Preliminares matemáticos

Facultad de Ciencias de la Electrónica

Benemérita Universidad Autónoma de Puebla



Licenciatura en Ingeniería Mecatrónica

Dr. Fernando Reyes Cortés

Robótica

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

Primavera 2020

Parte IV

Preliminares Matemáticos

Contenido

1 Estructura de los sistemas dinámicos de primer orden

- 2 Forma básica de sistemas lineales
- 3 Introducción a la teoría de estabilidad de Lyapunov













Sistema dinámico

Un sistema dinámico autónomo de primer orden está dado por:

$$\dot{x} = f(x) \tag{1}$$

donde x es la variable de estado, la cual proporciona información interna sobre la evolución de los estados internos del sistema; por notación $\dot{x} = \frac{d}{dt}x$.

- La naturaleza autónoma significa que el tiempo se encuentra implícito, ya que no aparece de manera explícita en la ecuación diferencial ordinaria de primer orden.
- x es una función continua del tiempo x = x(t).
- La función f(x(t)) es continua Lipschitz sobre \mathbb{R}^n , continua para toda condición inicial $x(0) \in \mathbb{R}^n$ y continuamente diferenciable en t.
- Existe la solución $x \in \mathbb{R}^n$ de la ecuación diferencial ordinaria de primer orden (1), es única, continua en t y diferenciable con respecto al tiempo.
- $\dot{x} = \frac{d}{dt}x(t) \in \mathbb{R}^n$
- f es un mapa vectorial $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$.
- La ecuación diferencial ordinaria de primer orden (1) representa sistemas dinámicos lineales y no lineales.
- \bullet La linealidad y no linealidad es con respecto a la variable de estado x.





LIAD





Función Lipschitz

- Considérese el sistema dinámico $\dot{x} = f(t, x)$ con $x \in \mathbb{R}^n$ y $t \in \mathbb{R}_+$. Si $f(t, x) = f(x), \forall t \geq 0$, entonces el sistema se llama *sistema dinámico autónomo invariante en el tiempo*.
- Sea $\mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n$, y $f: \mathcal{D} \to \mathbb{R}^n$, $x \in \mathcal{D}$, entonces f es *uniformemente continua* en $x \in \mathcal{D}$, si para cada $\epsilon \in \mathbb{R}_+$, existe $\delta = \delta(\epsilon) > 0$, tal que $||f(x) f(y)|| < \epsilon$, $\forall y \in \mathcal{D}$, satisface $||x y|| < \delta$. Si $f: \mathcal{D} \to \mathbb{R}^n$ es uniformemente continua en \mathcal{D} , entonces f es una función continua para cada $x \in \mathcal{D}$. Lo contrario de esta afirmación, no necesariamente es verdadero.
- Sea $\mathcal{D} \subseteq \mathbb{R}^n$, y $f: \mathcal{D} \to \mathbb{R}^n$, entonces f es una *función continua Lipschitz* en $x_0 \in \mathcal{D}$, si existe una constante *Lipschitz* $l = l(x_0) > 0$ y una vecindad $\mathcal{N} \subseteq \mathbb{R}^n$ de x_0 tal que:

$$||f(x)-f(y)|| \leq l||x-y||$$

 $\forall x, y \in \mathcal{N}$.

- f es una función continua Lipschitz globalmente si f es una función uniformemente Lipschitz sobre $\mathcal{D}=\mathbb{R}^n$.
- Se tiene un *conjunto atractor* $\mathcal{M} \subseteq \mathcal{D}$ del sistema dinámico $\dot{x} = f(x)$ si existe una vecindad $\mathcal{N} \subseteq \mathcal{M}$ tal que $\forall x \in \mathcal{N}$, $x(t) \in \mathcal{N}$ $\forall t \geq 0$ y $x(t) \to \mathcal{M}$ conforme el tiempo tiende a infinito $t \to \infty$. El *dominio de atracción* $\mathcal{M}_0 \subseteq \mathcal{D}$ del sistema dinámico $\dot{x} = f(x)$ está dado por $\mathcal{M}_0 = \{x_0 \in \mathcal{D} : \text{si } x(0) = x_0, \Rightarrow \lim_{t \to \infty} x(t) = \mathbf{0}\}$.

