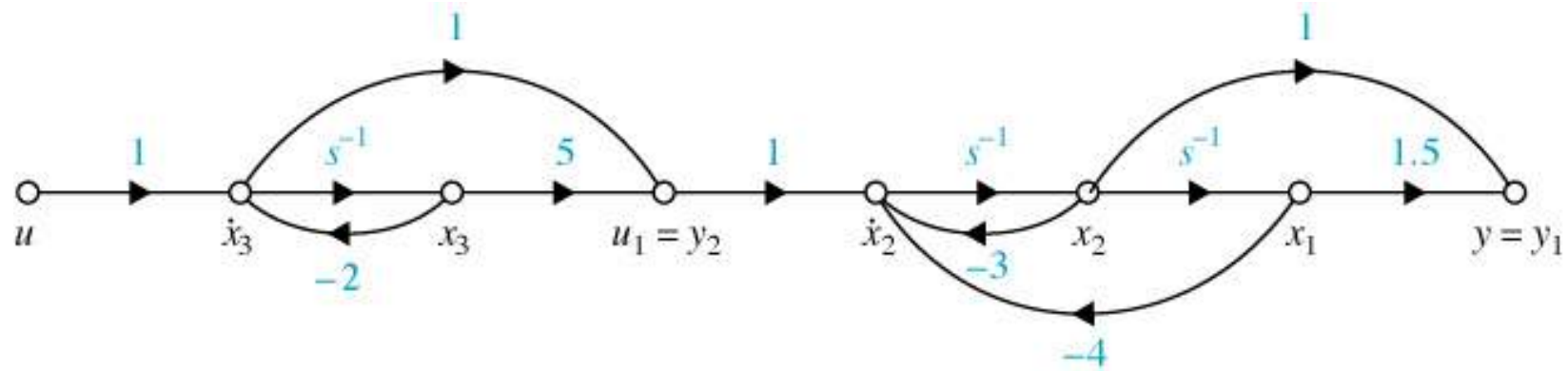


$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -a_1 & b_2 - a_2 \\ 0 & -a_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} K \\ K \end{bmatrix} u(t)$$

$$y(t) = [b_1 - a_1 \quad b_2 - a_2] \mathbf{x}(t) + Ku(t)$$

## Example

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \left( \frac{s+5}{s+2} \right) \left( \frac{s+1.5}{s^2+3s+4} \right)$$



$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \\ \frac{dx_3(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ -4 & -3 & 3 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

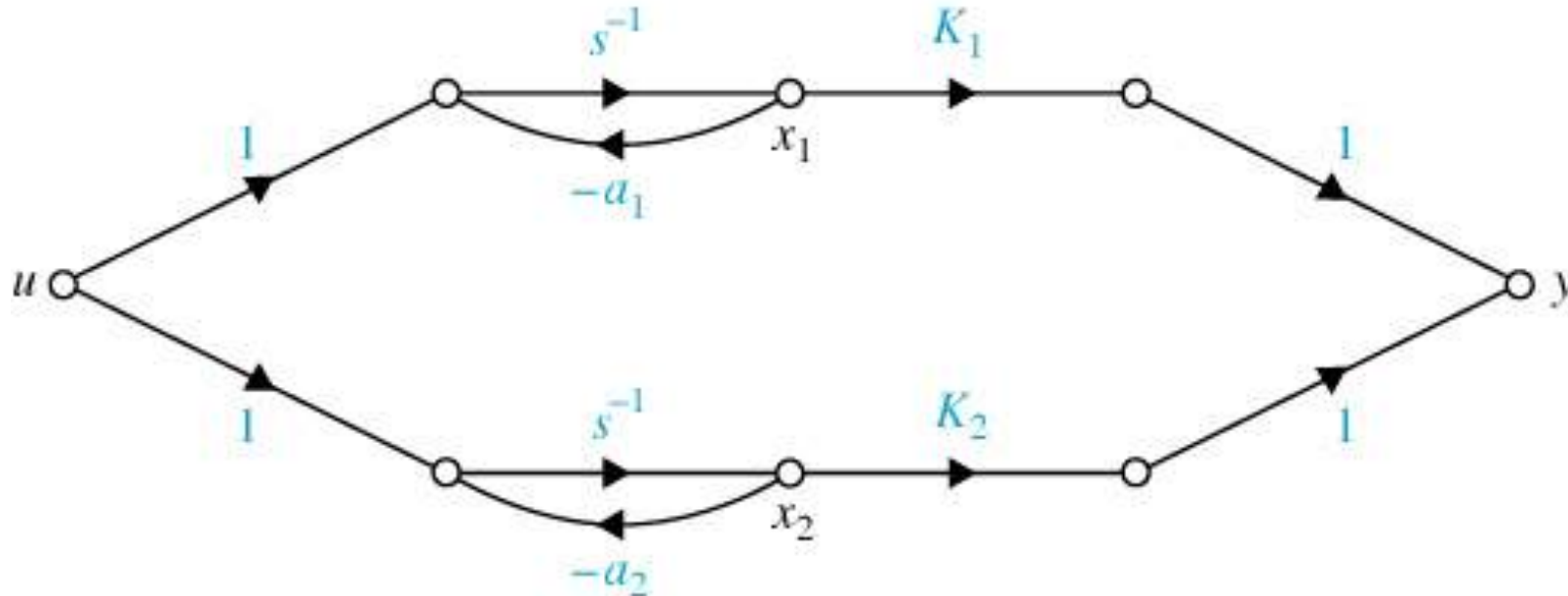
$$y(t) = [1.5 \quad 1 \quad 0] \mathbf{x}(t)$$

## 병렬분해(parallel Decomposition)

- 전달함수를 부분분수전개 → 단순 1차 또는 2차 시스템의 병렬연결

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{Q(s)}{(s + a_1)(s + a_2)}$$

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{K_1}{s + a_1} + \frac{K_2}{s + a_2}$$



$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -a_1 & 0 \\ 0 & -a_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

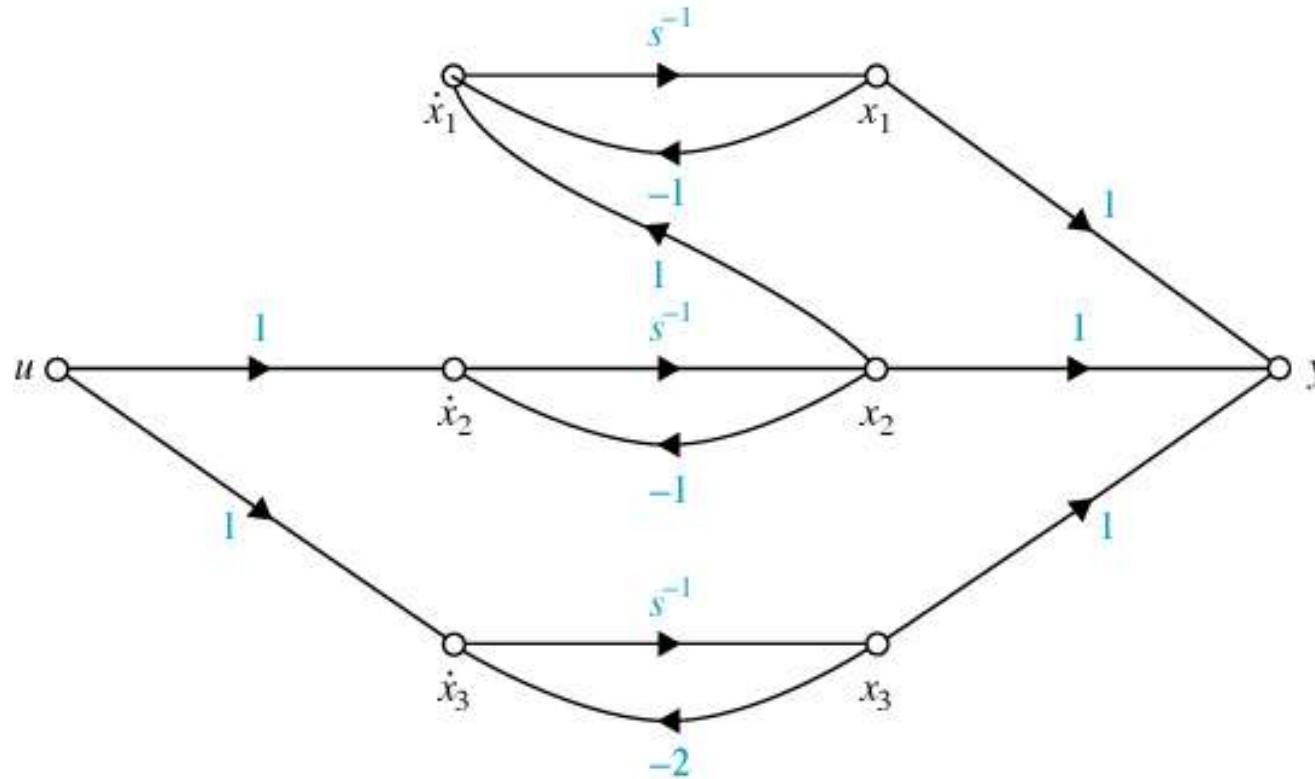
$$y(t) = [K_1 \quad K_2] \mathbf{x}(t)$$

- 상태방정식은 DCF (대각선표준형)



## 예제 8-11-2

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{2s^2 + 6s + 5}{(s+1)^2(s+2)} = \frac{1}{(s+1)^2} + \frac{1}{s+1} + \frac{1}{s+2}$$



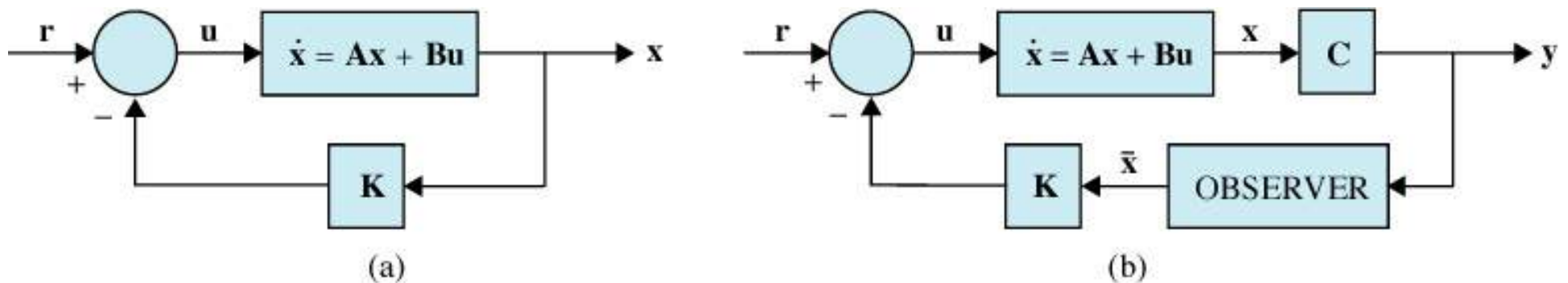
- 전체 차수는 4차이지만, 3개의 적분기만으로 상태선도 표현 → 한 개의 적분기가 두 채널에 공동으로 사용

$$\begin{bmatrix} \frac{dx_1(t)}{dt} \\ \frac{dx_2(t)}{dt} \\ \frac{dx_3(t)}{dt} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1(t) \\ x_2(t) \\ x_3(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} u(t)$$

