

# CTRL 연구 참여 발표 1

20190200 문병필

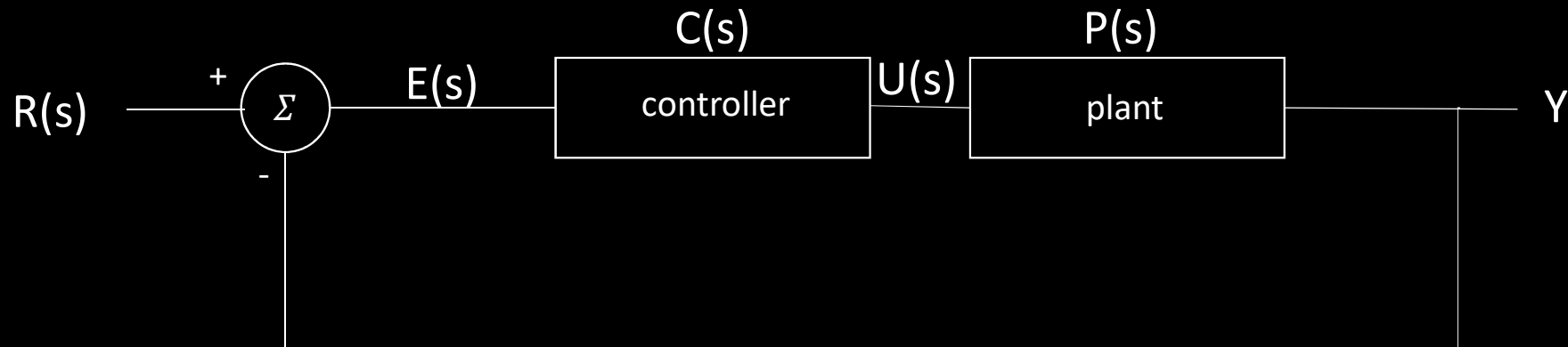
# PID controller

- Specification
- Gain
- Example

# PID

- Response가 reference를 잘 따라가도록 Controller를 설계하여 plant의 입력신호조절
- Controller의 역할
  - controller는 response의 steady state 에서 error를 0으로 만들도록 설계
  - Reference를 인가한 직후는response가 System의 initial condition 때문에 출렁거림. 이 출렁거림을 내가 원하는 Spec안으로 들어오도록 controller설계

# PID



- Controller gain =  $C(s) = U/E$       ( $E = R - Y$ )       $C^*E = U = (k_P + k_I * \frac{1}{s} + k_D s) E$

- Plant gain =  $P(s) = Y/U$

- System gain = 
$$\frac{Y(s)}{R(s)} = \frac{P(s)C(s)}{1 + P(s)C(s)} = \frac{\frac{a(s)}{b(s)} \frac{c(s)}{d(s)}}{1 + \frac{a(s)}{b(s)} \frac{c(s)}{d(s)}} = \frac{a(s)c(s)}{a(s)c(s) + b(s)d(s)}$$

# P controller

- Plant 에 Error를 키워서( $k_p$ ) 입력으로 넣어주면(U),

더 예민하게 반응해서 성능이 좋아질 것!

$$1. U(s) = k_p * E(s)$$

$$2. C(s) = \frac{U(s)}{E(s)} = k_p$$

$$3. P(s) = \frac{b_1}{s^2 + a_1 s + a_2} \rightarrow \text{주어진 plant 못 바꿈}$$

$$4. \text{characteristic equation} \Rightarrow 1 + C(s)P(s) = 0 \Rightarrow 1 + k_p * \frac{b_1}{s^2 + a_1 s + a_2} = 0$$

