Control Sistemas Mecatronicos

BMJIvan

18 de agosto de 2021

1. UNIDAD I

1.1. Solución de ecuaciones en espacio de estado

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

con condición inicial

$$x(0) = x_0.$$

$$A: n \times n, \ x: n \times 1, \ B: n \times m, \ u: m \times 1, \ C: p \times n, \ y: p \times 1,$$

El problema consiste en determinar x(t) y la respuesta y(t) Aplicando la transformada de Laplace a (1)

$$\mathcal{L}\{\dot{x}(t)\} = \mathcal{L}\{Ax(t)\} + \mathcal{L}\{Bu(t)\}$$

$$sX(s) - X(0) = AX(s) + Bu(s)$$

$$\underbrace{sX(s)}_{n \times 1} - \underbrace{AX(s)}_{n \times 1} = X(0) + Bu(s)$$

$$(sI - A)X(s) = X(0) + Bu(s)$$

$$X(s) = (sI - A)^{-1}X(0) + (sI - A)^{-1}Bu(s)$$

$$\mathcal{L}^{-1}\{X(s)\} = x(t) = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}x(0) + \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}Bu(s)\}$$

$$y(t) = \underbrace{\mathcal{C}\mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}X(0)}_{\text{Solución homogenea}} + \underbrace{\mathcal{C}\mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}Bu(s)\}}_{\text{Solución particular}}$$
 Respuesta en estado transitorio Respuesta en estado estacionario

Respuesta natural

Respuesta forzada

1.2. Transformación de similitud

considere el vector $q: n \times 1 \ (q \in \mathbb{R}^n)$. El conjunto de vectores q_1, \ldots, q_m es linealmente independiente si existen numero reales $\alpha_1, \ldots, \alpha_m$ no todos cero, tales que

$$\alpha_1 q_1 + \alpha_1 q_1 \dots, \alpha_n q_n = 0 \quad (1)$$

Si la solución unica de (1) es $\alpha_1 = \alpha_2 \dots = \alpha_m$ entonces el conjunto de vectores es linealmente independientes (l.i).

A la expresión $\alpha_1 q_1 + \alpha_2 q_2 + \ldots + \alpha_n q_n$ se le denomina combinación lineal. Base: Un conjunto de vetores l.i en \mathbb{R}^n se define como una base si se puede expresar como una combinación lineal unica.

En \mathbb{R}^n todo conjunto de vectores l.i puede utilizarse como una base.

Sea $X: n \times 1$ todo vector X puede expresarse como

$$X = \alpha_1 q_1 + \dots + \alpha_n q_n \quad (2)$$

donde q_i son l.i.

De (2) se tiene que

$$X = \underbrace{\begin{bmatrix} q_1, & q_2, & \dots, & q_n \end{bmatrix}}_{n \times n} \underbrace{\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}}_{n \times 1}$$
 (3)

se definen

$$Q = \begin{bmatrix} q_1, & q_2, & \dots, & q_n \end{bmatrix}, \quad \tilde{X} = \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{bmatrix}$$

entonces sustituyendo en (3) se tiene que

$$X = Q\tilde{X}$$

donde
$$X$$
 y \tilde{X} son similares.
De (2) $X^{\top} = \alpha_1 S_1 + \alpha_2 S_2 + \ldots + \alpha_n S_n \ S_i : 1 \times n$

$$X^{\top} = \begin{bmatrix} \alpha_1, & \alpha_2, & \dots & \alpha_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_1 \\ S_2 \\ \vdots \\ S_n \end{bmatrix}$$

Una matriz es estable cuando los valores propios son negativos. Sea la ecuacion lineal

$$Ax = y$$
 (4)

donde $A: n \times n \ B: n \times 1 \ y: n \times 1$ se definen

$$x = Q\tilde{x}, \ y = Q\tilde{y}$$

sustituyendo en (4) se tiene que

$$AQ\tilde{x} = Q\tilde{y}$$
$$Q^{-1}AQ\tilde{x} = \tilde{y} \quad (5)$$

donde A y $Q^{-1}AQ$ son similares y A esta relacionada con la estabilidad. ejercicio: Sea $A:n\times n$ una matriz estable, demuestre que la matriz $\tilde{A}=Q^{-1}AQ$ es tambien estable, considere que Q es invertible. Si

$$det(\lambda I - A) = \lambda^n + alpha_1 \lambda^{n-1} + \alpha_2 \lambda^{n-2} + \dots + \alpha_n = 0$$

$$det(\lambda I - \tilde{A}) = \lambda^n + alpha_1 \lambda^{n-1} + \alpha_2 \lambda^{n-2} + \dots + \alpha_n = 0$$

entonces

$$\begin{split} \det(\lambda I - \tilde{A} &= \det(\lambda I - A) \\ \det(\lambda I - \tilde{A}) &= \det(\lambda Q^{-1}Q - Q^{-1}AQ) \\ &= \det(Q^{-1}\lambda Q - Q^{-1}AQ) \\ &= \det(Q^{-1}(\lambda I - A)Q) \\ &= \det(Q^{-1})\det(\lambda I - A)\det(Q) \\ &= \det(Q^{-1})\det(Q)\det(\lambda I - A) \\ &= \det(Q^{-1}Q)\det(\lambda I - A) \\ &= \det(\lambda I - A) \end{split}$$

repetir el ejercicio anterior considerando la siguiente matriz $\tilde{A}=QAQ^{-1}$

$$\begin{aligned} \det(\lambda I - \tilde{A} &= \det(\lambda I - A) \\ \det(\lambda I - A) &= \det(\lambda I - QAQ^{-1}) \\ &= \det(\lambda QQ^{-1} - QAQ^{-1}) \\ &= \det(Q\lambda Q^{-1} - QAQ^{-1}) \\ &= \det(Q(\lambda I - A)Q^{-1}) \\ &= \det(Q)\det(\lambda I - A)\det(Q^{-1}) \\ &= \det(Q)\det(Q^{-1})\det(\lambda I - A) \\ &= \det(QQ^{-1})\det(\lambda I - A) \\ &= \det(\lambda I - A) \end{aligned}$$

1.3. Controlabilidad y observabilidad de sistemas lineales

Sea el sistema

$$(1) \left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = \overbrace{A}^{\text{estabilidad}} x(t) + \underbrace{B}_{\text{controlabilidad}} u(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{array} \right.$$

donde

$$\begin{split} X: n \times 1 \\ A: n \times n \\ B: n \times m & entradas \\ u: m \times 1 \\ C: p \times n \\ y: P \times 1 & salidas \end{split}$$

Controlabilidad: Existencia de una entrada u(t) tal que cada variable de estado se pueda manipular de manera independiente. Es decir, las entradas cambian las variables.

Observabilidad: Consiste en determinar el estado inicial a partit de la salida y(t). Es decir, las condiciones iniciales afectan la salida.

Definición 1. El sistema (1) es controlable si existe u(t) tal que para todo estado inicial $x_0 = x(0)$ y todo estado final $x_f = x(T)$, el sistema puede llevarse de x_0 a x_f en tiempo finito.

1.4. Solución de ecuaciones en espacio de estado 2

Se condidera el sistema

$$(1) \left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \quad x(0) = X_0 \end{array} \right.$$

$$\begin{split} \dot{x}(t) - Ax(t) &= Bu(t) \\ e^{-At}(\dot{x}(t) - Ax(t)) &= e^{-At}Bu(t) \\ e^{-At}(\dot{x}(t)) - e^{-At}Ax(t) &= e^{-At}Bu(t) \\ \int_0^t \frac{d}{dt}(e^{-A\tau}x(\tau)) &= \int_0^t Bu(\tau)d\tau \\ e^{-A\tau}\Big|_a^b &= \int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)d\tau \\ e^{-At}x(t) - e^0x(0) &= \int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)d\tau \\ e^{At}(e^{-At}x(t) - e^0x(0)) &= e^{At}\Big(\int_0^t e^{-A\tau}Bu(\tau)d\tau\Big) \\ x(t) &= e^{At}x(0) + \int_0^t e^{(t-\tau)}Bu(\tau)d\tau + C \end{split}$$

anteriormente se obtuvo

$$x(t) = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}x(0) + \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}Bu(s)\}\$$

Por lo tanto

$$e^{At} = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}$$

A continuación se desarrollará los dos terminos un poco mas. Se considera la matriz exponencial de la siguiente forma

$$f(t) = e^{At} \quad f(0) = I$$

entonces, partiendo de la derivada

$$f(t) = Ae^{At} = Af(t)$$

$$\mathcal{L}\{f(t)\} = \mathcal{L}\{Af(t)\}$$

$$sF(s) - AF(s) = AF(s)$$

$$sF(s) - AF(s) = F(0)$$

$$(sI - A)F(s) = I$$

$$(sI - A)^{-1}(sI - A)F(s) = (sI - A)^{-1}I$$

$$F(s) = (sI - A)^{-1}$$

$$\mathcal{L}^{-1}\{F(s)\} = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}$$

$$F(t) = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}$$

$$e^{At} = \mathcal{L}^{-1}\{(sI - A)^{-1}\}$$

Por otro lado, considerando la definicion de la convolución

$$h(t) = (f * g)(t) = \int_0^t f(t - \tau)g(\tau)d\tau$$

Según el teorema de la covolución. si $\mathcal{L}\{f(t)\}y\mathcal{L}\{g(t)\}$ existen para $s>a\geq 0$, entonces

$$\mathcal{L}\{f*g\} = \mathcal{L}\{f(t)\}\mathcal{L}\{g(t)\} = F(s)G(s)$$

considerando las ecuaciones

$$f(t) = e^{At}, \quad g(t) = Bu(t)$$

Se tiene que

$$\int_0^t e^{At-\tau} Bu(\tau) d\tau = f * g$$

Aplicando la transformada de Laplace se tiene que

$$\mathcal{L}\left\{\int_0^t e^{At-\tau} Bu(\tau) d\tau\right\} = \mathcal{L}\left\{f * g\right\}$$
$$= F(s)G(s)$$
$$= (SI - A)^{-1} Bu(s)$$

Por lo tanto aplucando la transformada inversa de Laplace se obtiene

$$\int_0^t e^{At-\tau} Bu(\tau) d\tau = \mathcal{L}^{-1} \Big\{ (SI - A)^{-1} Bu(s) \Big\}$$

1.5. Criterios de estabilidad

El sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

O el par (A, B) es controlable si cumple alguno de los siguientes criterios.