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/





IAD





Ejemplo 1.1:

Sistemas dinámicos lineales:

$$\dot{x} = -ax$$

$$\dot{x} = Ax$$

Ejemplo 1.2:

Sistemas dinámicos no lineales:

$$\dot{x} = -ax^3$$

$$\dot{x} = \Delta \operatorname{sen}(x)$$

$$\dot{x} = \Gamma \cos(x)$$

Ejemplo 1.3:

Sistemas dinámicos no autónomos:

$$\dot{x} = -ax \operatorname{sen}(t)$$

$$\dot{x} = xe^{-at}$$

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



obótica FCE

HAD





Preliminares matemáticos

Ejemplo 1.4:

La existencia del punto de equilibrio en sistemas dinámicos lineales se pueden dar dos tipos de posibilidades:

$$\dot{x} = -ax$$

$$\dot{x} = Ax$$

- \exists un solo punto de equilibrio (único) si $a \neq 0$ y $A^{-1} \exists$, respectivamente.
- \exists un número infinito de puntos de equilibrio si a = 0 y A^{-1} $\not\exists$, respectivamente.

Ejemplo 1.5:

La existencia del punto de equilibrio para sistemas dinámicos no lineales tiene más opciones:

- Único punto de equilibrio: $\dot{x} = x^3$.
- Número infinito de puntos de equilibrio: $\dot{x} = \text{sen}(x)$, $x = \pm n\pi$ $\exists \# \infty p.e$.
- Número finito de puntos de equilibrio: $\dot{x} = x(x-1)$, x = 0, x = 1.
- No tiene puntos de equilibrio: $\dot{x} = e^x$.





RUAP





Sistemas lineales

$$G(s) = \frac{y(s)}{u(s)} = \frac{\beta u}{s^2 y + \alpha_1 s y + \alpha_0 y} \iff \ddot{y} + \alpha_1 \dot{y} + \alpha_0 y = \beta u \iff \begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = c^T x \\ \dot{z} = \Lambda z + \Gamma u \\ y = d^T z \end{cases}$$

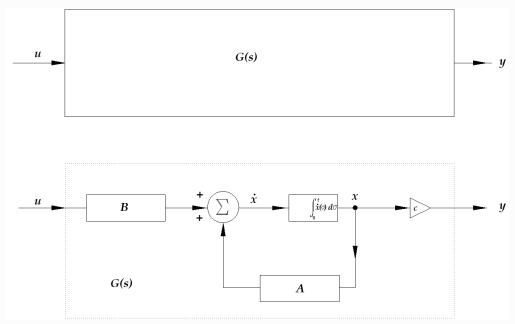


Figura 1: Control clásico $G(s) = \frac{y(s)}{u(s)}$ vs control moderno $\dot{x} = Ax + Bu \ y = c^T x$.

Variable física *y*Variable fase *x*Variable canónica *z*



IIAD





Sistemas lineales escalares

Función de transferencia es la relación de entrada a salida de un sistema lineal con condiciones iniciales cero.

$$\frac{y(s)}{u(s)} = c \frac{b}{s+a}$$

$$\dot{x}(t) = -ax(t) + bu(t)$$

$$y(t) = cx(t)$$

$$s = \frac{d}{dt}; \mathcal{L}[\dot{x}(t)] = sx(s), y(t) = x(t), y(s) = x(s):$$

$$\dot{x}(t) = -ax(t) + bu(t)$$

$$\mathcal{L}[\dot{x}(t)] = \mathcal{L}[-ax(t) + bu(t)] \Rightarrow \mathcal{L}[\dot{x}(t)] = sx(s) \quad \text{y} \quad \mathcal{L}[-ax(t) + bu(t)] = \mathcal{L}[-ax(t)] + \mathcal{L}[bu(t)]$$

$$sx(s) = -ax(s) + bu(s)$$

$$x(s)(s+a) = bu(s)$$

$$y(s) = cx(s) = c\frac{b}{s+a}u(s)$$

$$\frac{y(s)}{u(s)} = c\frac{b}{s+a} = c\frac{b}{a}\frac{1}{1+s+1}$$



....





En el dominio de la frecuencia s = jw, a frecuencia de corte, $\frac{b}{a}$ es la ganancia del filtro.

Preliminares matemáticos

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

Sistemas lineales vectoriales

Sistema lineal (modelo dinámico)

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

$$y = c^{T}x$$

donde $x, \dot{x} \in \mathbb{R}^n$; $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$, $B \in \mathbb{R}^n$, $c^T \in \mathbb{R}^{1 \times n}$; $y, u \in \mathbb{R}$; $s = \frac{d}{dt}$ (la función de transferencia considera condiciones iniciales cero):

Función de transferencia $\frac{y(s)}{u(s)}$ (condiciones iniciales cero).