- 상태방정식은 Jordan 표준형

## 제어시스템의 가제어성(controllability)

- 가제어성: 고유치를 임의로 택할 수 있도록 하는 피드백 해의 존재에 관계
- 가관측성: 측정할 수 있는 출력변수로부터 상태변수를 예측하거나 관측하는 조건에 관계



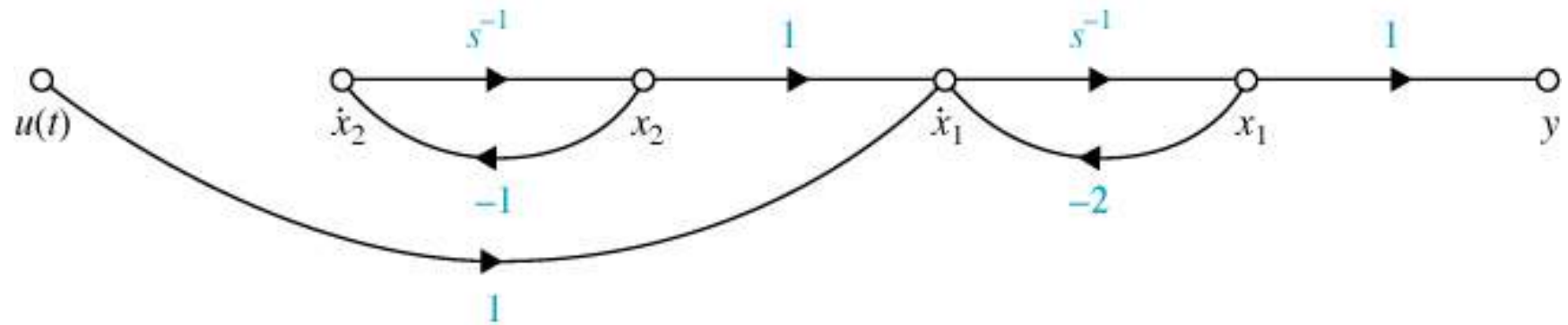
**Figure 8-16** (a) Control system with state feedback.  
(b) Control system with observer and state feedback.

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \quad \mathbf{u}(t) = -\mathbf{K}\mathbf{x}(t) + \mathbf{r}(t)$$

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = (\mathbf{A} - \mathbf{BK})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{r}(t)$$

- 설계목적: **A-BK** 또는 폐루프시스템의 고유치가 미리 정한 어떤 값이 되도록 피드백행렬 **K**를 구하는 것
- 가제어성: **A-BK**의 고유치를 임의로 배정시킬 수 있는 정수 피드백행렬 **K**가 존재하는 것

- 상태피드백 제어 실행 시 문제점
  - 상태변수 모두 감지하는데 비용이 많이 듦
  - 상태변수 모두가 물리적으로 관측되지 않음
  - 관측기 설계
- 시스템에서 관측기가 설계될 수 있는 조건 → 시스템의 가관측성
- 완전가제어(completely controllable): 모든 상태변수가 임의의 속박되지 않은 제어  $u(t)$ 로 유한시간 내에 일정 목적값에 도달할 수 있도록 제어가능 할 경우



- 상태가제어성, 출력가제어성

## 상태가제어성의 정의

$$\begin{aligned}\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} &= \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \\ \mathbf{y}(t) &= \mathbf{C}\mathbf{x}(t) + \mathbf{D}\mathbf{u}(t)\end{aligned}$$

유한시간  $(t_f - t_0) \geq 0$  동안 임의의 최종상태  $\mathbf{x}(t_f)$ 로 상태를 구동시키는 구간 연속입력(piecewise continuous input)  $\mathbf{u}(t)$ 가 존재할 때 상태  $\mathbf{x}(t)$ 를  $t=t_0$ 에서 제어될 수 있다고 한다. 만일 시스템의 모든 상태  $\mathbf{x}(t_0)$ 가 유한시간 구간에 제어될 수 있다면 이런 시스템을 완전상태가제어라 하거나 또는 간단히 가제어라 한다.

## 상태가제어성 검사방법

**Theorem 8-1.** 식 (8-261) 상태방정식으로 표기된 시스템이 완전한 상태가제어가 되기 위한 필요충분조건은 다음의  $n \times nr$  가제어성 행렬이  $n$ 인 계수를 갖는 것이다.

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{AB} \quad \mathbf{A}^2\mathbf{B} \quad \cdots \quad \mathbf{A}^{n-1}\mathbf{B}]$$

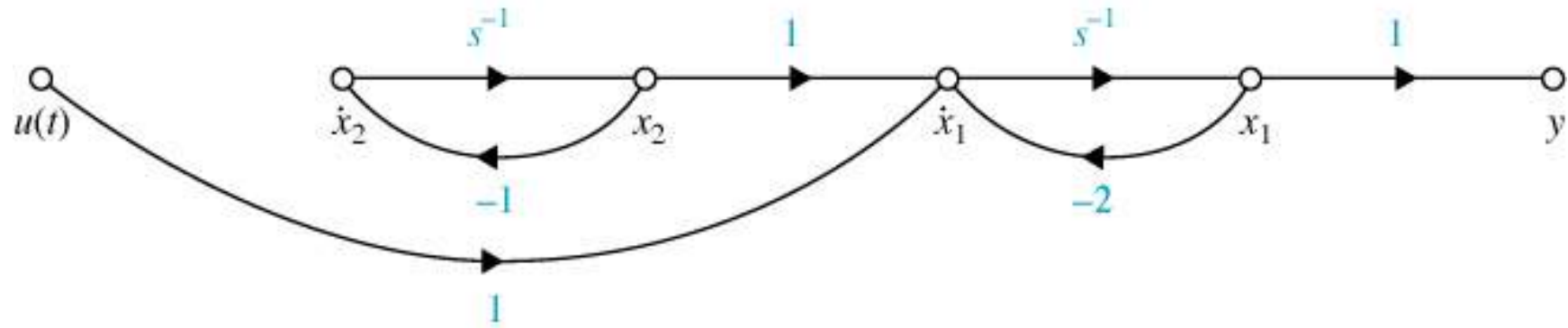
행렬  $\mathbf{A}$  와  $\mathbf{B}$  가 포함되므로 때로는  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 쌍이 제어될 수 있는 것은  $\mathbf{S}$ 가  $n$ 인 계수를 갖는 것을 말한다.

**Theorem 8-2.** 식 (8-261)의 상태방정식으로 표기된 SISO 시스템에 대해 만일  $\mathbf{A}$ 와  $\mathbf{B}$ 가 CCF이거나 또는 상사변환에 의해서 CCF로 변환시킬 수 있다면  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 쌍은 완전가제어이다.

**Theorem 8-3.** 식 (8-261) 상태방정식으로 표기된 시스템에 대해서  $\mathbf{A}$ 가 DCF나 JCF인 형태이고 모든 Jordan 블록의 마지막 행에 대응하는  $\mathbf{B}$ 의 행의 모든 요소가 정칙이라면  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 쌍은 완전가제어이다.



## Example 8-12-2



$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{AB}] = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

비정칙이며 이 시스템은 비가제어이다.

Example 8-12-3

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{AB} \quad \mathbf{A}^2\mathbf{B}] = \begin{bmatrix} 0 & -1 & -4 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 3 & 8 \end{bmatrix}$$

비정칙이다. 그러므로 이 시스템은 제어될 수 없다.

$\mathbf{A}$ 의 고유치는  $\lambda_1=2$ ,  $\lambda_2=2$ , 그리고  $\lambda_3=1$ 이다.

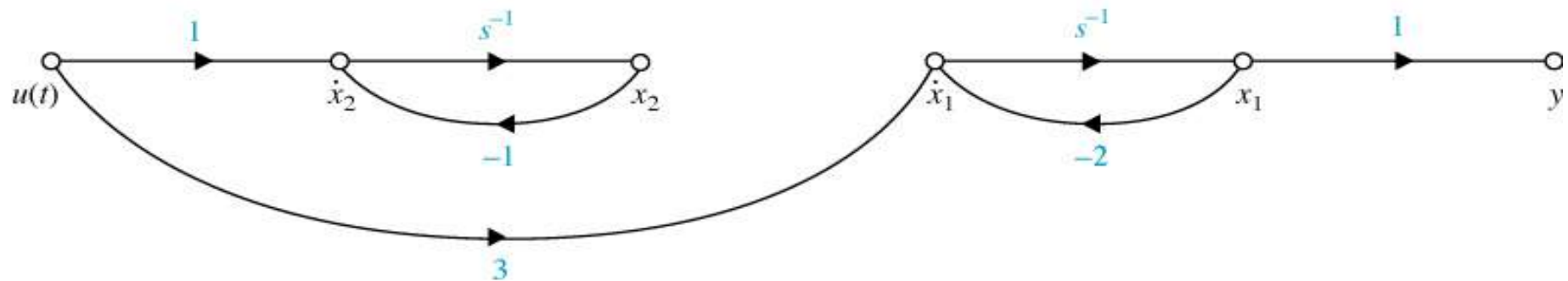
$\mathbf{A}$ 와  $\mathbf{B}$ 의 JCF는 변환  $\mathbf{x}(t)=\mathbf{T}\bar{\mathbf{x}}(t)$ 로 구한다.

$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 2 \end{bmatrix} \quad \bar{\mathbf{A}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{T} = \begin{bmatrix} 2 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$\bar{\mathbf{B}}$ 의 마지막 행이 영이기 때문에 상태변수  $\bar{\mathbf{x}}_2(t)$ 는 제어될 수 없다.

## 가관측성

동적방정식으로 표현된 주어진 선형시불변시스템에서 만일 주어진 임의의 입력에 대해서  $t_0 \leq t < t_f$ 에서  $u(t)$ 의 정보와 행렬  $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{C}$ ,  $\mathbf{D}$ , 그리고  $t_0 \leq t < t_f$ 에서 출력  $y(t)$ 들이  $\mathbf{x}(t_0)$ 를 결정짓는 데 충분한 유한시간  $t_f \geq t_0$ 가 존재할 때 상태  $\mathbf{x}(t_0)$ 를 관측할 수 있다고 한다. 만일 유한시간  $t_f$ 동안 시스템의 모든 상태를 관측할 수 있다면 이러한 시스템을 완전가관측 시스템 또는 간단히 가관측이라고 한다.



- 가관측성 검사법

**Theorem 8-4.** 식 (8-261)과 식 (8-262)로 표현된 시스템이 완전한 가관측성이 되기 위해서는 다음의  $np \times n$ 인 가관측성 행렬이  $n$ 인 계수를 갖는 것이 필요충분조건이다.