1) Controlabilidad de Kalman La matriz de controlabilidad

$$C = \left[\underbrace{B}_{n \times m} \quad \underbrace{AB}_{n \times m} \quad A^{2}B \quad \dots \quad A^{n-1}B \right] n \times nm$$

para m=1 (una entrada), con $det(C) \neq 0$ es de rango completo, es decir, rango(C) = n.

2) Controlabilidad de Hautus La matriz de controlabilidad

$$H = \begin{bmatrix} \lambda I - A & B \end{bmatrix} \Big\} n \times (n+m)$$

es de rango completa, rango(HC) = n para todo $\lambda \in \mathbb{C}$

3) Gramiano de controlabilidad

$$G_c = \int_0^t e^{At\tau} B B^T e^{A^T \tau} d\tau$$

es invertible, es decir, $det(G_c) \neq 0$)

4) Los valores propios de la matriz A-Bk pueden asignarse arbitrariamente.

1.6. Criterios de observabilidad

El sistema

(1)
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

O el par (A, B) es observable si cumple alguno de los siguientes criterios.

1) Observabilidad de Kalman La matriz de observabilidad

$$C = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix} \right\} pn \times n$$

es de rango completo, rango(C) = n.

2)Observabilidad de Hautus La matriz de observabilidad

$$H_o = \begin{bmatrix} \lambda I - A \\ C \end{bmatrix}$$

es de rango completa, $rango(H_o) = n$ para todo $\lambda \in \mathbb{C}$

3) Gramiano de observabilidad

$$G_o = \int_0^t e^{At\tau} C^T C e^{A^T \tau} d\tau$$

es invertible, $det(G_o) \neq 0$) 4) Los valores propios de la matriz A-LC pueden asignarse arbitrariamente.

1.7. Forma Canonica Controlable

Ejercicio: demostrar que la propiedad de controlabilidad es invariante para cualquier transformación de similtud

Se considera la transformación de similitud

$$(1)X = P^{-1}z$$

donde P es invertible Se toma el sistema

(2)
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Se sustituye (1) en (2) para conseguir $P^{-1}\dot{z}=AP^{-1}z+Bu,$ y asi, obtener el sistema

$$(3) \begin{cases} \dot{z}(t) = \overbrace{PAP^{-1}}^{\tilde{A}} + \overbrace{PBu}^{\tilde{B}} \\ y(t) = CP^{-1} \end{cases}$$

donde A y PAP^{-1} son invariantes, se tiene que $\lambda(A) = \lambda(PAP^{-1})$ debido a que P es invertible, entonces $rango(\tilde{C}) = rango(C)$.

Se obtiene la matriz de controlabilidad para los sitemas (2) y (3) respectivamente.

(4)
$$C = [B, AB, A^2B, \dots, A^{n-1}B]$$

(5) $\tilde{C} = [\tilde{B}, \tilde{A}\tilde{B}, \tilde{A}^2\tilde{B}, \dots, \tilde{A}^{n-1}\tilde{B}]$

Considerando que $(PAP^{-1})^n = PA^nP^{-1}$, se sustituye las matrices similares de (3) en (5)

$$\tilde{C} = [PB, PAP^{-1}PB, PA^{2}P^{-1}PB, \dots, PA^{n-1}P^{-1}PB]$$

 $\tilde{C} = P[B, AB, A^{2}B, \dots, A^{n-1}B]$
 $\tilde{C} = PC$

Lo que se busca es la matriz P, por lo tanto, de la ecuación anterior se puede despejar de la siguiente forma

$$\tilde{C} = PC$$

$$\tilde{C}\tilde{C}^{-1} = PC\tilde{C}^{-1}$$

$$I = PC\tilde{C}^{-1}$$

$$P^{-1}I = C\tilde{C}^{-1}$$

$$P^{-1} = C\tilde{C}^{-1}$$
 (6)

Ahora se tomará el sistema de entradas y salidas

$$y^{n}(t) + a_{1}y^{n-1}(t) + \dots + a_{n}y(t) = b_{1}u^{n-1}(t) + \dots + b_{n}u(t)$$

$$\mathcal{L}\{y^{n}(t) + a_{1}y^{n-1}(t) + \dots + a_{n}y(t)\} = \mathcal{L}\{b_{1}u^{n-1}(t) + \dots + b_{n}u(t)\}$$

$$y(s)s^{n} + a_{1}y(s)s^{n-1} + \dots + a_{n}y(s) = b_{1}u(s)s^{n-1} + \dots + b_{n}u(s)$$

$$y(s)(s^{n} + a_{1}s^{n-1} + \dots + a_{n}) = u(s)(b_{1}s^{n-1} + \dots + b_{n})$$

Se escribe la función de transferencia como

$$g(s) = \frac{y(s)}{u(s)} = \frac{b_1 s^{n-1} + \dots + b_n}{s^n + a_1 s^{n-1} + \dots + a_n} = \frac{N(s)}{D(s)}$$

Si consideramos una función de transferencia racional (sin retardo) y estrictamente propia (orden del denominador mayor que el numerador)

$$g(s) = N(s)D(s)^{-1}$$

donde N(s) y D(s) son polinomios. Por lo tanto, la función de transferencia se puede escribir como

$$g(s) = \frac{y(s)}{u(s)} = N(s)D(s)^{-1}$$

La salida del sistema se puede escribir como

$$y(s) = N(s)D(s)^{-1}u(s)$$

donde $v(s) = D(s)^{-1}u(s).$ Entonces la entrada y la salida se pueden escribir como

$$u(s) = D(s)v(s)$$
$$y(s) = N(s)v(s)$$

Se definen las variables de estado de la siguiente forma

$$\begin{bmatrix} X_1(s) \\ X_2(s) \\ \vdots \\ X_{n-1}(s) \\ X_n(s) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S^{n-1} \\ S^{n-2} \\ \vdots \\ S \\ 1 \end{bmatrix} v(s)$$

entonces las variables de estado se pueden escribir como

$$X_{n} = v(s)$$

$$X_{n-1} = sv(s) = sX_{n}(s)$$

$$X_{n-2}(s) = S^{2}v(s) = s(sv(s)) = sX_{n-1}(s)$$

$$\vdots$$

$$X_{2}(s) = sX_{3}(s)$$

$$X_{1}(s) = sX_{2}(s)$$

Si se sustituyen las variables de estado en la entrada se obtiene lo siguiente

$$u(s) = sX_1(s) + a_1X_1(s) + \ldots + a_nX_n(s)$$

Se despeja $sX_1(s)$

$$sX_1(s) = -a_1X_1(s) - \dots - a_nX_n + u(s)$$

Entonces es posible escribir el espacio de estados como

$$\begin{bmatrix} SX_{1}(s) \\ SX_{2}(s) \\ \vdots \\ SX_{n}(s) \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} -a_{1} & -a_{2} & \cdots & -a_{n} \\ 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & 0 \end{bmatrix}}_{\tilde{A}} \begin{bmatrix} X_{1}(s) \\ X_{2}(s) \\ \vdots \\ X_{n}(s) \end{bmatrix} + \underbrace{\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}}_{\tilde{B}} u(s)$$

Según la definición de la matriz similar de controlabilidad

$$\tilde{C} = [\tilde{B}, \tilde{A}\tilde{B}, \tilde{A}^2\tilde{B}, \cdots, \tilde{A}^{n-1}\tilde{B}]$$

Se usará una matriz de 3*3 para encontrar un patrón

$$\tilde{C} = \begin{bmatrix} 1 & -a_1 & -a_1^2 - a_2 \\ 0 & 1 & -a_1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

La inversa esta dada por

$$\tilde{C}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_2 \\ 0 & 1 & a_1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

Por lo tanto, la inversa de la matriz similar de controlabilidad se puede expresar como

$$\tilde{C}^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ 0 & 1 & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & a_1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

Considerando la matriz de controlabilidad

$$C = [B, AB, A^2B, \cdots, A^{n-1}B]$$

La ecuación (6) se puede escribir como

$$P^{-1} = [B, AB, A^{2}B, \cdots, A^{n-1}B] \begin{bmatrix} 1 & a_{1} & a_{2} & \cdots & a_{n-1} \\ 0 & 1 & a_{1} & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & a_{1} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

1.8. Forma Canonica Observable

Ejercicio: Demostrar que la propiedad de observabilidad es invariante para cualquier transformación de similitud.