“ $s^2 + a_1 s + a_2 + k_p * b_1$ ” 방정식의 해가 closed loop system의 pole

# P controller

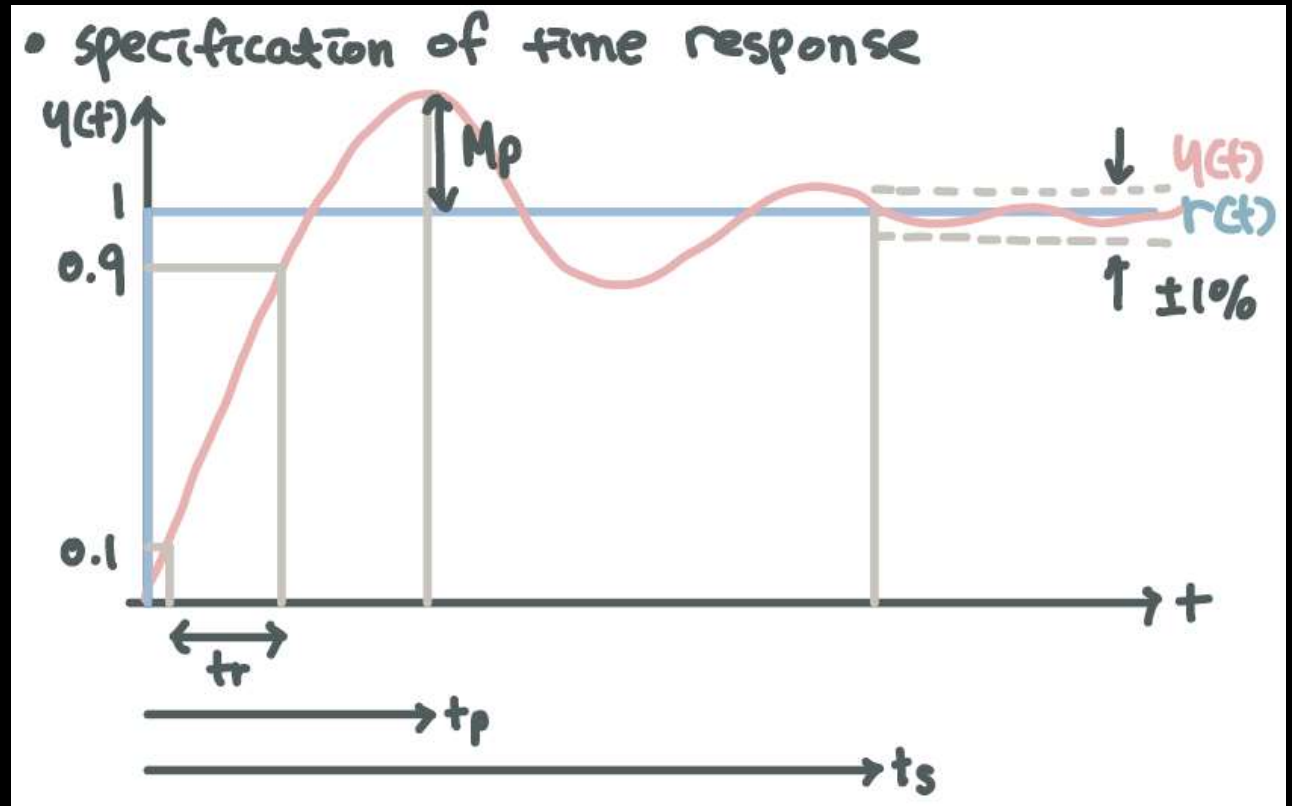
$$s^2 + a_1s + a_2 + k_p * b_1 = 0$$

$$s^2 + 2\zeta w_n s + w_n^2 = 0$$

Natural frequency 를 조절할 수 있으면,  
system의 응답속도를 조절할 수 있다

Rise time =  $t_r = 1.8/w_n$

+overshoot커진다.