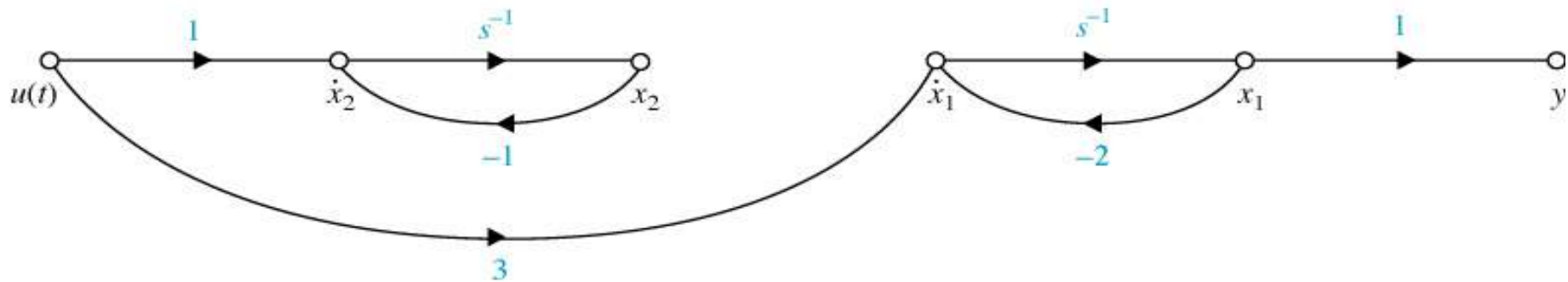
$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{CA} \\ \mathbf{CA}^2 \\ \vdots \\ \mathbf{CA}^{n-1} \end{bmatrix} \quad (5-237)$$

이 조건은 또  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 쌍이 가관측이 되는 것에도 역시 관련된다. 실제로 시스템이 오직 한 개의 출력을 갖는다면  $\mathbf{C}$ 는  $1 \times n$ 인 행만의 행렬이고  $\mathbf{V}$ 는  $n \times n$ 인 정방행렬이다. 이때 이 시스템은 만일  $\mathbf{V}$ 가 정칙이면, 완전한 가관측이다.

**Theorem 8-5.** 동적방정식(8-261)과 (8-262)로 표현된 SISO 시스템에서 만일  $\mathbf{A}$ 와  $\mathbf{C}$ 가 OCF이거나 또는 상사변환에 의해서 OCF로 변환될 수 있다면  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 는 완전한 가관측성이다.

**Theorem 8-6.** 동적방정식(8-261)과 (8-262)로 표현된 시스템에 대해서  $\mathbf{A}$ 가 DCF나 JCF라면 모든 Jordan 블록의 첫 번째 열에 대응하는  $\mathbf{C}$ 의 열의 모든 요소가 영이 아닌 경우  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 쌍은 완전한 가관측이다.

## Example 8-13-1



$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 3 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 0]$$

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{CA} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ -2 & 0 \end{bmatrix}$$

비정칙이다. 그러므로  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 쌍은 비가관측성이다.

## 가제어성, 가관측성과 전달함수 사이의 관계

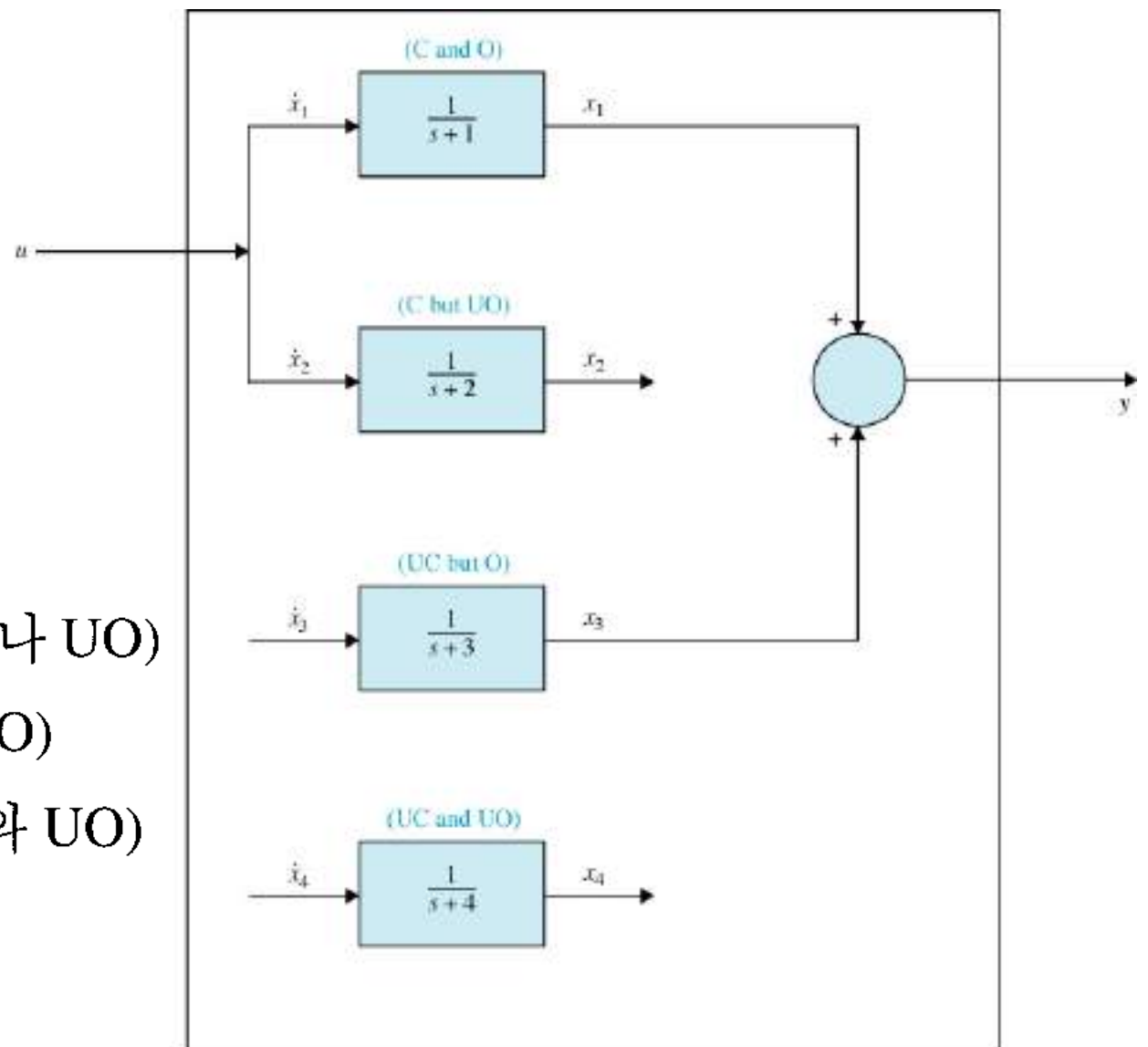
**Theorem 8-7.** 선형시스템의 입출력 전달함수가 만일 극-영점 상쇄를 갖는다면, 이 시스템은 상태변수의 정의에 따라서는 비가제어성이거나 비가관측성 혹은 이 두 가지 경우 모두에 해당될 수 있다. 다시 말해, 입출력 전달함수가 극-영점 상쇄를 갖지 않는다면, 이 시스템은 항상 완전제어와 관측시스템인 동적방정식으로 표현할 수 있다.

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -4 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 0 \quad 1 \quad 0] \quad D = 0$$

- $x_1$ : 가제어와 가관측(C와 O)  
 $x_2$ : 가제어와 비가관측(C 그러나 UO)  
 $x_3$ : 비가제어와 가관측(UC와 O)  
 $x_4$ : 비가제어와 비가관측(UC와 UO)

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{1}{s+1}$$

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \mathbf{C}(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}\mathbf{B} = \frac{(s+2)(s+3)(s+4)}{(s+1)(s+2)(s+3)(s+4)}$$





### Example 8-14-1

$$\frac{Y(s)}{U(s)} = \frac{s+2}{(s+1)(s+2)}$$

CCF:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 1]$$

CCF의  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 쌍은 가제어성

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{CA} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ -2 & -2 \end{bmatrix}$$

CCF의  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 쌍은 비가관측

OCF:

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & -2 \\ 1 & -3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [0 \quad 1]$$

OCF의  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 쌍은 가관측

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B} \quad \mathbf{AB}] = \begin{bmatrix} 1 & -2 \\ 1 & -2 \end{bmatrix}$$

OCF의  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 쌍은 비가제어성

시스템의 가제어성과 가관측성은 상태변수를  
어떻게 정의하는가

## 가제어성과 가관측성에 관한 불변정리

**Theorem 8-8.** 상사변환에 관한 불변정리: 식 (8-261) and (8-262) 동적방정식으로 표현되는 시스템을 생각하자.  $\mathbf{P}$ 가 정칙인 상사변환  $\mathbf{x}(t) = \mathbf{P} \bar{\mathbf{x}}(t)$ 는 동적방정식을

$$\frac{d\bar{\mathbf{x}}(t)}{dt} = \bar{\mathbf{A}}\bar{\mathbf{x}}(t) + \bar{\mathbf{B}}\mathbf{u}(t) \quad (5-248)$$

$$\mathbf{y}(t) = \bar{\mathbf{C}}\bar{\mathbf{x}}(t) + \bar{\mathbf{D}}\mathbf{u}(t) \quad (5-249)$$

로 변환시킨다. 여기서

$$\bar{\mathbf{A}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{A}\mathbf{P} \quad \bar{\mathbf{B}} = \mathbf{P}^{-1}\mathbf{B} \quad (5-250)$$

$[\bar{\mathbf{A}}, \bar{\mathbf{B}}]$ 의 가제어성과  $[\bar{\mathbf{A}}, \bar{\mathbf{C}}]$ 의 가관측성은 변환으로 인한 영향을 받지 않는다.

**Theorem 8-9.** 상태피드백을 갖는 페루프시스템의 가제어성에 관한 정리: 만일 개루프 시스템

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{u}(t) \quad (5-251)$$

이 완전 가제어시스템이면, 상태피드백에 의하여

$$\mathbf{u}(t) = \mathbf{r}(t) - \mathbf{K}\mathbf{x}(t) \quad (5-252)$$

상태방정식은

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = (\mathbf{A} - \mathbf{BK})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\mathbf{r}(t) \quad (5-253)$$

이며 역시 완전 가제어시스템이다. 반면에 만일  $[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 가 비가제어이면,  $[\mathbf{A} - \mathbf{BK}, \mathbf{B}]$ 인 쌍을 가제어성으로 만들  $\mathbf{K}$ 가 존재하지 않는다. 다시 말해서, 만일 개루프시스템이 비가제어이면 상태피드백으로 가제어로 만들 수 없다.

**Theorem 8-10.** 상태피드백을 갖는 폐루프시스템의 가관측성에 관한 정리: 만일 개루프시스템이 가제어이고 가관측이면 식 (8-287)와 같은 형태의 상태피드백은 가관측성을 잃게 할 수도 있다. 다시 말하면, 개루프와 상태피드백으로 인한 폐루프시스템의 가관측성은 관련이 없다.