Se considera la transformación de similitud

(1)
$$x = Qz$$

donde Q es invertible. Se toma el sistema

$$(2) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Se sustituye (1) en (2) para obtener $Q\dot{z}=AQz+Bu$ y asu obtener el sistema

(3)
$$\begin{cases} \dot{z}(t) = \overbrace{Q^{-1}AQz}^{\tilde{A}} + \overbrace{Q^{-1}Bu}^{\tilde{B}} \\ y(t) = \underbrace{CQz}_{\tilde{C}} \end{cases}$$

Se obtiene la matriz de observabilidad para los sistemas (2) y (3) respectivamente.

$$(4) O = \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix} = [C, CA, CA^2, \dots, CA^{n-1}]^T$$

$$(5) \tilde{O} = \begin{bmatrix} \tilde{C} \\ \tilde{C}\tilde{A} \\ \tilde{C}\tilde{A}^2 \\ \vdots \\ \tilde{C}\tilde{A}^{n-1} \end{bmatrix} = [\tilde{C}, \tilde{C}\tilde{A}, \tilde{C}\tilde{A}^2, \dots, \tilde{C}\tilde{A}^{n-1}]^T$$

Debido a que $\tilde{A}^n = Q^{-1}\tilde{A}^nQ$

$$\begin{split} \tilde{O} &= [CQ, CQQ^{-1}AQ, CQQ^{-1}A^2Q, \dots, CQQ^{-1}A^{n-1}Q]^T \\ \tilde{O} &= [CQ, CAQ, CA^2Q, \dots, CA^{n-1}Q]^T \\ \tilde{O} &= [C, CA, CA^2, \dots, CA^{n-1}]^TQ \\ \tilde{O} &= OQ \end{split}$$

Lo que se busca es la matriz Q, por lo tanto, de la ecuación anterior se puede

despejar de la siguiente forma

$$\tilde{O} = OQ$$

$$\tilde{O}Q^{-1} = OQQ^{-1}$$

$$\tilde{O}Q^{-1} = OI$$

$$\tilde{O}^{-1}\tilde{O}Q^{-1} = \tilde{O}^{-1}O$$

$$IQ^{-1} = \tilde{O}^{-1}O$$

$$Q^{-1} = \tilde{O}^{-1}O \quad (6)$$

Debido a que Q es invertible, $rango(\tilde{O}) = rango(O)$ Tomando el sistema de entradas salidas

$$y(s)s^{n} + a_{1}y(s)s^{n-1} + \dots + a_{n}y(s) = b_{1}u(s)s^{n-1} + \dots + b_{n}u(s)$$
 (7)

Se reacomoda de la siguiente forma

$$s^{n}y(s) + s^{n-1}(a_{1}y(s) - b_{1}u(s)) + \ldots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

Se considera la variable de estado $X_n(s) = y(s)$, es decir

$$y(s) = [0, 0, 0, \dots, 1]X(s)$$

Entonces se comienza a definir las variables de estado a partir de (7), de la siguiente forma

$$s^{n}y(s) + s^{n-1}(a_{1}y(s) - b_{1}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-1}sy(s) + s^{n-1}(a_{1}y(s) - b_{1}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-1}(sy(s) + a_{1}y(s) - b_{1}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-1}(sy(s) + a_{1}y(s) - b_{1}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-1}X_{n-1}(s) + s^{n-2}(a_{2}y(s) - b_{2}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-2}sX_{n-1}(s) + s^{n-2}(a_{2}y(s) - b_{2}u(s)) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$s^{n-2}(sX_{n-1}(s) + (a_{2}y(s) - b_{2}u(s))) + \dots + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$\vdots$$

$$s^{2}X_{2}(s) + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$\vdots$$

$$s^{2}X_{2}(s) + s(a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$\vdots$$

$$s^{2}X_{2}(s) + a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

$$sX_{1}(s) = b_{n}u(s) - a_{n}y(s)$$

Por lo tanto las variables de estado se definen como

$$X_1(s) = sX_2(s) + a_{n-1}y(s) - b_{n-1}u(s)$$

$$\vdots$$

$$X_{n-2}(s) = sX_{n-1}(s) + a_2y(s) - b_2u(s)$$

$$X_{n-1}(s) = sX_n(s) + a_1y(s) - b_1u(s)$$

$$X_n(s) = y(s)$$

Del proceso para obtener las variables de estado se puede ver que

$$sX_1(s) = -a_n y(s) + b_n u(s)$$

$$s^2 X_2(s) + s(a_{n-1} y(s) - b_{n-1} u(s)) = -a_n y(s) + b_n u(s)$$

$$s^2 X_2(s) + s(a_{n-1} y(s) - b_{n-1} u(s)) = sX_1(s)$$

$$sX_2(s) + (a_{n-1} y(s) - b_{n-1} u(s)) = X_1(s)$$

$$sX_2(s) = X_1(s) - a_{n-1} y(s) + b_{n-1} u(s)$$

entonces la derivada de las variables de estado se pueden escribir de la siguiente forma

$$sX_1(s) = -a_n y(s) + b_n u(s)$$

$$sX_2(s) = X_1(s) - a_{n-1} y(s) + b_{n-1} u(s)$$

$$\vdots$$

$$sX_{n-1}(s) = X_{n-2}(s) - a_2 y(s) + b_2 u(s)$$

$$sX_n(s) = X_{n-1}(s) - a_1 y(s) + b_1 u(s)$$

Recordando que $X_n(s) = y(s)$ se tiene que

$$sX_1(s) = -a_n X_n(s) + b_n u(s)$$

$$sX_2(s) = X_1(s) - a_{n-1} X_n(s) + b_{n-1} u(s)$$

$$\vdots$$

$$sX_{n-1}(s) = X_{n-2}(s) - a_2 X_n(s) + b_2 u(s)$$

$$sX_n(s) = X_{n-1}(s) - a_1 X_n(s) + b_1 u(s)$$

Entonces es posible escribir el espacio de estados como

$$\begin{bmatrix} SX_1(s) \\ SX_2(s) \\ \vdots \\ SX_n(s) \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & -a_n \\ 1 & 0 & \cdots & -a_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & -a_1 \end{bmatrix}}_{\tilde{A}} \begin{bmatrix} X_1(s) \\ X_2(s) \\ \vdots \\ X_n(s) \end{bmatrix} + \underbrace{\begin{bmatrix} b_n \\ b_{n-1} \\ \vdots \\ b_1 \end{bmatrix}}_{\tilde{B}} u(s)$$
$$y(s) = \underbrace{\begin{bmatrix} 0, 0, \dots, 1 \end{bmatrix}}_{\tilde{C}} X(s)$$

Según la definición de la matriz similar de observabilidad

$$\tilde{O} = [\tilde{C}, \tilde{C}\tilde{A}, \tilde{C}\tilde{A}^2, \cdots, \tilde{C}\tilde{A}^{n-1}]^T$$

Se usará una matriz de 3*3 para encontrar un patrón

$$\tilde{O} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & -a_1 \\ 0 & -a_1 & -a_2 + a_1^2 \end{bmatrix}$$

La inversa esta dada por

$$\tilde{C}^{-1} = \begin{bmatrix} a_2 & a_1 & 1 \\ a_1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

Por lo tanto, la inversa de la matriz similar de controlabilidad se puede expresar como

$$\tilde{O}^{-1} = \begin{bmatrix} a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_1 & 1 \\ a_{n-2} & a_{n-3} & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix}$$

Considerando la matriz de observabilidad

$$O = [C, CA, CA^2, \dots, CA^{n-1}]^T$$

La ecuación (6) se puede escribir como

$$Q^{-1} = \begin{bmatrix} a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_1 & 1 \\ a_{n-2} & a_{n-3} & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}$$

2. UNIDAD II

2.1. Diseño de sistemas de control en espacios de estado

De manera general un sistema de control se define

donde u : señal de control, y : señal disponible. Se asume que la referencia y la salida son conocidas.

En funcion de r se definen los siguientes problemas de control:

- 1. Regulación: se considera que r es constante
- 2. Seguimiento de trayectoria: En este caso y es una función variante con el tiempo
- 3. Seguimiento de modelo de referencia

Los sistemas de control se clasifican en dos tipos principales

1. En lazo abierto

La señal de control es independiente de la salida.