# P controller

- 한계

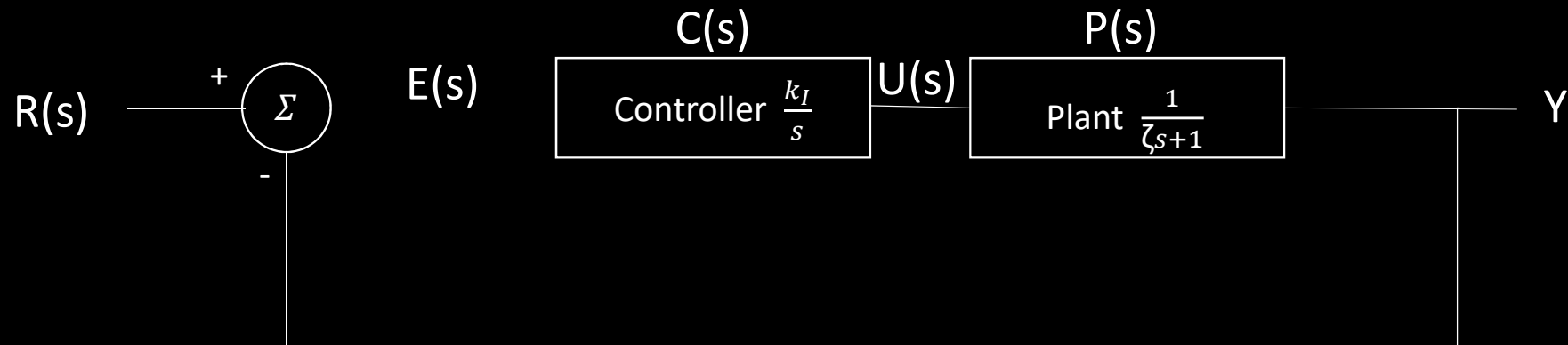
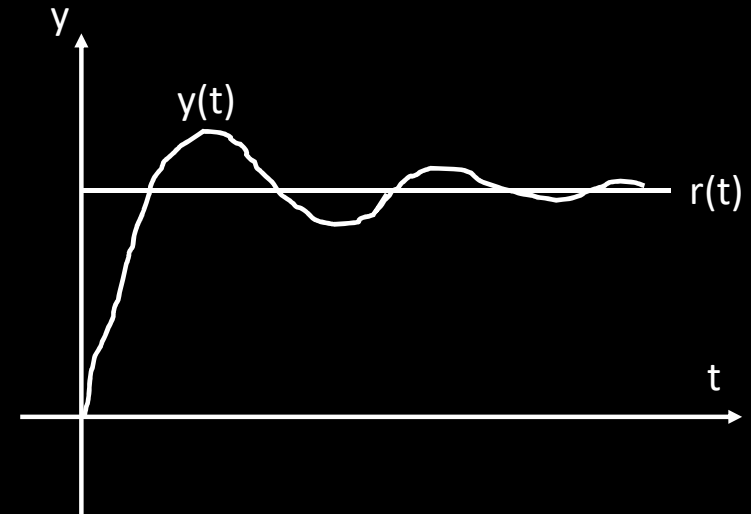
- 일반적인 2차 system의 pole은  $s_{1,2} = -\zeta\omega_n \pm j\omega_n(1 - \zeta^2)^{\frac{1}{2}}$  인데  $\omega_n$  만 변화 가능하므로, time response를 마음대로 바꾸기 위해선  $\zeta$ 를 바꿀 수 있어야 한다.
- Steady state error를 0으로 만들지 못한다.
  - Open loop T.F 이용해서 Ess구할 수 있다.  $C(s)*P(s)$
  - Step input을 넣었을 경우,  $ess = \frac{1}{1+K_p} = \frac{1}{1+k_p*\frac{b_1}{a_2}} \rightarrow k_p$ 를 아무리 증가시켜도  $e_{ss}$ 가 0이 되지 않는다. ...(?)

# I controller

Error의 적분 값을 0으로 만들어 steady state error=0  
하지만 신호가 늘어져 settling time이 길어진다.

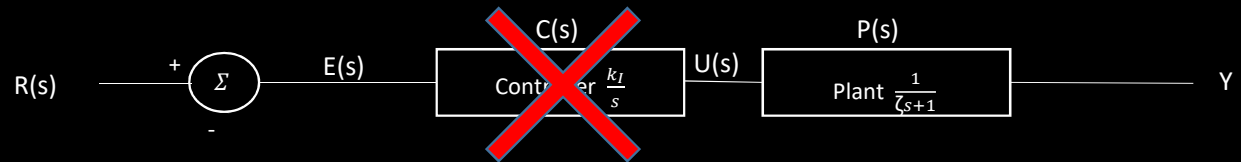
$$u(t) = k_I \int_0^t e(z) dz \rightarrow \text{Laplace} \rightarrow U(s) = \frac{k_I}{s} E(s)$$

$$C(s) = \frac{U(s)}{E(s)} = \frac{k_I}{s}$$





# I controller



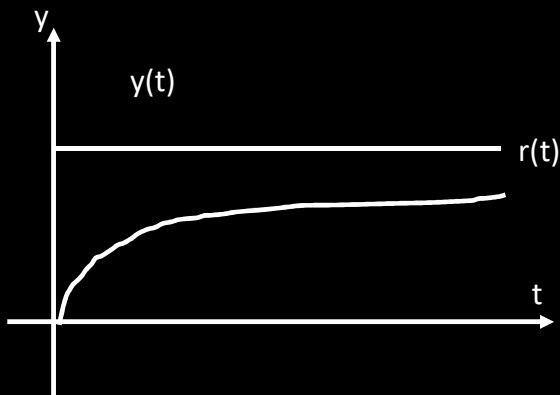
Open Loop T.F

→ System type = 0

→ Step input,  $e_{ss} = \frac{1}{1+K_p}$

→  $K_p = \lim_{s \rightarrow 0} \frac{1}{s+1} = 1$

→  $e_{ss} = \frac{1}{2}$



Controller 존재

→  $E(s) = R(s) - Y(s) = R(s) - (T.F)R(s) = (1+T)*R(s)$

→  $E(s) = (\zeta s^2 + s) \frac{1}{\zeta s^2 + s + k_I} R(s)$

→ Step input,  $R(s) = 1/s$

→  $e_{ss} = e(\infty)$

→  $\lim_{t \rightarrow \infty} e(t) = \lim_{s \rightarrow 0} sE(s) = 0$

<Steady state error>

| Type  | Input | step              | ramp            | parabola |
|-------|-------|-------------------|-----------------|----------|
| Type0 |       | $\frac{1}{1+K_p}$ | $\infty$        | $\infty$ |
| Type1 | 0     |                   | $\frac{1}{k_v}$ | $\infty$ |
| Type2 | 0     | 0                 |                 | $1/k_a$  |