- 예제 5-23

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -2 & -3 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 2]$$

$[\mathbf{A}, \mathbf{B}]$ 는 가제어이고  $[\mathbf{A}, \mathbf{C}]$ 는 가관측임  
상태피드백이 다음과 같이 정의된다고 하자.

$$u(t) = r(t) - \mathbf{K}\mathbf{x}(t) \quad \mathbf{K} = [k_1 \quad k_2]$$

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = (\mathbf{A} - \mathbf{BK})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}r(t)$$

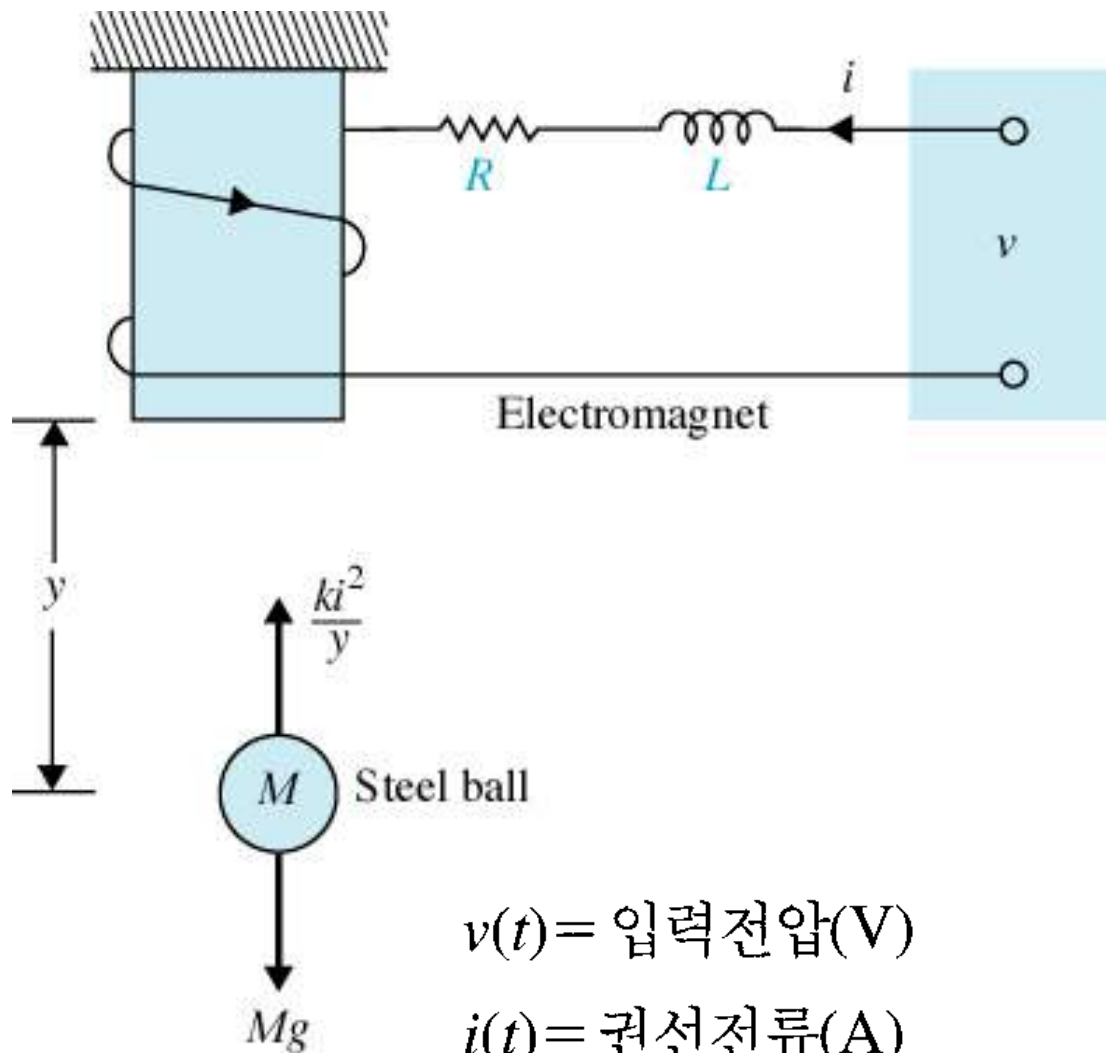
$$-\mathbf{BK} = \begin{bmatrix} -k_1 & 1 - k_2 \\ -2 - k_1 & -3 - k_2 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C} \\ \mathbf{C}(\mathbf{A} - \mathbf{BK}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ -k_1 - 4 & -3k_2 - 5 \end{bmatrix}$$

$\mathbf{V}$ 의 행렬식은  $|\mathbf{V}| = 6k_1 - 3k_2 + 3$

$k_1$ 과  $k_2$ 를  $|\mathbf{V}|=0$ 이 되도록 잡는다면 이 폐루프는 비가관측성

# Case Study: Magnetic-Ball Suspension System



$$M \frac{d^2 x(t)}{dt^2} = Mg - \frac{ki^2(t)}{x(t)}$$

$$v(t) = Ri(t) + L \frac{di(t)}{dt}$$

$v(t)$  = 입력전압(V)

$i(t)$  = 권선전류(A)

$R$  = 권선저항 =  $1 \Omega$

$M$  = 구의 질량 =  $1.0 \text{ kg}$

$x(t)$  = 구의 위치(m)

$k$  = 비례상수 =  $1.0$

$L$  = 권선인덕턴스 =  $0.01 \text{ H}$

$g$  = 중력의 가속도 =  $32.2 \text{ m/sec}^2$

$$x_1(t) = x(t)$$

$$x_2(t) = \frac{dx(t)}{dt}$$

$$x_3(t) = i(t)$$

$$\frac{dx_1(t)}{dt} = x_2(t)$$

$$\frac{dx_2(t)}{dt} = g - \frac{k x_3^2(t)}{M x_1(t)}$$

$$\frac{dx_3(t)}{dt} = -\frac{R}{L}x_3(t) + \frac{v(t)}{L}$$

$x_1(t)=x(t)=0.5$  m    평형점 부근에서 선형화

$$\Delta \dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}^* \Delta \mathbf{x}(t) + \mathbf{B}^* \Delta v(t)$$

$$\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 64.4 & 0 & -16 \\ 0 & 0 & -100 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B}^* = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 100 \end{bmatrix}$$



## 특성방정식

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A}^*| = \begin{vmatrix} s & -1 & 0 \\ -64.4 & s & 16 \\ 0 & 0 & s + 100 \end{vmatrix} = s^3 + 100s^2 - 64.4s - 6440 = 0$$

고유치:  $\mathbf{A}^*$ 의 고유치 또는 특성방정식의 근은

$$s = -100 \quad s = -8.025 \quad s = 8.025$$

상태천이행렬:  $\mathbf{A}^*$ 의 상태천이행렬은

$$\phi(t) = \mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A}^*)^{-1}] = \mathcal{L}^{-1}\left(\begin{bmatrix} s & -1 & 0 \\ -64.4 & s & 16 \\ 0 & 0 & s + 100 \end{bmatrix}^{-1}\right)$$

$$\phi(t) = \mathcal{L}^{-1} \left( \frac{1}{(s+100)(s+8.025)(s-8.025)} \begin{bmatrix} s(s+100) & s+100 & -16 \\ 64.4(s+100) & s(s+100) & -16s \\ 0 & 0 & s^2-64.4 \end{bmatrix} \right)$$

부분분수전개를 하고 역라플라스변환을 취함으로써 상태천이행렬은

$$\begin{aligned} \phi(t) = & \begin{bmatrix} 0 & 0 & -0.0016 \\ 0 & 0 & 0.16 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} e^{-100t} + \begin{bmatrix} 0.5 & -0.062 & 0.0108 \\ -4.012 & 0.5 & -0.087 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} e^{-8.025t} \\ & + \begin{bmatrix} 0.5 & 0.062 & -0.0092 \\ 4.012 & 0.5 & -0.074 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} e^{8.025t} \end{aligned}$$

식 (5-273)의 마지막 항은 양의 지수를 갖기 때문에,  $\phi(t)$ 의 응답은 시간과 더불어 증가하고 시스템은 불안정해진다. 제어가 없기 때문에 이것은 예측된 것으로서 강철 구는 자석의 밑을 때릴 때까지 자석에 의해 끌어당겨진다.

전달함수: 강철구의 위치  $x(t)$ 를 출력  $y(t)$ , 그리고 입력을  $v(t)$ 로 정의하자. 그러면 이 시스템의 입출력 전달함수는

$$\begin{aligned}\frac{Y(s)}{V(s)} &= \mathbf{C}^*(s\mathbf{I} - \mathbf{A}^*)^{-1}\mathbf{B}^* = [1 \quad 0 \quad 0](s\mathbf{I} - \mathbf{A}^*)^{-1}\mathbf{B}^* \\ &= \frac{-1600}{(s + 100)(s + 8.025)(s - 8.025)}\end{aligned}\quad (5-274)$$

가제어성: 가제어성 행렬은

$$\mathbf{S} = [\mathbf{B}^* \quad \mathbf{A}^*\mathbf{B}^* \quad \mathbf{A}^{*2}\mathbf{B}^*] = \begin{bmatrix} 0 & 0 & -1,600 \\ 0 & -1,600 & 160,000 \\ 100 & -10,000 & 1,000,000 \end{bmatrix}$$

$\mathbf{S}$ 의 계수가 3이므로 이 시스템은 완전한 가제어시스템이다.

**가관측성:** 이 시스템의 가관측성은 출력에서 정의된 변수에 의존한다. 상태피드백제어(10장에서 논함)가 되기 위해 전체 제어기는 모두 3개의 상태변수  $x_1, x_2$  와  $x_3$ 가 피드백되는 것이 필요하다. 그러나 경제적인 이유 때문에, 3개의 상태변수 중 오직 한 개만 피드백시키는 것을 바란다. 이 문제를 더 일반화하기 위해 출력으로 선택된 어느 상태가 비가관측성으로 되는가를 조사한다.

1.  $y(t) = \text{강철구의 위치} = x(t)$ :  $\mathbf{C}^* = [1 \ 0 \ 0]$

가관측성 행렬은

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^{*2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 64.4 & 0 & -16 \end{bmatrix} \quad (5-276)$$

로서 계수가 3이다. 그러므로 이 시스템은 완전한 가관측시스템이다.

2.  $y(t) = \text{구의 속도} = dx(t)/dt$ :  $\mathbf{C}^* = [0 \ 1 \ 0]$

가관측성 행렬은

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^{*2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 64.4 & 0 & -16 \\ 0 & 64.4 & 1600 \end{bmatrix} \quad (5-277)$$

로서 계수가 3이다. 그러므로 이 시스템은 완전한 가관측시스템이다.

3.  $y(t) = \text{권선전류} = i(t)$ :  $\mathbf{C}^* = [0 \ 0 \ 1]$

가관측성 행렬은

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} \mathbf{C}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^* \\ \mathbf{C}^* \mathbf{A}^{*2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -100 \\ 0 & 0 & -10,000 \end{bmatrix} \quad (5-278)$$

로서 계수가 1이다. 그러므로 이 시스템은 비가관측이 된다. 이 결과의 물리적 해석은 만일 전류  $i(t)$ 를 측정할 수 있는 출력으로 잡는다면 측

# State-Feedback Control

- 최근에는 Forward나 feedback에 고정된 구조의 제어기를 사용하기 보다는 실수 상수 gain을 이용해서 상태변수를 feedback하는 state-feedback control 기법을 많이 사용함.