2. En lazo cerrado o retroalimentado

2.2. Ubicación de polos: metodo directo

Considere un sistema SISO

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

El polinomio caracteristico de (1)

$$P(s) = det(sI - A) = 0$$

= $s^n + a_1 s^{n-1} + a_2 s^{n-2} + \dots + a_n$
= $(s - q_1)(s - q_2) \dots (s - q_n)$

donde q_1, q_2, \ldots, q_n son los polos del sistema en lazo abierto. El problema de ubicación de polos consiste en asignar los polos $\mu_1, \mu_2, \ldots, \mu_n$ al sistema en lazo cerrado, entonces

$$P_{LC} = (s - \mu_1)(s - \mu_2)\dots(s - \mu_n) = s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n$$

Se define la retroalimentación de estado

(2)
$$u = r - kx$$
 donde $k: 1 \times n$

$$= r - [k_1, k_2, \dots, k_n] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$= r - (k_1x_1 + k_2x_2 + \dots + k_nx_n)$$

$$= r - \sum_{i=1}^n k_i x_i$$

Sustituyendo (2) en (1)

$$\begin{split} \dot{x} &= Ax + B(r - kx) \\ &= Ax + Br - Bkx \\ &= (A - Bk)x + Br \quad (3) \text{ sistema en lazo cerrado} \end{split}$$

$$P_{LC}(s) = det(sI - (A - Bk)) = 0$$

= $(s - \mu_1)(s - \mu_2) \dots (s - \mu_n)$
= $s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n$

2.3. Ubiación de polos forma canonica controlable

Considere el sistema SISO

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Se asume que el sistema (1) es controlable, y el polinomio característico del sistema es

$$P(s) = det(sI - A)$$

= $(s - q_1)(s - q_2) \dots (s - q_n)$
= $s^n + a_1 s^{n-1} + a_2 s^{n-2} + \dots + a_n$

Haciendo z = Px o bien $x = p^{-1}z$ (2) donde

$$P^{-1} = [B, AB, A^{2}B, \cdots, A^{n-1}B] \begin{bmatrix} 1 & a_{1} & a_{2} & \cdots & a_{n-1} \\ 0 & 1 & a_{1} & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & a_{1} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

Sustituyendo (2) en (1) se tiene que

$$p^{-1}\dot{z} = AP^{-1}z + Bu$$

$$(3) \ \dot{z} = \underbrace{PAP^{-1}}_{\tilde{A}}z + \underbrace{PB}_{\tilde{B}}u$$

$$\dot{z} = \begin{bmatrix} -a_1 & -a_2 & \cdots & -a_n \\ 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \cdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & 0 \end{bmatrix} z + \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix} u$$

Sustituyendo (2) en la retroalimentación de estado

(4)
$$u = r - kx$$

 $= r - kP^{-1}z$
 $= r - \tilde{k}z$

Donde $\tilde{k} = kP^{-1}$ (5) Sustituyendo (4) en (3)

$$\dot{z} = PAP^{-1}z + PB(r - kP^{-1}z)$$

$$= PAP^{-1}z + PBr - PBkP^{-1}z$$
(6)
$$= P(A - Bk)P^{-1}z + PBr$$

Ya que A - Bk y $P(A - Bk)P^{-1}$ son similares, se tiene que

$$P_{LC} = det(sI - (A - Bk)) = det(sI - P(A - Bk)P^{-1})$$

= $(s - \mu_1)(s - \mu_2) \dots (s - \mu_n)$
= $s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n$

Donde $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$ son los polos que se quieren ubicar, es decir, son conocidos, asi como $\tilde{a}_1, \tilde{a}_2, \dots, \tilde{a}_n$

Si \tilde{A} se obtiene del polinomio caracteristico del sistema A, entonces se puede escribir el sistema similar en lazo cerrado $\tilde{A} - \tilde{B}\tilde{k}$ de la siguiente forma

$$\tilde{A} - \tilde{B}\tilde{k} = \begin{bmatrix} -\tilde{a}_1 & -\tilde{a}_2 & \cdots & -\tilde{a}_n \\ 1 & 0 & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \cdots & 0 & 1 \end{bmatrix} = \tilde{A}'$$

El problema consiste en despejar las ganancias $\tilde{k}_1, \tilde{k}_2, \dots, \tilde{k}_n$

$$\tilde{A} - \tilde{B}\tilde{k} = \tilde{A}' \\ -\tilde{B}\tilde{k} = \tilde{A}' - \tilde{A} \\ \tilde{B}\tilde{k} = \tilde{A} - \tilde{A}'$$

$$\begin{bmatrix} 1\\0\\\vdots\\0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{k}_1 & \tilde{k}_2 & \dots & \tilde{k}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -a_1 & -a_2 & \dots & -a_n\\1 & 0 & \dots & 0\\\vdots & \ddots & \ddots & 0\\0 & \dots & 0 & 1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \tilde{a}_1 & \tilde{a}_2 & \dots & \tilde{a}_n\\-1 & 0 & \dots & 0\\\vdots & \ddots & \ddots & 0\\0 & \dots & 0 & -1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \tilde{k}_1 & \tilde{k}_2 & \dots & \tilde{k}_n\\0 & 0 & \dots & 0\\\vdots & \ddots & \ddots & 0\\0 & \dots & 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{a}_1 - a_1 & \tilde{a}_2 - a_2 & \dots & \tilde{a}_n - a_n\\0 & 0 & \dots & 0\\\vdots & \ddots & \ddots & 0\\0 & \dots & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

El vector de ganacias similares se puede escribir como

$$\begin{bmatrix} \tilde{k}_1 \\ \tilde{k}_2 \\ \vdots \\ \tilde{k}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{a}_1 - a_1 \\ \tilde{a}_2 - a_1 \\ \vdots \\ \tilde{a}_n - a_n \end{bmatrix}$$

De la ecuación (5) se puede despajar las ganancias en lazo cerrado

$$\tilde{k} = kP^{-1}$$

$$\tilde{k}P = k$$

$$k = \begin{bmatrix} \tilde{a}_1 - a_1 \\ \tilde{a}_2 - a_1 \\ \vdots \\ \tilde{a}_{n-1} - a_{n-1} \\ \tilde{a}_n - a_n \end{bmatrix} [B, AB, A^2B, \cdots, A^{n-1}B] \begin{bmatrix} 1 & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ 0 & 1 & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \ddots & a_1 \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix}$$

3. Formula de Ackerman

El metodo consiste en calcular la ganacia k para asignar los polos en lazo cerrado $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$ a partir del polinomio característico en lazo cerrado

$$P_{LC}(s) = s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \ldots + \tilde{a}_n = 0$$

y en lazo abierto se tiene

$$P(s) = s^{n} + a_{1}s^{n-1} + a_{2}s^{n-2} + \ldots + a_{n} = 0$$

Teorema de Cayley-Hamilton

Toda matriz satisface su polinomio caracteristico, por lo tanto se tiene que

$$P(A) = A^{n} + a_{1}A^{n-1} + a_{2}A^{n-1} + \dots + a_{n}I = 0$$

$$P_{LC}(A - Bk) = (A - Bk)^{n} + \tilde{a}_{1}(A - Bk)^{n-1} + \tilde{a}_{2}(A - Bk)^{n-2} + \dots + \tilde{a}_{n}I = 0$$

Para n=3 se tiene que

$$(A - Bk)^{2} = A^{2} - ABk - Bk(A - Bk)$$
$$(A - Bk)^{3} = A^{3} - A^{2}Bk - ABk(A - Bk) - Bk(A - Bk)^{2}$$

Por lo tanto el polinomio caracteristico en lazo cerrado se puede escribir de la siguiente forma

$$\begin{split} P_{LC}(A-Bk) &= A^3 - A^2Bk - ABk(A-Bk) - Bk(A-Bk)^2 \\ &+ \tilde{a}_1(A^2 - ABk - Bk(A-Bk)) + \tilde{a}_2(A-Bk) + \tilde{a}_3I \\ &= A^3 + \tilde{a}_1A^2 + \tilde{a}_2A + \tilde{a}_3I - A^2B(k) - AB(k(A-Bk)) \\ &- B(K(A-Bk)^2) - AB(\tilde{a}_1k) - B(\tilde{a}_1k(A-Bk)) - B(\tilde{a}_2k) \\ &= \underbrace{A^3 + \tilde{a}_1A^2 + \tilde{a}_2A + \tilde{a}_3I}_{P_{LC}(A)} - B(k(A-Bk)^2 + \tilde{a}_1k(A-Bk) - \tilde{a}_2k) \\ &- AB(k(a-Bk) + \tilde{a}_1k) - A^2B(k) \\ &= P_{LC}(A) - \underbrace{\begin{bmatrix} B & BA & A^2B \end{bmatrix}}_{\text{Matriz de controlabilidad C}} \underbrace{\begin{bmatrix} k(A-Bk)^2 & \tilde{a}_1k(A-Bk) & \tilde{a}_2k \\ 0 & k(A-Bk) & \tilde{a}_1k \\ 0 & 0 & k \end{bmatrix}}_{G} \\ &= P_{LC}(A) - CG = 0 \end{split}$$

Se despeja la ganancia G

$$P_{LC}(A) - CG = 0$$
$$-CG = P_{LC}(A)$$
$$CG = P_{LC}(A)$$
$$G = C^{-1}P_{LC}(A)$$

Se tiene un sistema de ecuaciones, pero solo se va a tomar el ultimo elemento de la matriz de ganancias, por lo tanto

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} G = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} C^{-1} P_{LC}(A)$$

$$k = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} C^{-1} P_{LC}(A)$$

Se define la formula de Ackerman como

$$k = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} C^{-1} P_{LC}(A)$$

3.1. Ecuación de Lyapunov

El metodo consiste en calcular k tal que la matriz (A - Bk) se le agregan los polos deseados en lazo cerrado.