# I controller

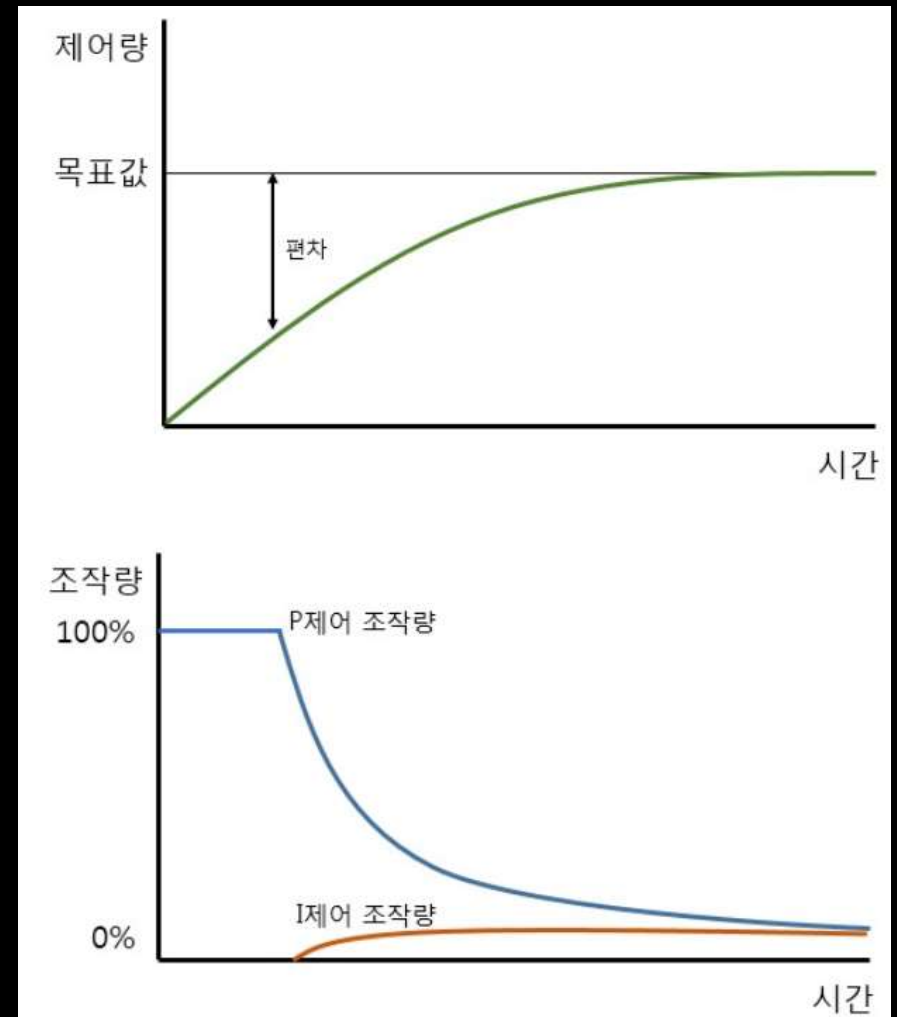
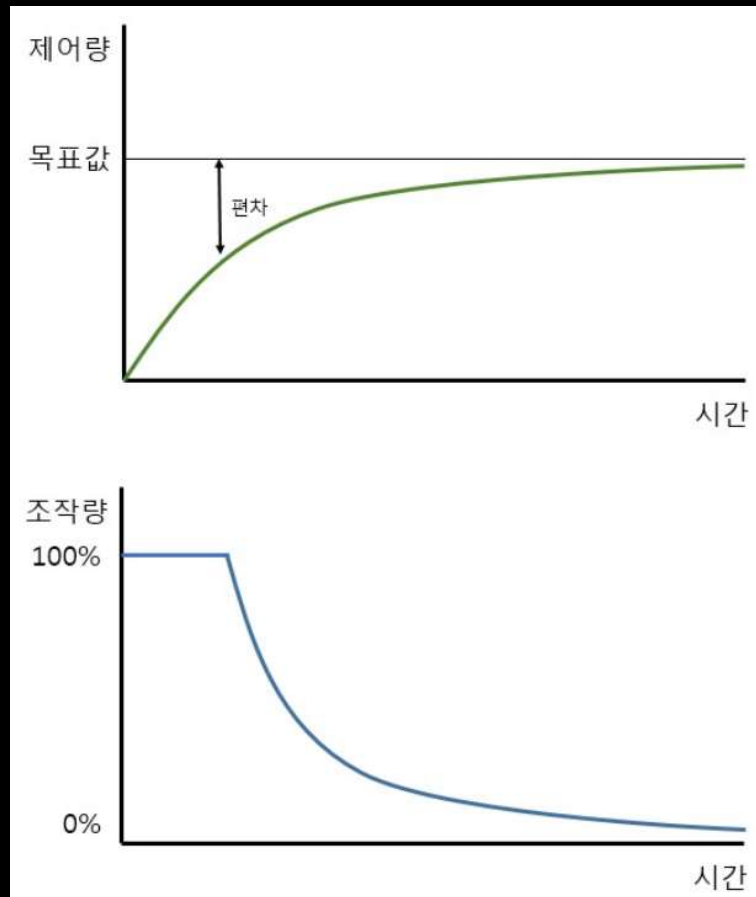
## 특징&한계