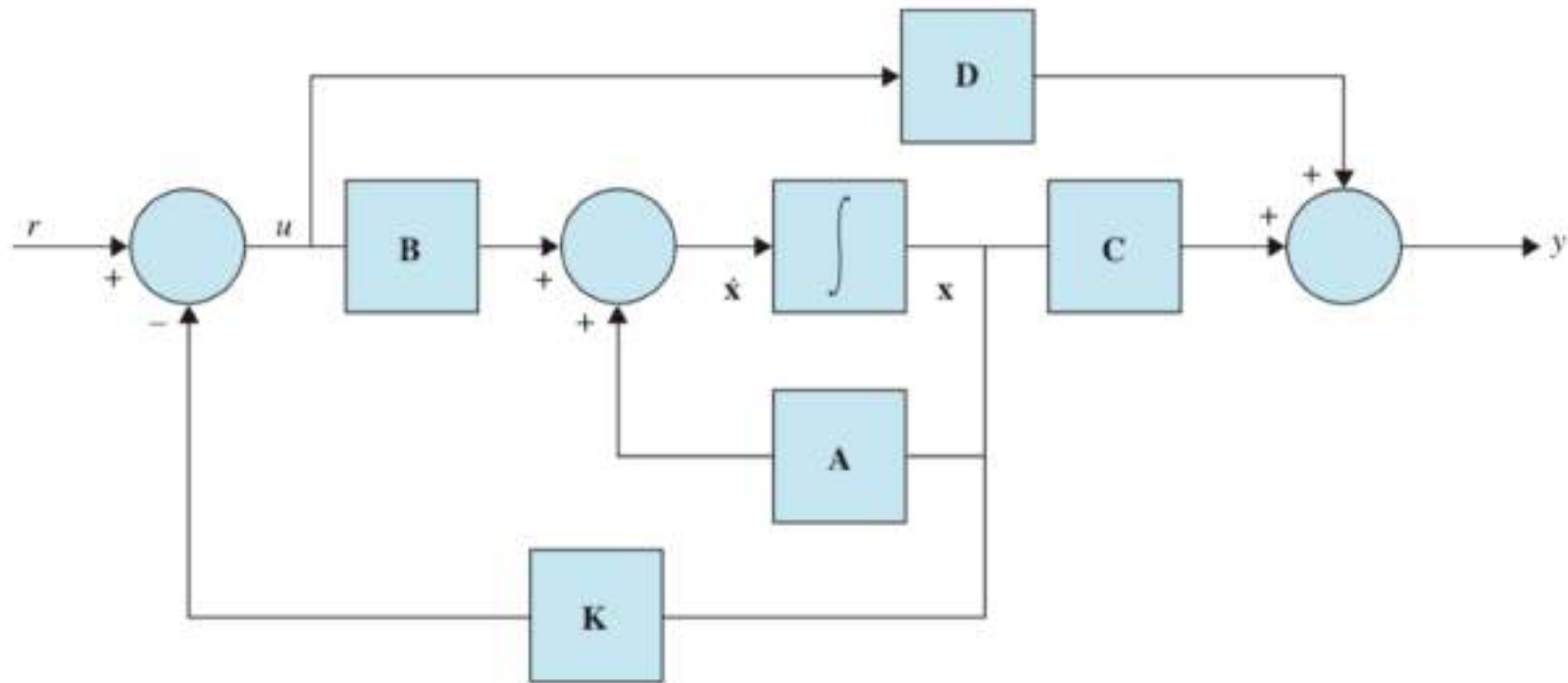


Figure 8-22 Block diagram of a control system with state feedback.

# State-Feedback Control

- State feedback을 가지는 시스템의 일반적인 전달함수는

$$\frac{Y(s)}{R(s)} = \frac{\omega_n^2}{s^2 + (2\zeta\omega_n + K_2)s + K_1}$$

- 기존의 다른 시스템들과 비교해보면,

**Tachometer feedback:**

$$\frac{Y(s)}{R(s)} = \frac{\omega_n^2}{s^2 + (2\zeta\omega_n + K_t\omega_n^2)s + \omega_n^2}$$

**PD control:**

$$\frac{Y(s)}{R(s)} = \frac{\omega_n^2(K_p + K_Ds)}{s^2 + (2\zeta\omega_n + K_D\omega_n^2)s + \omega_n^2K_p}$$

비슷함

if  $k_1 = \omega_n^2$  and  $k_2 = K_t\omega_n^2$

# State-Feedback Control

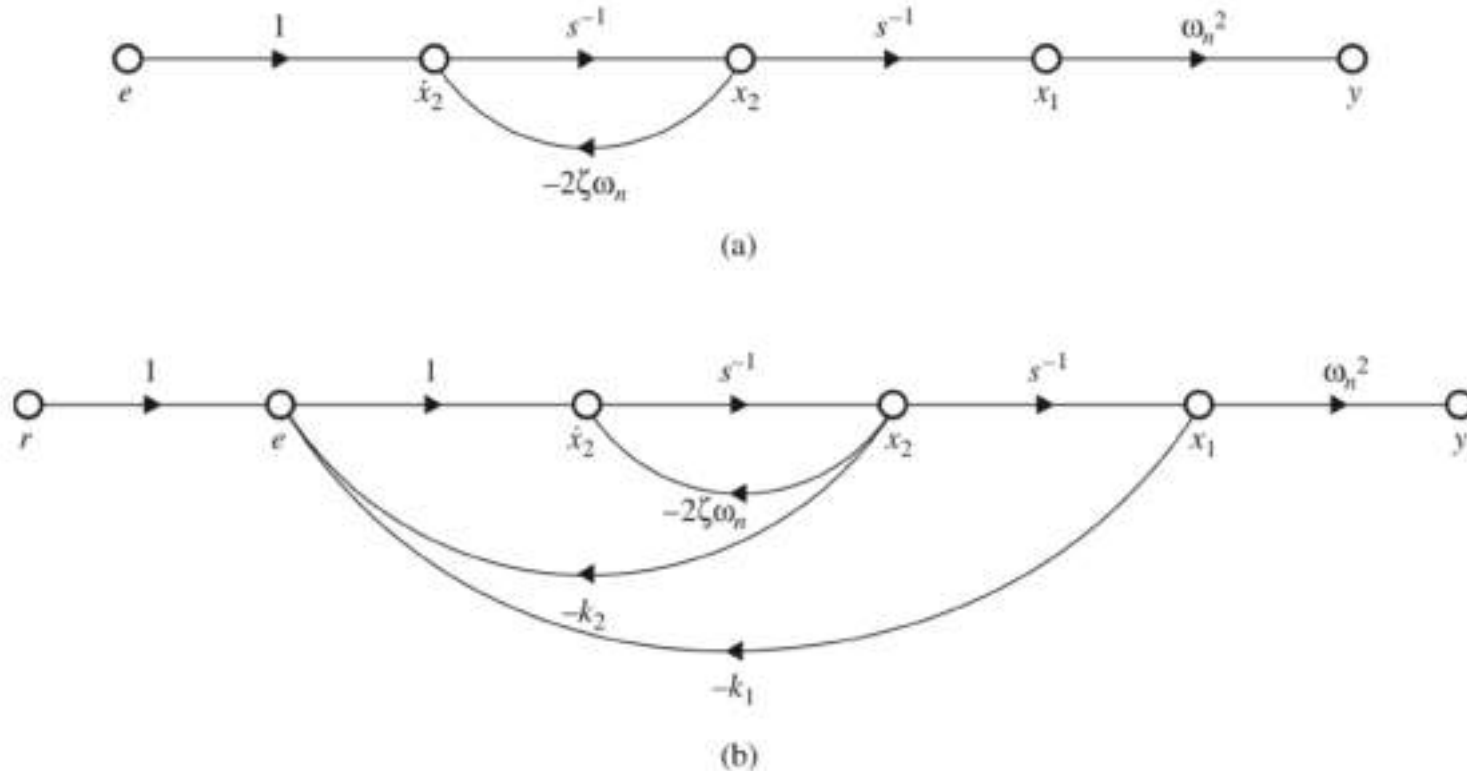


Figure 8-23 Control of a second-order system by state feedback.

- The systems with zero reference input,  $r(t) = 0$ , are commonly known as **regulators**. When  $r(t) = 0$ , then a second-order system with PD control is the same as state-feedback control.



# Pole-Placement through State-Feedback Control

- 3차 또는 그 이상의 공정에서는 PD, PI, 1단 진상 또는 지상제어기로는 각 제어기에 두 개의 자유 파라미터만 있기 때문에 독립적으로 시스템의 모든 극들을 제어할 수 없다.
- $n$ 차 시스템에 있어서 임의의 극배치를 위해 필요한 조건을 조사하기 위해 다음 상태 방정식으로 기술되는 공정을 고려해 보자

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t)$$

여기서  $\mathbf{x}(t)$ 는  $n \times 1$  상태벡터이고  $u(t)$ 는 스칼라 제어량이다. 상태피드백 제어는

$$u(t) = -\mathbf{K}\mathbf{x}(t) + r(t)$$

- 그러면, Closed-loop system은

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = (\mathbf{A} - \mathbf{B}\mathbf{K})\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}r(t)$$

- 특성방정식은 다음과 같으며,  $n$ 개의 근들을 임의의 위치에 놓을 수 있다.

$$|s\mathbf{I} - \mathbf{A} + \mathbf{B}\mathbf{K}| = 0$$

# Pole-Placement through State-Feedback Control

- 만약에 완전한 가제어시스템이라면 가제어성표준형(CCF)으로 항상 표현할 수 있다는 것을 이용할 수 있으며,

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 & -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_{n-1} \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

The feedback gain matrix  $\mathbf{K}$  is expressed as

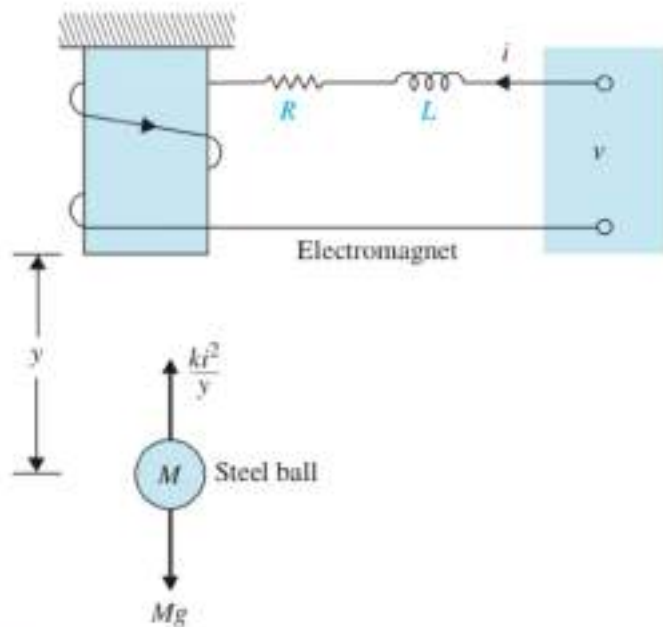
$$\mathbf{K} = [k_1 \quad k_2 \quad \cdots \quad k_n]$$

$$\mathbf{A} - \mathbf{BK} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \\ -a_0 - k_1 & -a_1 - k_2 & -a_2 - k_3 & \cdots & -a_{n-1} - k_n \end{bmatrix}$$

$$|s\mathbf{I} - (\mathbf{A} - \mathbf{BK})| = s^n + (a_{n-1} + k_n)s^{n-1} + (a_{n-2} + k_{n-1})s^{n-2} + \cdots + (a_0 + k_1) = 0$$

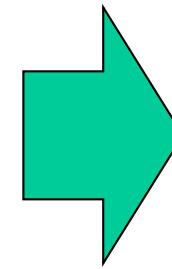
- 모든 항에  $k$ 가 있으므로 고유치를 임의로 할당할 수 있음.

## Example 8-18-1



$$M \frac{d^2 y(t)}{dt^2} = Mg - \frac{ki^2(t)}{y(t)}$$

$$v(t) = Ri(t) + L \frac{di(t)}{dt}$$



$$x_1(t) = x(t)$$

$$x_2(t) = \frac{dx(t)}{dt}$$

$$x_3(t) = i(t)$$

$$\frac{dx_1(t)}{dt} = x_2(t)$$

$$\frac{dx_2(t)}{dt} = g - \frac{k}{M} \frac{x_3^2(t)}{x_1(t)}$$

$$\frac{dx_3(t)}{dt} = -\frac{R}{L} x_3(t) + \frac{v(t)}{L}$$

Figure 8-21 Ball-suspension system.