Sea F una matriz con los valores propios deseados en lazo cerrado $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$. Se aplica una tranformación de similitud P tal que

$$A - Bk = PFP^{-1}$$

Se desconocen P y k, entonces

$$A - Bk = PFP^{-1}$$

$$(A - Bk)P = PFP^{-1}P$$

$$AP - B\underbrace{KP}_{\tilde{k}} = PF$$

$$-B\tilde{k} = PF - AP$$

$$B\tilde{k} = AP - PF$$

La cual es la ecuación de Lyapunov en la forma de Silvestre.

3.1.1. Procedimiento para propones \tilde{k}

- 1. Construir una matriz F. Se recomienda que sea diagonal por bloques
- 2. Seleccionar \tilde{k} , tal que el par (F, \tilde{k}) sea observable, es decir

$$O = \begin{bmatrix} \tilde{k} \\ \tilde{k}F \\ \tilde{k}F^2 \\ \vdots \\ \tilde{K}F^n \end{bmatrix}, \quad det(O) \neq 0$$

- 3. La ecuación de Lyapunov es un sistema de ecuaciones lineales, en MATLAB se puede solucionar usando $P=lyap(A,-F,-B\tilde{k})$
- 4. Recordando que $\tilde{k} = kP$, las ganancias se obtienen con

$$k = \tilde{k}P^{-1}$$

La construcción de la matriz F se realizará con las siguientes reglas

- 1. Polos repetidos: se colocan en la diagonal, pero se agrega un 1
- 2. Polos reales no repetidos: se colocan en la diagonal
- 3. Polos imaginarios: Los reales se colocan en la diagonal, los imaginarios alternan de signo $\,$

Ejemplo: construir la matriz F segun los siguientes polos

$$\Big\{-1,-2,-3+4j,-3-4j,-1\Big\}$$

Se obtiene lo siguiente

$$\begin{bmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -3 & -4 \\ 0 & 0 & 0 & 4 & -3 \end{bmatrix}$$

3.2. Estabilización por retroalimentación de estado

Considere el sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

donde

$$A: n \times n$$

$$B: n \times m$$

$$C: p \times 1$$

$$k_{m \times n} = \begin{bmatrix} k_{11} & k_{12} & \cdots & k_{1n} \\ k_{21} & k_{22} & \cdots & k_{2n} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ k_{n1} & k_{n2} & \cdots & k_{nn} \end{bmatrix}$$

Definición estabilización: El sistema (1) es estable por retroalimentación de estado si existe u = -kx tal que el sistema en lazo cerrado

$$\dot{X} = (A - Bk)x$$
 es estable

es decir, que todos los valores característicos de la matriz A-Bk tienen parte real negativa

Se tienen dos casos

1. Si el par (A,B) es controlable entonces el sistema (1) siempre es estabilizable por retroalimentación de estado

$$C = \begin{bmatrix} B & AB & A^2B & \dots & A^{n-1}B \end{bmatrix} \quad rango(C) = n$$

2. Si el par (A, B) no es controlable, rango(C) = r < n, donde r es el numero de vectores linealmente independientes. En este caso se debe determinar las codiciones para calcular la ganancia k

Teorema: sea la matriz de controlabilidad

$$C = \begin{bmatrix} B & AB & A^2B & \dots & A^{n-1}B \end{bmatrix} \quad rango(C) = n$$

Se definen q_1, q_2, \ldots, q_r vectores columna de la matriz C linealmente independientes, y $q_{r+1}, q_{r+2}, \ldots, q_n$ vectores columna arbitrarios (se proponen) linealmente independientes tales que la matriz Q sea invertible

$$Q = \begin{bmatrix} q_1 & q_2 & \dots & q_r & q_{r+1} & \dots & q_n \end{bmatrix}$$

Entonces la transformación x = Qz es tal que

(2)
$$Q\dot{z} = AQz + Bu$$

$$z = Q^{-1}AQz + Q^{-1}Bu$$

$$= \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{bmatrix} \qquad z + \begin{bmatrix} B_1 \\ 0 \end{bmatrix} u$$

Descomposición de Kalman (controlable, no controlable)

Donde

$$A_{11}: r \times r$$

 $A_{12}: r \times (n-r)$
 $O: (n-r) \times r$
 $B_1: r \times m$
 $A_{22}: (n-r) \times (n-r)$

El sistema (1) y (2) son similares, es decir $\lambda(A)=\lambda(A_{11})\cup\lambda(A_{22})$ Se define

(3)
$$u = \tilde{k}z$$

Donde $\tilde{k} = kQ^{-1}$ Sustituyendo (3) en (2)

$$\begin{split} \dot{z} &= \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{12} \end{bmatrix} z - \begin{bmatrix} B_1 \\ 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \tilde{k}_1 & \tilde{k}_2 \end{bmatrix} z \\ &= \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{12} \end{bmatrix} z - \begin{bmatrix} B_1 \tilde{k}_1 & B_1 \tilde{k}_2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} z \end{split}$$

Los valores caracteristicos del sistema en lazo cerrado son

$$\underbrace{\lambda(A_{11} - B_1\tilde{k}_1)}_{\text{polos}} \quad \cup \quad \underbrace{\lambda(A_{22})}_{\text{polos no}}$$

$$\underbrace{\text{controlables}}_{\text{controlables}}$$

Condición necesaria para estabilización es que la matriz A_{22} se estable El problema de estabilización se resuelve como un problema de ubicación de polos para la matriz $A_{11}-B_1\tilde{k}_1$ donde

$$\tilde{k} = \begin{bmatrix} \tilde{k}_1 & \vec{0} \end{bmatrix}$$

Las ganancias en lazo cerrado se obtienen con

$$k = \tilde{k}\tilde{Q}^{-1}$$

3.3. Observadores de estado (reconstruir variables que no se conocen)

La retroalimentación de estado u=r-kx asume que todo el vector de estados es conocido $x=[x_1,x_2,\ldots,x_n]$ y C=I para tener en la salida todas las variables de estado.

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Sin embargo no siempre se tiene acceso a todas las variables de estado, debido a restricciones tecnologicas, de costos, etc..

Los obervadores de estado, se utilizan para aproximar el valor de las variables de estado desconocidas.

Sea x y \hat{x} , donde \hat{x} es un valor aproximado del vector x obtenido mediante un observador de estado, entonces $u=r-k\hat{x}$ Se propone el observador de estado para (1)

$$\dot{\hat{x}} = \underbrace{A\hat{x} + Bu}_{\text{copia del}} + \underbrace{L(y - C\hat{x})}_{\text{factor de}}$$
 del sistema correción

$$=A\hat{x}+Bu+Ly-LC\hat{x}$$

donde

$$L = \begin{bmatrix} L_1 \\ L_2 \\ \vdots \\ L_n \end{bmatrix}$$

Convergencia asintotica

$$||x - \hat{x}|| \underset{t \to \text{inf}}{\to} 0$$
$$||x - \hat{x}|| \le k_0 e^{-\lambda t}$$

Se define el error de estimación

(2)
$$e(t) = x(t) - \hat{x}(t)$$

Derivando (2) con repecto al tiempo

$$\dot{e}(t) = \dot{x}(t) - \dot{\hat{x}}(t)
= Ax + Bu - A\hat{x} - Bu - L(y - C\hat{x})
= Ax - A\hat{x} - L(Cx - C\hat{x})
= A\underbrace{(x - \hat{x})}_{e(t)} - LC\underbrace{(x - \hat{x})}_{e(t)}
= Ae(t) - LCe(t)
= (A - LC)e(t) (3)$$

Para resolver la ecuación diferencial (3), se puede ver que f(t) = e(t) con condición inicial f(0) = e(0), y la derivada $\dot{f(t)} = (A - LC)e(t)$. Así que se propone que $f(t) = Q_0 e^{Qt}$, por lo tanto se tiene que

$$f(0) = e(0) = Q_0 e^{Q(0)} = Q_0 e^0 = Q_0 I = Q_0$$

La derivada de la función propuesta es

$$\dot{f(t)} = Q_0 Q e^{Qt}$$

igualando funciones

$$Q_0Qe^{Qt} = (A - LC)e(t)$$

$$Q_0Qe^{Qt} = (A - LC)Q_0e^{Qt}$$

$$Q_0Qe^{Qt}(Q_0e^{Qt})^{-1} = (A - LC)Q_0e^{Qt}(Q_0e^{Qt})^{-1}$$

$$Q = (A - LC)$$

Sustituyendo Q y Q_0 en la función propuesta

$$f(t) = e(0)e^{(A-LC)t}$$

El problema de diseño de observadores se resuelve como un problema de ubicación de polos, es decir, consiste en calcular L para asignar dinamica del observador de estado

$$P_{\text{obs}} = det(sI - (A - LC))$$

= $(s - \mu_1)(s - \mu_2) \dots (s - \mu_n)$
= $s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n$

3.4. Diseño de observadores de estado: forma canonica observable

Considere el sistema SISO

$$(1) \left\{ \begin{array}{l} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx \end{array} \right.$$

Se asume que el sistema (1) es observable, y el polinomio caracteristico del sistema es

$$P(s) = det(sI - A)$$

= $(s - q_1)(s - q_2) \dots (s - q_n)$
= $s^n + a_1 s^{n-1} + a_2 s^{n-2} + \dots + a_n$