I controller의 gain인  $k_I$ 가 커지면, overshoot가 커지고, rising time이 미세하게 감소한다.

P제어 거친 정상상태 오차 삭제 가능, settling time증가

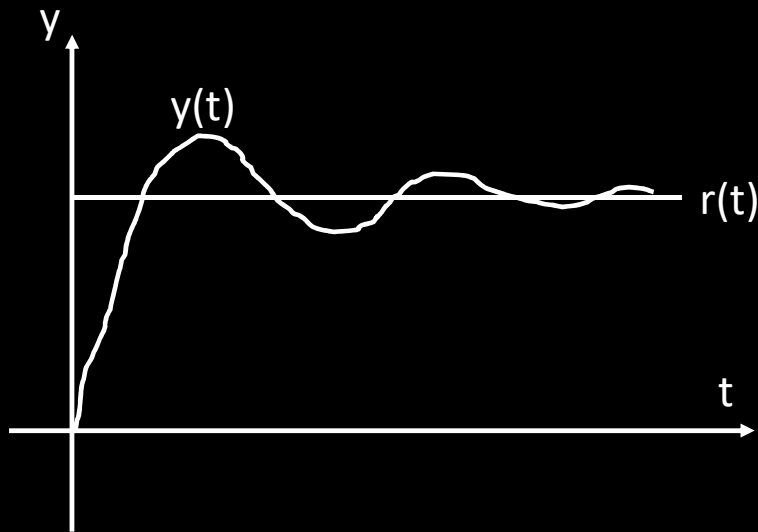
외란에 약함

# I controller



# D controller

- 현재의 기울기를 안다는 것은 미래의 error를 예측할 수 있다는 것
- 예를 들어 기울기 +면, error더 커질 것을 예상 가능



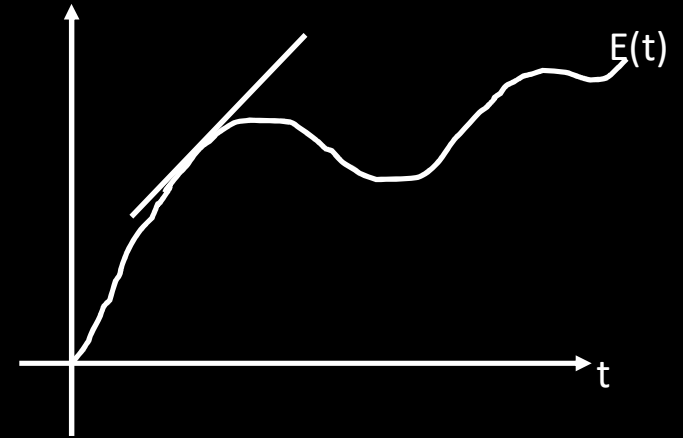
$$u(t) = k_d \frac{de(t)}{dt} \rightarrow \text{Laplace} \rightarrow U(s) = k_D s E(s)$$