- Equilibrium point  $y_0(t) = x_{01} = 0.5 \text{ m}$  &  $x_{02}(t) = \frac{dx_{01}(t)}{dt} = 0$  and  $\frac{d^2 y_0(t)}{dt^2} = 0$ .

the linearized equations are written

$$\Delta \dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}^* \Delta \mathbf{x}(t) + \mathbf{B}^* \Delta v(t)$$

$$\mathbf{A}^* = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 64.4 & 0 & -16 \\ 0 & 0 & -100 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B}^* = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 100 \end{bmatrix}$$

- 다음의 설계사양(design specification)을 고려하자.

1. 시스템은 안정해야 한다.

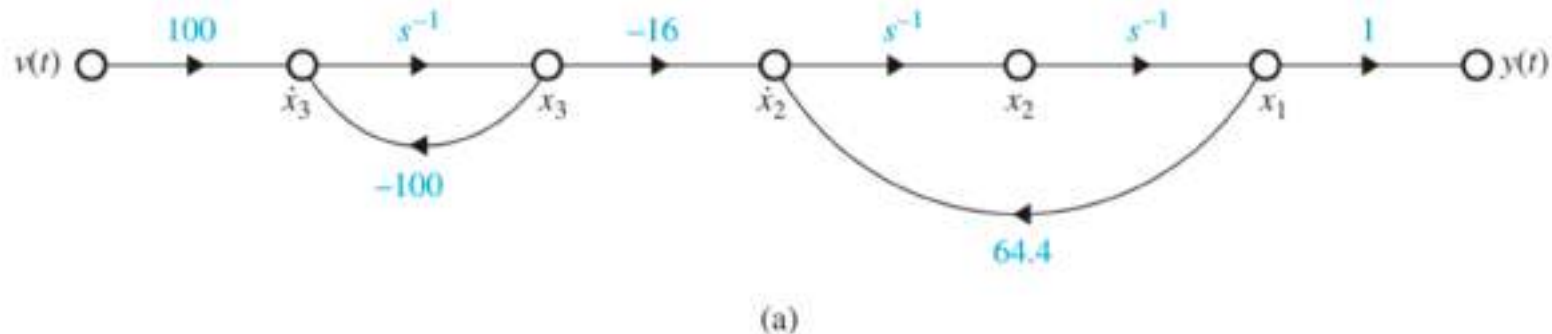
2. 볼이 평형위치에 존재할 때 어떤 외란이 인가되더라도, 볼이 영 정상상태오차를 갖는 평형위치로 회복되어야 한다.

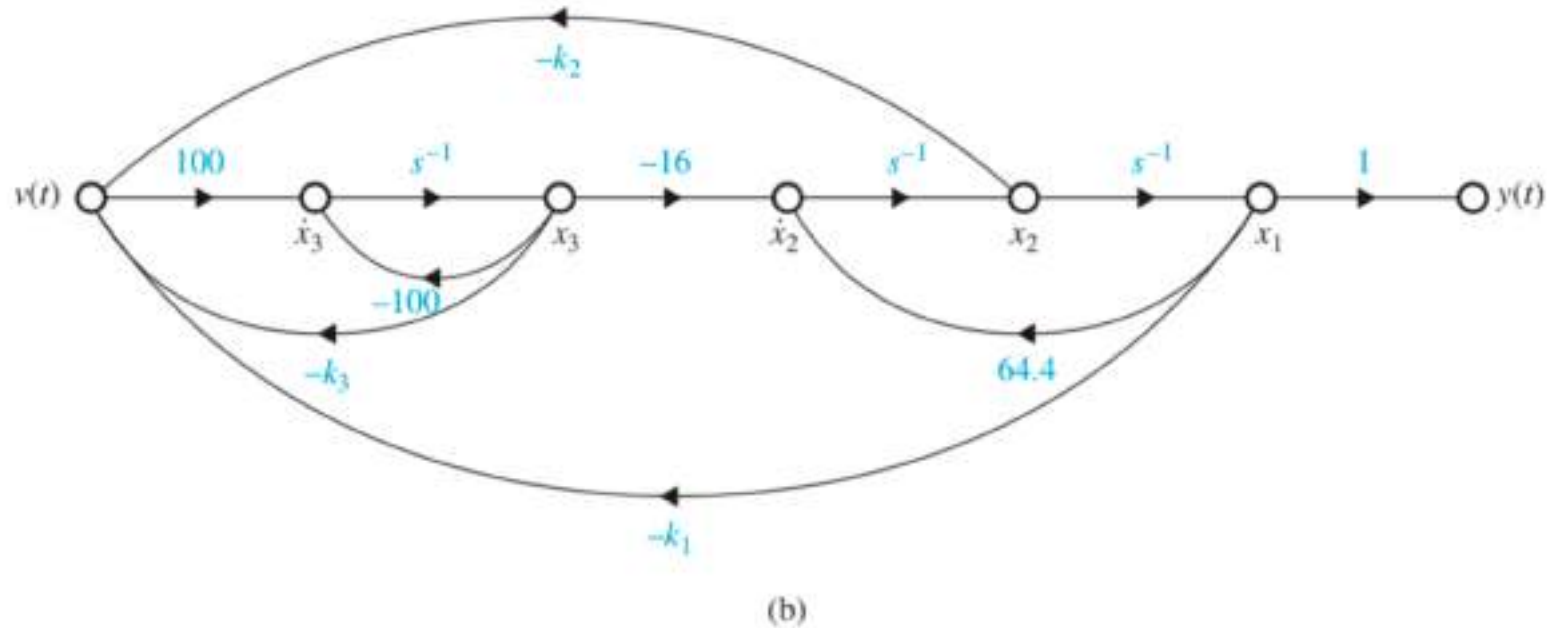
3. 시간응답은 0.5초 이내에 초기외란의 5% 이내로 정정되어야 한다.

4. 다음의 상태피드백에 의해 제어를 실현해야 한다.

$$\Delta v(t) = -\mathbf{K}\Delta\mathbf{x}(t) = -[k_1 \quad k_2 \quad k_3]\Delta\mathbf{x}(t)$$

- Open-loop system과 state-feedback closed-loop system의 상태선도를 그리면,





**Figure 8-24** (a) State diagram of magnetic-ball-suspension system. (b) State diagram of magnetic-ball-suspension system with state feedback.

- 시간응답에 대한 세 번째 요구조건을 만족시키도록  $sI - A^* + B^*K$ 의 고유치를 원하는 위치에 놓아야 한다면,
1. 시스템의 동적 특성은 두 우세근에 의해 지배되어야 한다.
  2. 상대적으로 빠른 응답을 얻기 위해 두 우세근을 복소수로 선정해야 한다.
  3. 복소근의 실수부에 의해 결정되는 감쇠가 적절해야 하고 허수부는 과도 현상이 빠르게 소멸되도록 충분히 높아야 한다.

- MATLAB을 이용하여 trial&error로 다음의 특성방정식을 찾음.

$$s^3 + 32s^2 + 300s + 1200 = 0$$

$$s = -20 \quad s = -6 + j4.9 \quad s = -6 - j4.9$$

- state-feedback closed-loop system의 특성방정식은

$$s\mathbf{I} - \mathbf{A}^* + \mathbf{B}^* \mathbf{K} = \begin{vmatrix} s & -1 & 0 \\ -64.4 & s & 16 \\ 100k_1 & 100k_2 & s + 100 + 100k_3 \end{vmatrix}$$

$$= s^3 + 100(k_3 + 1)s^2 - (64.4 + 1600k_2)s - 1600k_1 - 6440(k_3 + 1) = 0$$

- 계수를 비교하면,

$$100(k_3 + 1) = 32$$

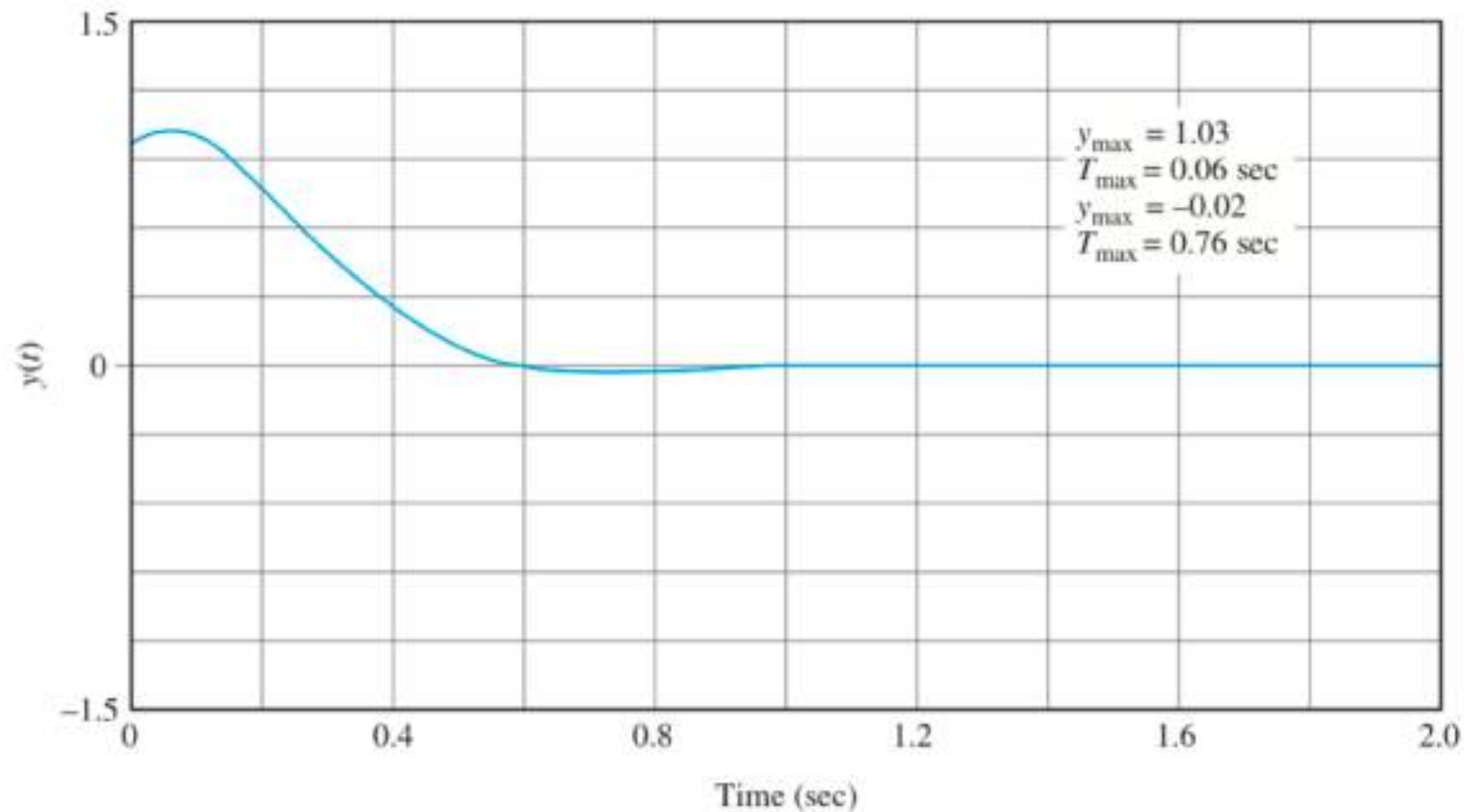
$$-64.4 - 1600k_2 = 300$$

$$-1600k_1 - 6440(k_3 + 1) = 1200$$

$$\mathbf{K} = \begin{bmatrix} k_1 & k_2 & k_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2.038 & -0.22775 & -0.68 \end{bmatrix}$$

- 다음의 그림은 초기조건  $\mathbf{x}(0)$ 가 아래와 같을 때의 결과임.

$$\mathbf{x}(0) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$



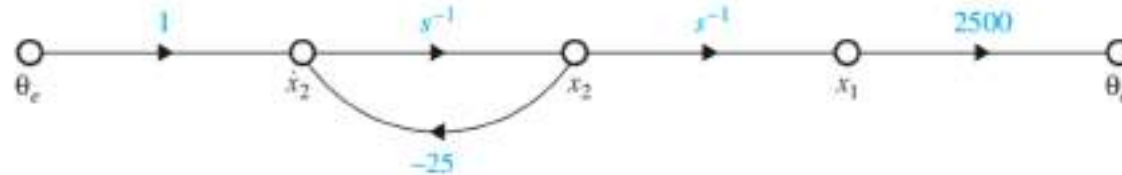
**Figure 8-25** Output response of magnetic-ball-suspension system with state feedback, subject to initial condition  $y(0) = x_1(0) = 1$ .