Haciendo $z = xQ^{-1}$ o bien x = Qz (2) donde

$$Q^{-1} = \begin{bmatrix} a_{n-1} & a_{n-2} & \cdots & a_1 & 1 \\ a_{n-2} & a_{n-3} & \cdots & 1 & 0 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots & \vdots \\ a_1 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 1 & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \\ \vdots \\ CA^{n-1} \end{bmatrix}$$

Sustituyendo (2) en (1) se tiene que

$$\begin{aligned}
\dot{z} &= AQz + Bu \\
\dot{z} &= \underbrace{Q^{-1}AQ}_{\tilde{A}} z + \underbrace{Q^{-1}B}_{\tilde{B}} u \\
\dot{z} &= \begin{bmatrix} 0 & \cdots & 0 & -a_n \\ 1 & \cdots & 0 & -a_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & -a_1 \end{bmatrix} z + \begin{bmatrix} b_n \\ b_{n-1} \\ \vdots \\ b_1 \end{bmatrix} u \\
y &= \underbrace{CQ}_{\tilde{C}} z \\
&= \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & 1 \end{bmatrix} z
\end{aligned}$$

Se tiene el observador de estado

(3)
$$\dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + L(y - C\hat{x})$$

$$= A\hat{x} + Bu + Ly - LC\hat{x}$$

$$= A\hat{x} - LC\hat{x} + Bu + Ly$$

$$= (A - LC)\hat{x} + \begin{bmatrix} B & L \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u \\ y \end{bmatrix}$$

Sustituyendo (2) en (3) se tiene que

$$\begin{split} Q\dot{\hat{z}} &= AQ\hat{z} + Bu + L(y - CQ\hat{z}) \\ \dot{\hat{z}} &= Q^{-1}AQ\hat{z} + Q^{-1}Bu + \underbrace{Q^{-1}L}_{\hat{L}}(y - CQ\hat{z}) \\ \dot{\hat{z}} &= Q^{-1}AQ\hat{z} + Q^{-1}Bu + Q^{-1}Ly - Q^{-1}LCQ\hat{z} \\ \dot{\hat{z}} &= Q^{-1}(A - LC)Q\hat{z} + Q^{-1}(Bu + Ly) \end{split}$$

Donde $\tilde{L} = Q^{-1}L$ (4)

Ya que A - LC y $Q^{-1}(A - LC)Q$ son similares, se tiene que

$$P_{obs} = det(sI - (A - LC)) = det(sI - Q^{-1}(A - LC)Q)$$

= $(s - \mu_1)(s - \mu_2) \dots (s - \mu_n)$
= $s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n$

Si \tilde{A} se obtiene del polinomio caracteristico del sistema A, entonces se puede escribir el sistema similar del observador $\tilde{A} - \tilde{L}\tilde{C}$ de la siguiente forma

$$\tilde{A} - \tilde{L}\tilde{C} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & -\tilde{a}_n \\ 1 & 0 & \cdots & -\tilde{a}_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & -\tilde{a}_1 \end{bmatrix} = \tilde{A}'$$

El problema consiste en despejar las ganancias $\tilde{L}_1, \tilde{L}_2, \dots, \tilde{L}_n$

$$\begin{split} \tilde{A} - \tilde{L}\tilde{C} &= \tilde{A}' \\ - \tilde{L}\tilde{C} &= \tilde{A}' - \tilde{A} \\ \tilde{L}\tilde{C} &= \tilde{A} - \tilde{A}' \end{split}$$

$$\begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \\ \vdots \\ \tilde{L}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & \tilde{a}_n \\ -1 & 0 & \cdots & \tilde{a}_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & -1 & \tilde{a}_1 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & -a_n \\ 1 & 0 & \cdots & -a_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 1 & -a_1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & \dots & \tilde{L}_1 \\ 0 & 0 & \cdots & \tilde{L}_2 \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \tilde{L}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & \cdots & \tilde{a}_n - a_n \\ 0 & 0 & \cdots & \tilde{a}_{n-1} - a_{n-1} \\ \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & 0 & \tilde{a}_1 - a_1 \end{bmatrix}$$

El vector de ganacias similares se puede escribir como

$$\begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \\ \vdots \\ \tilde{L}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{a}_n - a_n \\ \tilde{a}_{n-1} - a_{n-1} \\ \vdots \\ \tilde{a}_1 - a_1 \end{bmatrix}$$

De la ecuación (4) se puede despajar las ganancias del observador

$$\tilde{L} = Q^{-1}L$$

$$L = Q\tilde{L}$$

3.5. Formula de Ackerman

Se tiene el polinomio caracteristico del observador

$$P_{obs} = det(sI - (A - LC))$$

= $s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \tilde{a}_2 s^{n-2} + \dots + \tilde{a}_n = 0$

Considerando que

$$(A - LC)^{2} = A^{2} - LCA - (A - LC)LC$$

$$(A - LC)^{3} = A^{3} - LCA^{2} - (A - LC)LCA - (A - LC)^{2}LC$$

Aplicando el teorema de Cayley-Hamilton con A-LC, para n=3

$$\begin{split} P_{obs} &= A^3 - LCA - (A - LC)LCA - (A - LC)^2LC \\ &+ \tilde{a}_1(A^2 - LCA - (A - LC)LC) + \tilde{a}_2(A - LC) + \tilde{a}_3 \\ &= \underbrace{A^3 + \tilde{a}_1A^2 + \tilde{a}_2A + \tilde{a}_3}_{P_{obs}(A)} - ((A - LC)^2 + \tilde{a}_1(A - LC) + \tilde{a}_2)LC \\ &- ((A - LC) + \tilde{a}_1)LCA - LCA^2 \\ &= P_{obs}(A) - \left[(A - LC)^2 + \tilde{a}_1(A - LC) + \tilde{a}_2 \quad (A - LC) + \tilde{a}_1 \quad L \right] \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \end{bmatrix} \\ &= P_{obs}(A) - \underbrace{ \begin{bmatrix} (A - LC)^2 + \tilde{a}_1(A - LC) + \tilde{a}_2 \\ (A - LC) + \tilde{a}_1 \end{bmatrix}^T}_{G} \underbrace{ \begin{bmatrix} C \\ CA \\ CA^2 \end{bmatrix}}_{Matriz\ de\ observabilidad} \end{split}$$

$$= P_{obs}(A) - GO = 0$$

Se despeja la ganancia G

$$P_{obs}(A) - GO = 0$$

$$-GO = -P_{obs}(A)$$

$$GO = P_{obs}(A)$$

$$G = P_{obs}(A)O^{-1}$$

Solo tiene un sistema de ecuaciones, pero solo se va a tomar el ultimo elemento de la matriz de ganancias, por lo tanto

$$G \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix} = P_{obs}(A)O^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
$$L = P_{obs}(A)O^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

Se define la formula de Ackerman como

$$L = P_{obs}(A)O^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}$$

3.6. Ecuación de Lyapunov

Sea ${\cal F}$ una matriz con los valores característicos iguales a la dinamica deseada del observador

Se aplica una tranformación de similitud P tal que

$$A - LC = PFP^{-1}$$

Se desconocen P y L, entonces

$$A - LC = P^{-1}FP$$

$$P(A - LC) = FP$$

$$PA - \underbrace{PL}_{\tilde{L}}C = FP$$

$$-\tilde{L}C = FP - PA$$

$$\tilde{L}C = PA - FP$$

3.6.1. Procedimiento para proponer \tilde{L}

- 1. Construir una matriz F. Se recomienda que sea diagonal por bloques
- 2. Seleccionar \tilde{L} , tal que el par (F, \tilde{L}) sea controlaable, es decir

$$C = \begin{bmatrix} \tilde{L} & F\tilde{k} & F^2\tilde{L} & \cdots & F^n\tilde{L} \end{bmatrix}, \ \det(C) \neq 0$$

- 3. La ecuación de Lyapunov es un sistema de ecuaciones lineales, en MATLAB se puede solucionar usando $P=lyap(-F,A,-\tilde{L}C)$
- 4. Recordando que $\tilde{L} = PL$, las ganancias se obtienen con

$$L = P^{-1}\tilde{L}$$

3.7. Detectabilidad de sistemas lineales

Considere el sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

donde

 $A: n \times n$ $B: n \times m$ $C: p \times n$ $X: n \times 1$ $y: p \times 1$ $u: m \times 1$ m: entradasp: salidas

Definición detectabilidad: El sistema (1) es detectable si existe L tal que la matriz A - LC es Horwitz estable, es decir, los polos son negativos

1. Si el par (A, B) es observable entonces el sistema (1) siempre es detectable

$$O = \begin{bmatrix} C & CA & CA^2 & \dots & CA^{n-1} \end{bmatrix}^T \quad rango(O) = n$$

2. Si el par (A, C) no es observable, es decir, rango(C) = r < n, donde r es el número de vectores linealmente independientes.