$$C(s) = \frac{U(s)}{E(s)} = k_D s$$

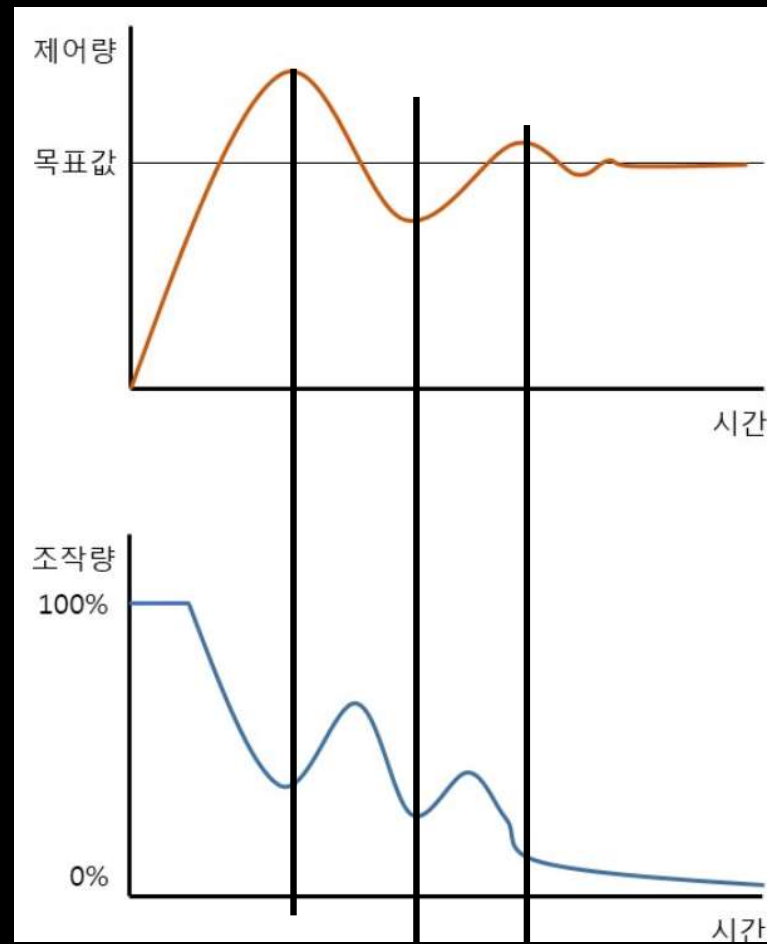
y가 R을 잘 따라가야 하는데,  
D controller는 error의 값을 0으로 보내는 것이 아닌,  
error의 변화율만 확인한다.

# D controller

- 특징& 한계
- 오차값의 변화량과 비례하는 조작량의 변화량 (부호 반대)
- $k_D$  클수록 settling time 감소, Overshoot 감소, rising time 감소
- Steady state는 P, I가 우세, 영향 적음
- 외란에 강함



# D controller



# PID

- P ↑
  - Rising time 감소
  - (Settling time 감소)
- I ↑
  - Steady state error 감소
  - Settling time 증가
- D ↑
  - Overshoot 감소
  - 외란에 강함

$$P(s) = \frac{w_n^2}{s^2 + 2w_n\zeta s + w_n^2} \quad C(s) = k_P + k_I \frac{1}{s} + k_D s$$

$$\frac{Y(s)}{R(s)} = \frac{P(s)C(s)}{1 + P(s)C(s)} = \frac{w_n^2(k_P s + k_I + k_D s^2)}{s^3 + (2w_n\zeta + w_n^2 k_D)s^2 + (w_n^2 + w_n^2 k_P)s + w_n^2 k_I}$$

# Luenberger Observer

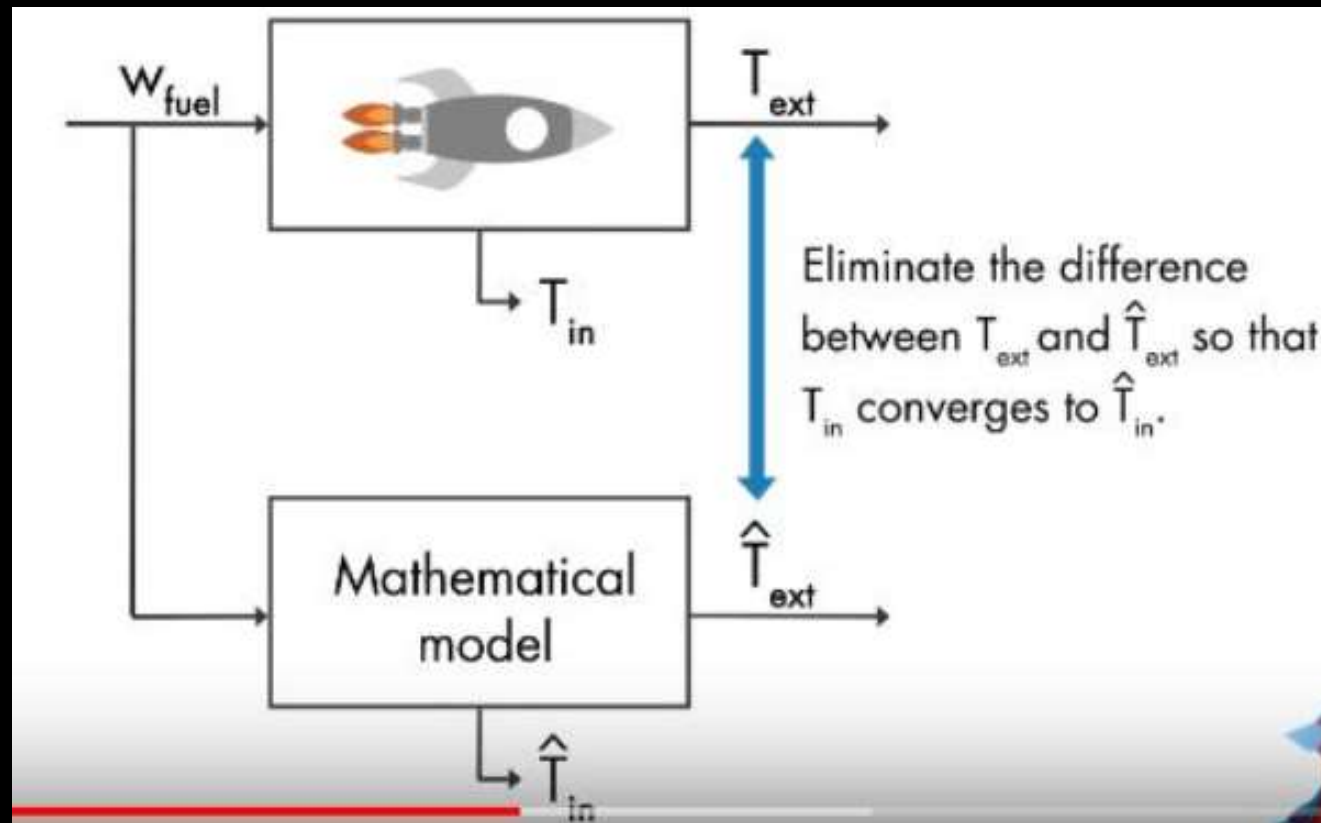
- Estimated state
- State observer
- Luenberger observer