## Example 8-18-2

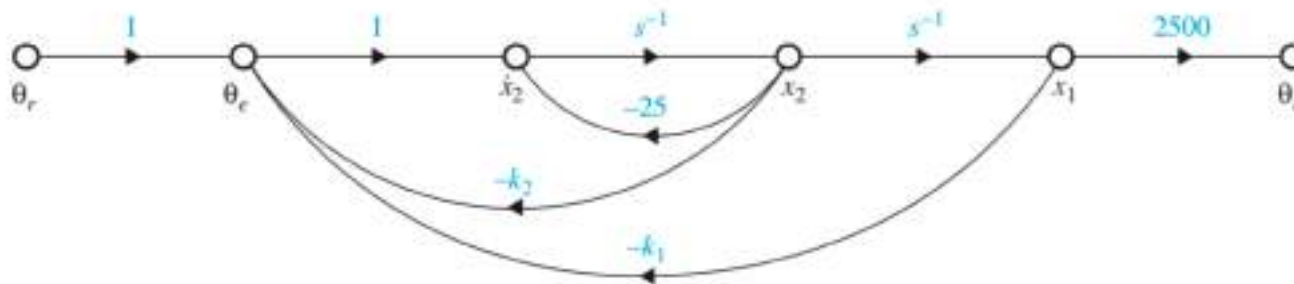
- 6장의 예제 6-5-1을 다시 살펴보면( $K=1$ 로 가정),

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}\theta_e(t) \quad \theta_o(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t)$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -25 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad \mathbf{C} = [1 \quad 0]$$



(a)



(b)



- 설계목표는 다음과 같다.

1. 계단입력에 따른 정상상태오차는 0이 되어야 한다.
2. 상태피드백 제어를 이용할 때, 단위계단응답은 최소의 오버슈트와 상승 시간 및 정정시간을 가져야 한다.

상태피드백을 갖는 시스템의 전달함수는 다음과 같다.

$$\frac{\Theta_o(s)}{\Theta_r(s)} = \frac{2500}{s^2 + (25 + k_2)s + k_1}$$

- 계단함수 입력에 대해서 출력은 정상상태에서 0의 오차를 갖는다면, 분자와 분모의 상수항들은 반드시 같아야 하며, 이 경우에는  $k_1 = 2500$ 에 해당한다. 이는 시스템이 완전 가제어일지라도, 특성방정식의 두 근을 임의로 할당할 수 없음을 의미한다. 이때 특성방정식은 다음과 같다.

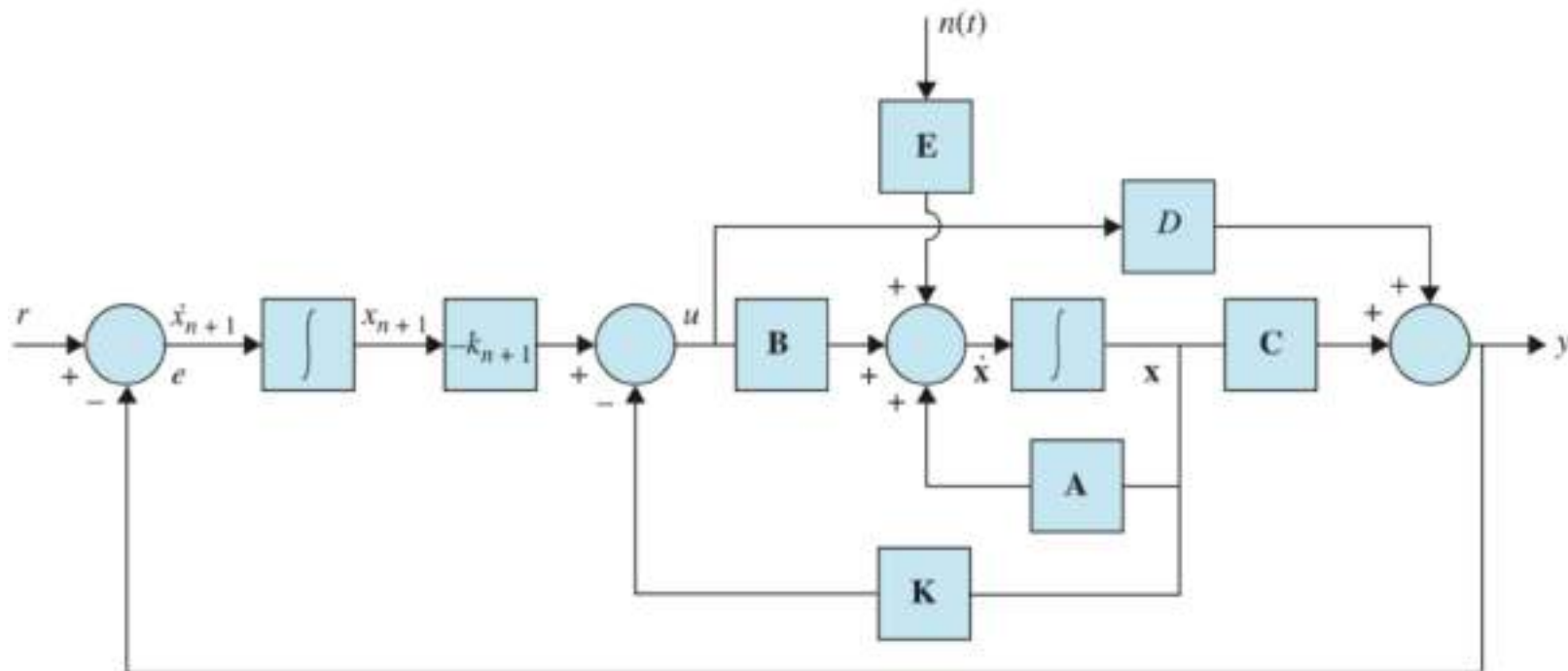
$$s^2 + (25 + k_2)s + 2500 = 0$$

- MATLAB을 이용한 몇 번의 시행착오 후,  $k_2 = 75$ 일때, 최대오버슈트와 상승시간 및 정정시간이 모두 최소이며, 두 근은  $s = -50$ 과  $-50$ 에 존재.

$$\text{최대오버슈트} = 0\%, t_r = 0.06717\text{초}, t_s = 0.09467\text{초}$$

# State Feedback with Integral Control

- 상수이득피드백을 갖는 제어는, 일반적으로 특성방정식의 모든 근을 마음 대로 위치시킬 수 있을 때, 시스템이 입력을 따라가지 않아도 되는 조절기 시스템에 대해서만 사용할 수 있다.
- 일반적으로 대부분의 제어시스템은 입력을 추적해야 한다. 이 문제에 대한 하나의 해 법은 **PI** 제어기에서와 마찬가지로 상수이득의 상태피드백과 함께 적분제어를 도입하는 것



[그림 10-33] 상태피드백과 출력의 적분피드백을 이용한 제어시스템의 블록선도.

- $(n+1)$ 번째 적분기의 출력은  $x_{n+1}$ 로 표기되어 있으며,

$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t) + \mathbf{E}n(t)$$

$$\frac{dx_{n+1}(t)}{dt} = r(t) - y(t)$$

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

- 구동신호  $u(t)$ 는 상수상태피드백과 적분피드백을 통해 상태변수와 다음 관계를 갖는다.

$$u(t) = -\mathbf{K}\mathbf{x}(t) - k_{n+1}x_{n+1}(t) \quad \mathbf{K} = [k_1 \quad k_2 \quad k_3 \quad \cdots \quad k_n]$$

- 상수이득피드백과 적분피드백을 갖는 전체 시스템의  $n+1$ 차 상태방정식은 다음과 같다.

$$\frac{d\bar{\mathbf{x}}(t)}{dt} = (\bar{\mathbf{A}} - \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}})\bar{\mathbf{x}}(t) + \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ 1 \end{bmatrix} r(t) + \bar{\mathbf{E}}n(t)$$

$$\bar{\mathbf{x}}(t) = \begin{bmatrix} \frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} \\ \frac{dx_{n+1}(t)}{dt} \end{bmatrix} \quad (n+1) \times 1$$

$$\bar{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ -\mathbf{C} & 0 \end{bmatrix} \quad (n+1) \times (n+1) \quad \bar{\mathbf{B}} = \begin{bmatrix} \mathbf{B} \\ D \end{bmatrix} \quad (n+1) \times 1$$

$$\bar{\mathbf{K}} = [K \quad k_{n+1}] = [k_1 \quad k_2 \quad \cdots \quad k_n \quad k_{n+1}] \quad 1 \times (n+1)$$

$$\bar{\mathbf{E}} = \begin{bmatrix} \mathbf{E} \\ 0 \end{bmatrix} \quad [(n+1) \times 1]$$

$$y(t) = \bar{\mathbf{C}}\bar{\mathbf{x}}(t) \quad \bar{\mathbf{C}} = [\mathbf{C} - D\mathbf{K} \quad D\mathbf{K}] [1 \times (n+1)]$$

- 이러한 제어기의 설계목표는

1. 출력  $y(t)$ 의 정상상태 값은 오차 없이 계단함수입력을 따라간다.

$$e_{ss} = \lim_{t \rightarrow \infty} e(t) = 0$$

2.  $(\bar{\mathbf{A}} - \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}})$ 의  $n+1$ 개 고유치를 원하는 곳에 놓는다. 마지막 조건이 가능하다면,  $[\bar{\mathbf{A}}, \bar{\mathbf{B}}]$  쌍이 완전 가제어가 되어야 한다.