Se definenen s_1, s_2, \ldots, s_r los primeros vectores fila linealmente independientes de la matriz O y s_{r+1}, \ldots, s_n vectores fila arbitrarios (se proponen) tales que la matriz S sea invertible

$$S = \begin{bmatrix} s_1 & s_2 & \dots & s_r & s_{r+1} & \dots & s_n \end{bmatrix}^T : n \times n \ det(S) \neq 0$$

Entonces la transformación de estado z=Sx o $x=S^{-1}z$ es tal que

(2)
$$S^{-1}\dot{z} = AS^{-1}z + Bu$$

 $\dot{z} = SAS^{-1} + SBu$
 $= \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} z + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \end{bmatrix} u$

En la salida

$$y = CS^{-1} = \begin{bmatrix} C_1 & 0 \end{bmatrix} z$$

Donde

$$A_{11}: r \times r$$

 $0: r \times (n-r)$
 $A_{21}: (n-r) \times r$
 $A_{22}: (n-r) \times (n-r)$
 $C_1: P \times (n-r)$

El sistema (1) y (2) comparten valores propios, $\lambda(A) = \lambda(A_{11}) \cup \lambda(A_{22})$ Se propone el observador para el sistema (2)

$$\begin{split} \dot{\hat{z}} &= \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \hat{z} + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \end{bmatrix} u + \underbrace{\begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \end{bmatrix}} (y - \begin{bmatrix} C_1 & 0 \end{bmatrix} \hat{z}) \\ &= \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \hat{z} + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \end{bmatrix} u + \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \end{bmatrix} y - \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_1 & 0 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \hat{z} + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \end{bmatrix} u + \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \end{bmatrix} y - \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 C_1 & 0 \\ \tilde{L}_2 C_1 & 0 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} A_{11} - \tilde{L}_1 C_1 & 0 \\ A_{21} - \tilde{L}_2 C_1 & A_{22} \end{bmatrix} \hat{z} + \begin{bmatrix} B_1 \\ B_2 \end{bmatrix} u + \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ \tilde{L}_2 \end{bmatrix} y \end{split}$$

La dinamica del observador es

$$\lambda(A_{11} - \tilde{L}_1 C_1) \cup \lambda(A_{22})$$

Una ecuación necesaria para detectabilidad es que A_{22} sea Hurwits estable La ganancia \tilde{L}_1 se calcula con los metodos de diseño de observadores para la matriz $A_{11} - \tilde{L}_1 C_1$ donde \tilde{L}_2 es arbitrario, por lo tanto se propone $\tilde{L}_2 = 0$

$$\tilde{L} = \begin{bmatrix} \tilde{L}_1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

A Plicando la transformación de estado $x=S^{-1}z$ al observador del sistema (1)

$$\begin{split} \hat{x} &= A\hat{x} + Bu + L(y - C\hat{x}) \\ S^{-1}\dot{\hat{z}} &= AS^{-1}\hat{z} + Bu + L(y - CS^{-1}\hat{z}) \\ \dot{\hat{z}} &= SAS^{-1}\hat{z} + SBu + SL(y - CS^{-1}\hat{z}) \end{split}$$

se define $\tilde{L} = SL$

Las ganancias del observador se obtienen con

$$L = S^{-1}\tilde{L}$$

3.8. Control retroalimentado basado en observación

Considere el sistema SISO

$$(1) \left\{ \begin{array}{l} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx \end{array} \right.$$

Teorema 1: si el sistema es estabilizable entonces existe k tal que la matriz A-Bk es estable

Teorema 2: si el sistema es detectable entonces existe L tal que A-LC es estable

Teorema 3: sea el sistema estabilizable y detectable, entonces existe un observador de estado $\dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + L(y - C\hat{x})$ y una retroalimentación $u = r - k\hat{x}$ tal que el sistema acoplado es estable

Sustituyendo la retroalimentación del observador de estado $u=r-k\hat{x}$ en el sistema (1) y en su observador se tiene que

$$\dot{x} = Ax + B(r - k\hat{x})$$
$$= Ax - Bk\hat{x} + Br$$

$$\begin{split} \dot{\hat{x}} &= A\hat{x} + B(r - k\hat{x}) + L(y - C\hat{x}) \\ &= A\hat{x} - Bk\hat{x} + Br + L(Cx - C\hat{x}) \\ &= A\hat{x} - Bk\hat{x} + Br + LCx - LC\hat{x} \\ &= LCx + (A - BK - LC)\hat{x} + Br \end{split}$$

entonces se puede escribir un solo sistema de l asiguiente forma

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\hat{x}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & -Bk \\ LC & A-Bk-LC \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \hat{x} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} B \\ B \end{bmatrix} r$$

3.9. Regulación de sistemas lineales

Sea el sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Es posible convertirlo a una función de transferencia usando la transformada de Laplace

$$sx(s) = Ax(s) + Bu(s)$$

$$sx(s) - Ax(s) = Bu(s)$$

$$(sI - A)x(s) = Bu(s)$$

$$x(s) = (sI - A)^{-1}Bu(s)$$

Sustituyendo en la salida del sistema (1)

$$y(s) = Cx(s)$$

$$y(s) = C(sI - A)^{-1}Bu(s)$$

$$\frac{y(s)}{u(s)} = C(sI - A)^{-1}B$$

También se puede describir el sistema (1) con una función de transferencia obtenida a partir de un sistema de entradas-salidas

$$y^{n}(t) + a_{1}y^{n-1}(t) + \dots + a_{n}y(t) = b_{1}u^{n-1}(t) + \dots + b_{n}u(t)$$

$$\mathcal{L}\{y^{n}(t) + a_{1}y^{n-1}(t) + \dots + a_{n}y(t)\} = \mathcal{L}\{b_{1}u^{n-1}(t) + \dots + b_{n}u(t)\}$$

$$y(s)s^{n} + a_{1}y(s)s^{n-1} + \dots + a_{n}y(s) = b_{1}u(s)s^{n-1} + \dots + b_{n}u(s)$$

$$y(s)(s^{n} + a_{1}s^{n-1} + \dots + a_{n}) = u(s)(b_{1}s^{n-1} + \dots + b_{n})$$

Se escribe la función de transferencia como

$$g(s) = \frac{y(s)}{u(s)} = \frac{b_1 s^{n-1} + \dots + b_n}{s^n + a_1 s^{n-1} + \dots + a_n}$$

Por lo tanto

$$g(s) = \frac{y(s)}{u(s)} = \frac{b_1 s^{n-1} + \dots + b_n}{s^n + a_1 s^{n-1} + \dots + a_n} = C(sI - A)^{-1}B$$

También es posible escribir la función de transferencia a partir de los polos μ_1,μ_2,\ldots,μ_n y los ceros q_1,q_2,\ldots,q_m

$$G(s) = \frac{(s - q_1)(s - q_2)\dots(s - q_m)}{(s - \mu_1)(s - \mu_2)\dots(s - \mu_n)} \ donde \ m < n$$

Cuando r(t)=0, es decir, no hay entradas, el sistema solo depende de los polos (respuesta natural), sin embargo, cuando la $r(t)\neq 0$ los ceros también participan en la respuesta del sistema.

3.10. Regulación de sistemas lineales: caso 1

Cuando no hay integrador en la planta, es decir todos los polos son distintos de cero, el sistema en lazo cerrado no alcanza la referencia, por ello Se añade una ganancia en la referencia. Considerando el sistema en lazo cerrado

(1)
$$\begin{cases} \dot{x}(t) = (A - Bk)x(t) + B\underbrace{r(t)}_{u(t)} \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

considerando que el sistema (1) tiene inicialmente una ganancia de 1, es decir, la función de transferencia es

$$\frac{y(s)}{u(s)} = C(sI - (A - Bk))^{-1}B = 1$$

Se le agrega una ganancia N tal que

$$\frac{y(s)}{u(s)N} = C(sI - (A - Bk))^{-1}B = \frac{1}{N}$$

o bien

$$\frac{y(s)}{u(s)} = NC(sI - (A - Bk))^{-1}B = 1$$

Para una entrada r constante, en estado estacionario se tiene que

$$\lim_{t\to\inf}(\frac{y(s)}{u(s)})=NC(A-Bk)^{-1}B=1$$

$$N=\frac{1}{C(A-Bk)^{-1}B}$$

Usando la representación con polos y ceros

$$\lim_{t\to\inf}(\frac{y(s)}{u(s)})=N\frac{b_1s^{n-1}+\ldots+b_n}{s^n+a_1s^{n-1}+\ldots+a_n}=1$$

$$N\frac{b_n}{a_n}=1$$

$$N=\frac{a_n}{b_n}$$

Por lo tanto

$$N = \frac{1}{C(A - Bk)^{-1}B} = \frac{a_n}{b_n}$$

Se consigue reducir el error de estado estacionario a cero, pero debido a que no tiene un integrador, el sistema no responde correctamente ante ruido.