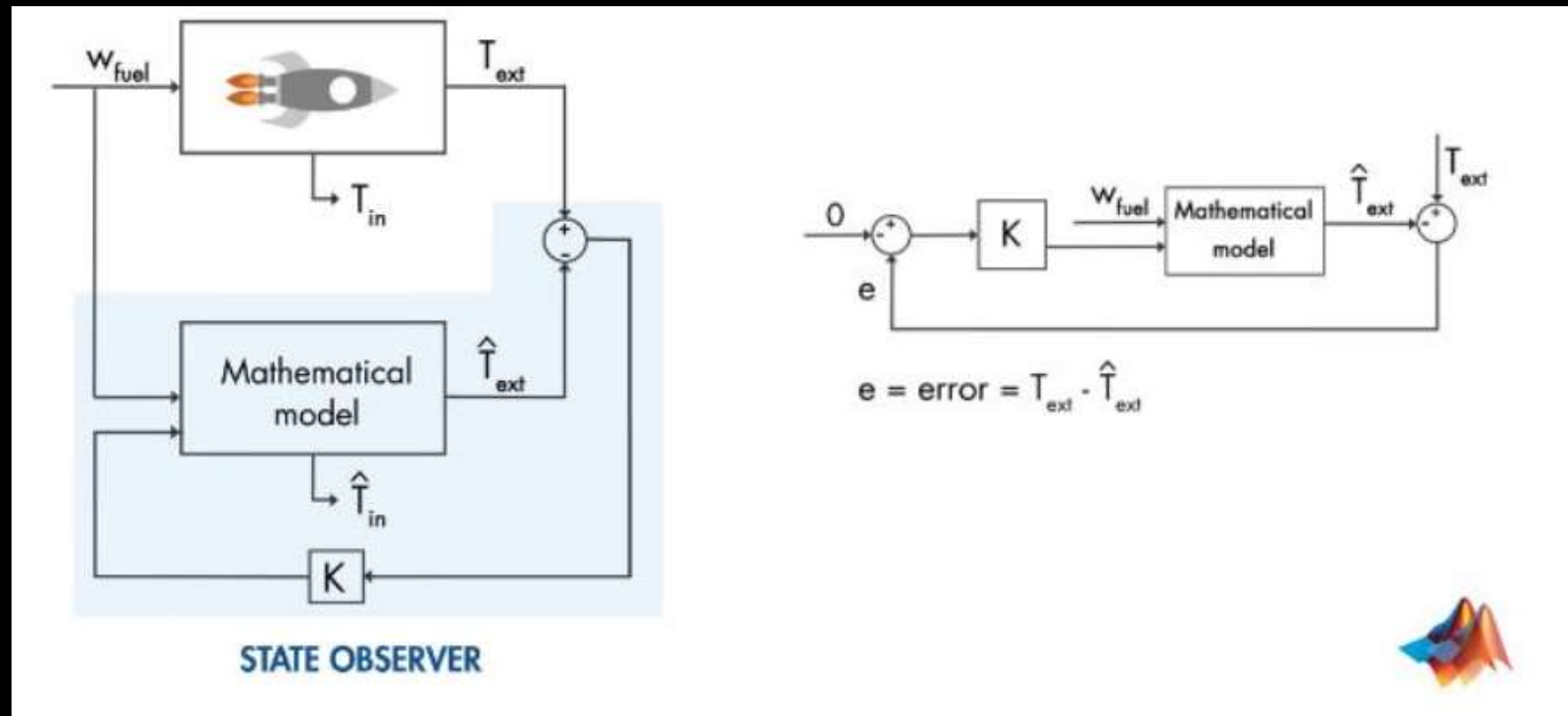
# Estimated state

- 추정 상태는 수식에서 문자 위에 hat을 씌워 표현함
  1. 지구에서 달로 가는 상황
  2. 로켓 엔진의 내부 온도 알아야 ➔ 내부 온도는 로켓에 연료 얼마나 주입해야 하는
  3. 내부 온도 직접 측정 불가. 대신 외부 온도 측정 가능
  4. 우리는 주입 연료량과 외부 온도 알 수 있다.
  5. 연료 주입량과 외부 온도의 수학적 관계 안다면, 주입 연료에 대한 외부 온도 추정 값 구할 수 있다
  6. 실제 외부 온도와 추정 외부 온도 추정값의 오차 줄이기

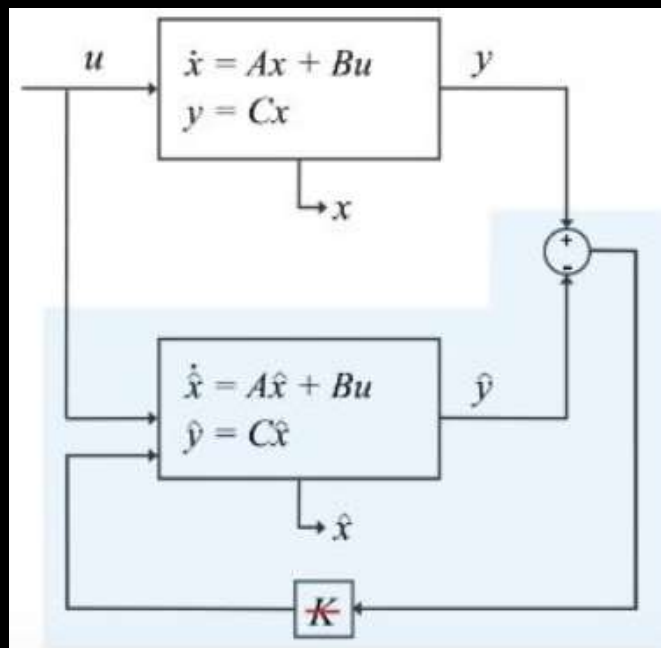
# Estimated state



# State Observer



# State Observer



STATE OBSERVER

$$e_{obs} = x - \hat{x}$$

$$\dot{x} = Ax + Bu$$

$$y = Cx$$

$$\dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + K(y - \hat{y})$$

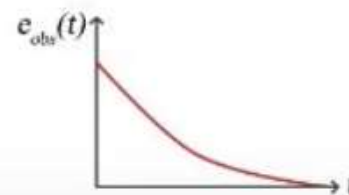
$$\hat{y} = C\hat{x}$$

$$\dot{e}_{obs} = (A - KC)e_{obs}$$

$$y - \hat{y} = Ce_{obs}$$

$$\rightarrow e_{obs}(t) = e^{(A - KC)t} e_{obs}(0)$$

If  $(A - KC) < 0$ , then  $e_{obs} \rightarrow 0$  as  $t \rightarrow \infty$ . So,  $\hat{x} \rightarrow x$ .



# Luenberger Observer

Given System

$$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu & \text{--- ①} \\ y = Cx & \text{--- ②} \end{cases}$$

Method

$$\begin{cases} \dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + K\hat{e} & (\hat{e} = \hat{y} - y) & \text{--- ④} \\ \hat{y} = C\hat{x} & & \text{--- ⑤} \end{cases}$$

$$\hat{x} \rightarrow x \text{ --- ③} \quad \Rightarrow \quad \dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + LC(\hat{x} - x) \quad \text{--- ⑥}$$

$$\text{⑥} - \text{①} = \dot{\hat{x}} - \dot{x} = (A - LC)(\hat{x} - x)$$

$$(\tilde{x} = \hat{x} - x), \quad \dot{\tilde{x}} = (A - LC)\tilde{x}$$

$\Rightarrow$  If  $\{A - LC\}$ 의 eigenvalue  $\neq$  negative,  $\rightarrow (\tilde{x} \rightarrow 0) \text{ --- ?}$

감사합니다