## Example 8-19-1

- Ex. 8-18-2에서 상수이득 상태피드백제어를 이용하여, 2차 태양추적시스템이 정상상태오차 없이 계단입력을 추적하도록 두 근 중 하나만을 자유롭게 선택할 수 있음을 보였다. 이제 적분제어를 전방경로에 추가하면,

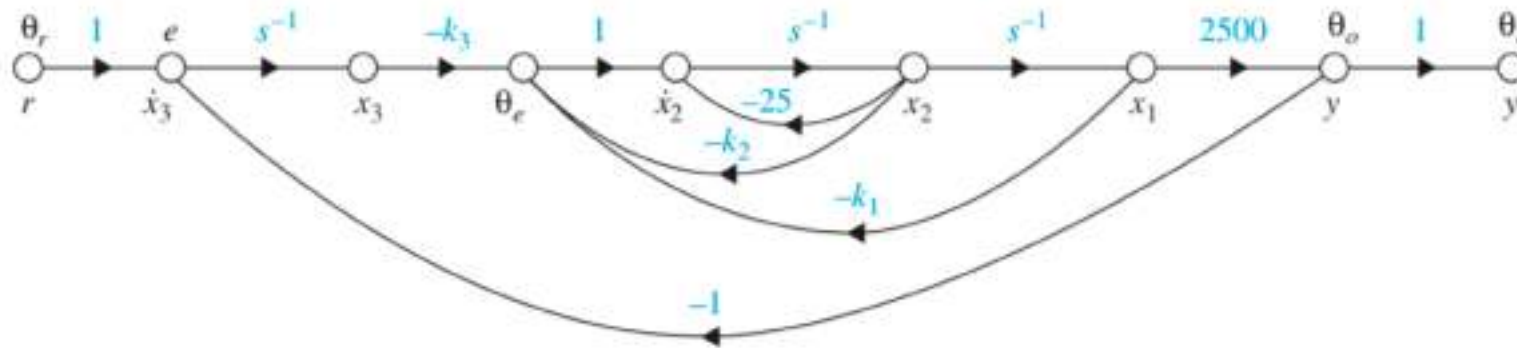


Figure 8-28 Sun-seeker system with state feedback and integral control in Example 8-18-1.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -25 \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} 2500 & 0 \end{bmatrix} \quad D = 0 \quad \Rightarrow \quad \bar{A} = \begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & -25 & 0 \\ -2500 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \bar{B} = \begin{bmatrix} B \\ D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$[\bar{\mathbf{A}}, \bar{\mathbf{B}}]$  쌍이 완전 가제어인 것을 증명할 수 있다. 따라서  $(s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}} - \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}})$ 의 고유치를 임의로 위치시킬 수 있다. 상태 및 적분피드백을 갖는 페루프시스템의 특성방정식에  $\bar{\mathbf{A}}$ ,  $\bar{\mathbf{B}}$  및  $\bar{\mathbf{K}}$ 를 대입하면

$$|s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}} + \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}}| = \begin{vmatrix} s & -1 & 0 \\ k_1 & s + 25 + k_2 & k_3 \\ -2500 & 0 & s \end{vmatrix} \quad (10-355)$$

$$= s^3 + (25 + k_2)s^2 + k_1s + 2500k_3 = 0$$

설계목표는 다음과 같다.

1. 정상상태 출력은 계단함수입력에 오차 없이 추적해야 한다.
  2. 상승시간과 정정시간은 0.05초 이하이다.
  3. 단위계단입력에 대한 최대오버슈트는 5% 이하이다.
- 빠른 상승시간과 정정시간을 실현하기 위해, 특성방정식의 근들이  $s$  평면의 왼쪽으로 멀리 위치하여야 하고, 고유주파수는 높아야 한다. 근들의 크기가 크면 상태피드백 행렬의 이득도 커짐.
  - MATLAB을 이용하여 근들을 정해보면,

$$s = -200 \quad -50 + j50 \quad \text{and} \quad -50 - j50$$

- 특성방정식과 상수  $K$ 는

$$s^3 + 300s^2 + 25,000s + 1,000,000 = 0$$

$$k_1 = 25,000 \quad k_2 = 275 \quad \text{and} \quad k_3 = 400$$

- 단위계단응답의 특성은 다음과 같음.

$$\text{최대오버슈트} = 4\%$$

$$t_r = 0.03247\text{초}$$

$$t_s = 0.04667\text{초}$$

- 참고: 선정한 근의 값이 크기 때문에,  $k_1$ 의 높은 피드백 이득은 물리적인 문제를 일으킬 수 있다. 문제가 발생할 경우 설계사양을 다시 조정해야 한다.

## Example 8-19-2

- DC 모터 시스템을 살펴보자.

$$\frac{d\omega(t)}{dt} = \frac{-B}{J}\omega(t) + \frac{K_t}{J}i_a(t) - \frac{1}{J}T_L$$

$$\frac{di_a(t)}{dt} = \frac{-K_b}{L}\omega(t) - \frac{R}{L}i_a(t) + \frac{1}{L}e_a(t)$$

출력방정식은

$$y(t) = \mathbf{C}\mathbf{x}(t) = [1 \quad 0]\mathbf{x}(t)$$

- 설계문제는 상태피드백과 적분제어를 통해  $u(t) = e_a(t)$ 를 구함.

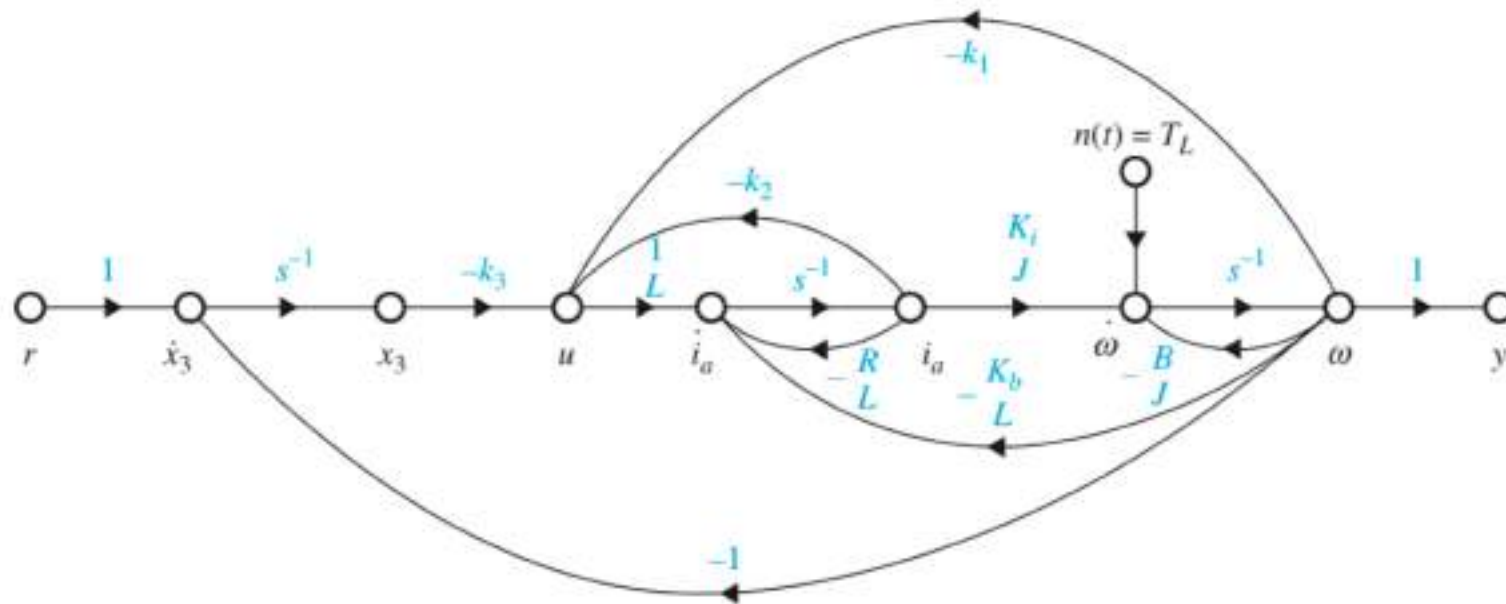
1.  $\lim_{t \rightarrow \infty} i_a(t) = 0, \lim_{t \rightarrow \infty} \frac{d\omega(t)}{dt} = 0$

2.  $\lim_{t \rightarrow \infty} \omega(t) = \text{계단입력 } r(t) = u_s(t)$

3. 상태피드백과 적분제어를 갖는 폐루프시스템의 고유치는  $s = -300, -10 + j10$  및  $-10 - j10$ 이다.

상태변수들은  $x_1(t) = \omega(t)$  및  $x_2(t) = i_a(t)$ 로 정의하자.





$$\frac{d\mathbf{x}(t)}{dt} = \mathbf{A}\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}u(t) + \mathbf{E}n(t)$$

where  $n(t) = T_L u_s(t)$ .

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} -\frac{B}{J} & \frac{K_t}{J} \\ -\frac{K_b}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 50 \\ -200 & -200 \end{bmatrix} \quad \mathbf{B} = \begin{bmatrix} 0 \\ \frac{1}{L} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 200 \end{bmatrix} \quad \mathbf{E} = \begin{bmatrix} -\frac{1}{J} \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -50 \\ 0 \end{bmatrix}$$

- 상태피드백과 적분제어를 추가하면,

- 상태피드백과 적분제어를 추가하면,

$$\bar{\mathbf{A}} = \begin{bmatrix} \mathbf{A} & \mathbf{0} \\ -\mathbf{C} & \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 0 \\ -200 & -200 & 0 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix} \quad \bar{\mathbf{B}} = \begin{bmatrix} \mathbf{B} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 200 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\bar{\mathbf{C}} = [\mathbf{C} \quad \mathbf{0}] = [1 \quad 0 \quad 0] \quad \bar{\mathbf{E}} = \begin{bmatrix} \mathbf{E} \\ \mathbf{0} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -50 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix} \quad u(t) = -\mathbf{K}\mathbf{x}(t) - k_{n+1}x_{n+1}(t) = \bar{\mathbf{K}}\bar{\mathbf{x}}(t)$$

폐루프시스템의 계수행렬은

$$\bar{\mathbf{A}} - \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}} = \begin{bmatrix} 0 & 50 & 0 \\ -200 - 200k_1 & -200 - 200k_2 & -200k_3 \\ -1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

특성방정식은 다음과 같다.

$$|s\mathbf{I} - \bar{\mathbf{A}} + \bar{\mathbf{B}}\bar{\mathbf{K}}| = s^3 + 200(1 + k_2)s^2 + 10,000(1 + k_1)s - 10,000k_3 = 0$$

할당된 세 근을 위하여, 마지막 식은 다음 식과 같아야 한다.

$$s^3 + 320s^2 + 6,200s + 60,000 = 0$$

$$k_1 = -0.38 \quad k_2 = 0.6 \quad k_3 = -6.0$$

입력  $r(t)$  및  $n(t)$ 와 상태변수  $\omega(t)$  및  $i_a(t)$  사이에 SFG 이득공식을 그림 10-35에 적용하면

$$\begin{bmatrix} \Omega(s) \\ I_a(s) \end{bmatrix} = \frac{1}{\Delta_c(s)} \begin{bmatrix} -\frac{1}{J} \left( s^2 + \frac{R}{L}s + \frac{k_2}{L}s \right) & -\frac{k_3 K_i}{JL} \\ -\frac{1}{J} \left( -\frac{K_b}{L}s - \frac{k_1}{L}s + \frac{k_3}{L} \right) & -\frac{k_3}{L} \left( s + \frac{B}{J} \right) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \frac{T_L}{s} \\ \frac{1}{s} \end{bmatrix}$$

위 식에 최종치 정리를 적용하여 상태변수들의 정상상태 값을 구하면

$$\lim_{t \rightarrow \infty} \begin{bmatrix} \omega(t) \\ i_a(t) \end{bmatrix} = \lim_{s \rightarrow 0} s \begin{bmatrix} \Omega(s) \\ I_a(s) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & K_i \\ 1 & B \end{bmatrix} \begin{bmatrix} T_L \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ T_L \end{bmatrix}$$