3.11. Regulación de sistemas lineales: caso 2

Cuando no hay integrador en la planta, y en lugar de usar solo una ganancia en la entrada, se propone un integrador de la siguiente forma considere el sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

Se define la entrada al sistema (1)

$$u = K_I \xi - kx$$

Sustituye (2) en (1)

$$\dot{x} = Ax + B(k_I \xi - kx)$$

$$= Ax + Bk_I \xi - Bkx$$

$$= (A - Bk)x + Bk_I \xi$$

Del integrador se puede ver que

$$\dot{\xi} = r - y \\
= r - Cx \quad (3)$$

Usando (2) y (3) se puede formar el sistema en lazo cerrado

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\xi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A - Bk & Bk_I \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \xi \end{bmatrix} + r \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} \quad (4)$$

En estado estacionario la ecuación (4)

$$\begin{bmatrix} \lim_{t \to \infty} \dot{x}(t) \\ \lim_{t \to \infty} \dot{\xi}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A - Bk & Bk_I \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lim_{t \to \infty} x(t) \\ \lim_{t \to \infty} \xi(t) \end{bmatrix} + r \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
(5)

Haciendo (4) - (5)

$$\begin{bmatrix} \dot{x} - \lim_{t \to \infty} \dot{x}(t) \\ \dot{\xi} - \lim_{t \to \infty} \dot{\xi}(t) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A - Bk & Bk_I \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x - \lim_{t \to \infty} x(t) \\ \xi - \lim_{t \to \infty} \xi(t) \end{bmatrix} + r \quad (6)$$

Se define el error

$$e_x = x - \lim_{t \to \infty} x(t)$$
$$e_{\xi} = \xi - \lim_{t \to \infty} \xi(t)$$

Se reescribe el sistema (6)

$$\begin{bmatrix} \dot{e_x} \\ \dot{e_\xi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A - Bk & Bk_I \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix}$$

el sistema (6) se separa de la siguiente forma

$$\begin{bmatrix} \dot{e_x} \\ \dot{e_\xi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix} + B \begin{bmatrix} -k & +k_I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix} - B \underbrace{\begin{bmatrix} k & -k_I \end{bmatrix}}_{\tilde{k}} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix}$$

donde

$$e_u = -ke_x + k_I e_\xi = -\tilde{k} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix}$$

También se puede ver de (1) en estado estacionario

$$\lim_{t \to \infty} u(t) = k_I \lim_{t \to \infty} \xi(t) - k \lim_{t \to \infty} x(t)(7)$$

Haciendo (7) - (1)

$$u - \lim_{t \to \infty} u(t) = k_I \xi - k_I \lim_{t \to \infty} \xi(t) - kx + k \lim_{t \to \infty} x(t)$$
$$= k_I (\xi - \lim_{t \to \infty} \xi(t)) - k(x - \lim_{t \to \infty} x(t))$$
$$= K_I e_{\xi} - ke_x$$

Reescribiendo (4)

$$\begin{bmatrix} \dot{x} \\ \dot{\xi} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ \xi \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} B \\ 0 \end{bmatrix} u + r \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
 (8)

En estado estacionario (8)

$$\begin{bmatrix} \lim_{t \to \infty} \dot{x(t)} \\ \lim_{t \to \infty} \dot{\xi(t)} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lim_{t \to \infty} x(t) \\ \lim_{t \to \infty} \xi(t) \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} B \\ 0 \end{bmatrix} \lim_{t \to \infty} u(t) + r \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$
(9)

Haciendo (8) - (9)

$$\begin{bmatrix} \dot{e_x} \\ \dot{e_\xi} \end{bmatrix} = \underbrace{\begin{bmatrix} A & 0 \\ -C & 0 \end{bmatrix}}_{\tilde{A}} \begin{bmatrix} e_x \\ e_\xi \end{bmatrix} + \underbrace{\begin{bmatrix} B \\ 0 \end{bmatrix}}_{\tilde{B}} e_u \quad (10)$$

Se define la variable de estado como

$$E = \begin{bmatrix} e_x \\ e_{\xi} \end{bmatrix}$$

El sistema (10)

$$\dot{E} = \tilde{A}E + \tilde{B}e_u \quad (11)$$

Sustituyendo E en la definición de e_u

$$e_u = -\tilde{k}E \quad (12)$$

Sustituyendo (12) en (11)

$$\begin{split} \dot{E} &= \tilde{A}E + \tilde{B}(-\tilde{k}E) \\ &= \tilde{A}E - \tilde{B}\tilde{k}E \\ &= (\tilde{A} - \tilde{B}\tilde{k})E \end{split}$$

Se resuelve como un problema de asignación de polos para la matriz $\tilde{A}-\tilde{B}\tilde{k}$

3.12. Regulación de sistemas lineales: caso 3

La planta tiene un integrador, es decir, un polo en el origen Sea el sistema

$$(1) \left\{ \begin{array}{l} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{array} \right.$$

La entrada del sistema es

$$u = k_1(r - x_1) - k_2x_2 - k_3x_3 - \dots - k_nx_n$$

$$= k_1r - k_1x_1 - k_2x_2 - k_3x_3 - \dots - k_nx_n$$

$$= k_1r - \begin{bmatrix} k_1 & k_2 & \dots & k_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}$$

$$= k_1r - kx$$

Sustituyendo (2) en (1)

$$\dot{x} = Ax + B(k_1r - kx)$$

$$= Ax + Bk_1r - Bkx$$

$$= (A - Bk)x + Bk_1r$$

El problema de regulación se resuelve como un problema de ubicación de polos para la matriz A-Bk

3.13. Criterios para asignación de polos en lazo cerrado

Sea el sistema

$$(1) \begin{cases} \dot{x}(t) = Ax(t) + Bu(t) \\ y(t) = Cx(t) \end{cases}$$

hay dos casos al momento de obtener la función de transferencia

■ a) Sin ceros

$$\frac{x(s)}{y(s)} = \frac{b}{s^n + \tilde{a}_1 s^{n-1} + \dots + \tilde{a}_n} = \frac{b}{(s - \mu_1)(s - \mu_2) \dots (s - \mu_n)}$$

• b) Con ceros y polos

$$\frac{x(s)}{y(s)} = \frac{(s - q_1)(s - q_2)\dots(s - q_m)}{(s - \mu_1)(s - \mu_2)\dots(s - \mu_n)} \text{ con } m < n$$

La función de transferencia se aproxima a un sistema de segundo orden, de la forma

$$\frac{y(s)}{x(s)} = \frac{W_n}{s^2 + 2\xi W_n s + W_n^2} \quad (2)$$

Donde

 ξ : amortiguamiento W_n : frecuencia natural

Entonces se define el máximo sobre impulso

$$M_p = e^{-\xi \pi / \sqrt{1 - \xi^2}}$$

Tiempo de asentamiento: tiempo para mantenerse alrededor del valor final

$$t_s = \frac{4}{\xi W_n}$$
 Criterio del 2% $t_s = \frac{3}{\xi W_n}$ Criterio del 5%

La ecuación (2) se resuelve

polos dominantes
$$< S_{1,2} = -\xi W_n \pm W_n(\sqrt{\xi^2 - 1})$$

Polos no dominantes: deben de estar mas alejados de los dominantes, al menos 5 veces en valor absoluto del polo dominante

Para el caso b) eliminar los ceros con los polos, tal que

$$\mu_3 \approx q_1, \mu_4 \approx q_2, \dots, \mu_{n+m} \approx q_m$$

3.14. Estabilidad de Lyapunov

Método 1 directo

Requiere de la solución del sistema

Método 2 indirecto

No requiere solución del sistema, se basa en la dinámica del sistema

Definición (función definida positiva) Una función escalar V(x) es definida positiva si

1)
$$V(0) = 0$$

2)
$$V(x) > 0$$
 para todo $x \neq 0$

Definición (forma cuadrática)

Sea una matriz p > 0 y sea simétrica $P = P^T$ Con $V(x) = x^T P x > 0$ Se tiene la desigualdad de Rayleight

$$\lambda_{min}(P)||x||^2 \le V(x) = x^T P x \le \lambda_{max}(P)||x||^2$$

 $\lambda_{min}(I)||x||^2 \le V(x) \le \lambda(I)||x^*||^2$

Sea el sistema

$$\dot{x}(t) = f(x)$$

$$x(0) = x_0$$

donde $x \in \mathbb{R}^n$ es el vector de estado y $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$

Definición (punto de equilibrio) Un punto de equilibrio es aquel que satisface $f(x^*)=0$

• a) Tiene un punto de equilibrio:

$$x^* = 0$$
 Si A es invertible

• b) Tiene un numero infinito de puntos de equilibrio, si A no es invertible

Segundo método de Lyapunov

Sea el sistema

$$\dot{x}(t) = f(x)$$

$$f(0) = 0$$

Si existe una función V(x) tal que

$$\left\{ \begin{array}{l} (1)V(x) > 0 \\ (2)\dot{V}(x)\big|_{(x)} < 0 \end{array} \right.$$

entonces el punto de equilibrio es asintoticamente estable.

Sea el sistema (1) $\dot{x}=Ax$ determinar las condiciones de estabilidad en el sentido de Lyapunov

$$V(x) = x^T P x, \quad P = P^T, \quad P > 0$$

$$\dot{V}(x) = \dot{x}Px + x^T P \dot{x} \qquad \dot{x}^T = (Ax)^T = x^T A^T$$

$$= x^T A^T P x + x^T P \dot{x}$$

$$= x^T (A^T P + P A) x \quad \text{Sea } Q > 0 \ A^T P + P A = -Q$$

$$= -x^T Q x$$

4. UNIDAD III Introducción a los sistemas discretos

Un sistema en tiempo discreto se define en función de un periodo de muestreo ${\cal T}$ y un instante de muestreo k

$$x((x+1)k) = f(k, x(k), T)$$

Si T es constante

$$x(k+1) = f(k, x(k))$$

Las raíces del polinomio característico define la estabilidad del sistema.

Si todas las raíces tienen magnitud menor o igual que 1, el sistema es estable

$$|\mu_i| \le 1$$