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = A\mathbf{x}(t) + B\mathbf{u}(t)
\mathcal{L}[\dot{\mathbf{x}}(t)] = \mathcal{L}[A\mathbf{x}(t) + B\mathbf{u}(t)] \Rightarrow \mathcal{L}[A\mathbf{x}(t) + B\mathbf{u}(t)] = \mathcal{L}[A\mathbf{x}(t)] + \mathcal{L}[B\mathbf{u}(t)]; \qquad \mathcal{L}[\dot{\mathbf{x}}(t)] = s\mathbf{x}(s) .$$

$$\begin{aligned}
\mathbf{x}(s) &= B\mathbf{u}(s) \\
\mathbf{x}(s) &= [sI - A]^{-1}B\mathbf{u}(s) \\
\mathbf{y}(s) &= \mathbf{c}^T\mathbf{x}(s) = \mathbf{c}^T[sI - A]^{-1}B\mathbf{u}(s) \\
\frac{\mathbf{y}(s)}{\mathbf{u}(s)} &= \mathbf{c}^T[sI - A]^{-1}B
\end{aligned}$$

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

En el dominio de la frecuencia s = jw.



HAD





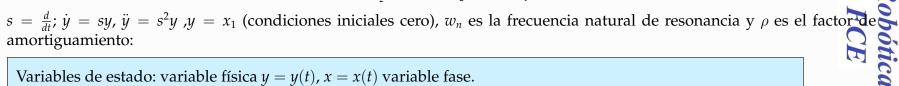
Sistemas lineales

Sistema lineal de segundo orden

 $s = \frac{d}{dt}$; $\dot{x} = sx$, $\ddot{x} = s^2x$, $y = x_1$ (condiciones iniciales cero):

$$\frac{y}{u} = \frac{b_0}{s^2 + a_1 s + a_0} = \frac{w_n^2}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2}$$

$$w_n^2 u = \underbrace{\ddot{y}}_{\dot{x}_2} + 2\rho w_n \underbrace{\dot{y}}_{x_2} + w_n^2 \underbrace{y}_{x_1}$$



Variables de estado: variable física y = y(t), x = x(t) variable fase.

$$\dot{x}_{1} = x_{2}$$

$$\dot{x}_{2} = -w_{n}^{2}x_{1} - 2\rho w_{n}x_{2} + w_{n}^{2}u$$

$$\underbrace{\frac{d}{dt} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}}_{\dot{x}} = \underbrace{\begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -w_{n}^{2} & -2\rho w_{n} \end{bmatrix}}_{A} \underbrace{\begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}}_{\dot{x}} + \underbrace{\begin{bmatrix} 0 \\ w_{n}^{2} \end{bmatrix}}_{B} u$$

$$y = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}$$

$$\dot{x} = Ax + Bu \qquad \text{Modelo dinámic}$$

Modelo dinámico en variables fase







Preliminares matemáticos

Sistemas lineales

Partiendo del modelo dinámico obtener la función de transferencia: Función de transferencia:

$$\dot{x} = Ax + Bu = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -w_n^2 & -2\rho w_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ w_n^2 \end{bmatrix} u$$

$$y = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$x = \begin{bmatrix} sI - A \end{bmatrix}^{-1} Bu = \begin{bmatrix} s \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -w_n^2 & -2\rho w_n \end{pmatrix} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ w_n^2 \end{bmatrix} u$$

$$= \begin{bmatrix} s & -1 \\ w_n^2 & s + 2\rho w_n \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 0 \\ w_n^2 \end{bmatrix} u = \frac{1}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2} \begin{bmatrix} s + 2\rho & 1 \\ -w_n^2 & s \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ w_n^2 \end{bmatrix} u = \frac{1}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2} \begin{bmatrix} w_n^2 \\ sw_n^2 \end{bmatrix} u$$

$$y = c^T x = c^T [sI - A]^{-1} Bu = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix} \frac{1}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2} \begin{bmatrix} w_n^2 \\ sw_n^2 \end{bmatrix} u = \frac{w_n^2}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2} u$$

$$\frac{y}{u} = \frac{w_n^2}{s^2 + 2\rho w_n s + w_n^2}$$







Preliminares matemáticos

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

Teoría de estabilidad de Lyapunov

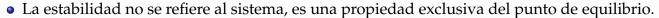
El punto de equilibrio del sistema dinámico $\dot{x} = f(x)$ es estable si:

• Si $\exists V(x) > 0$ tal que $\dot{V}(x) \leq 0$.

Teoría de estabilidad de Lyapunov (estabilidad asintótica)

El punto de equilibrio del sistema dinámico $\dot{x} = f(x)$ es asintóticamente estable si:

• Si \exists una función candidata de Lyapunov V(x) > 0 tal que $\dot{V}(x) < 0$, entonces $\lim_{t \to \infty} x(t) \to \mathbf{0} \in \mathbb{R}^n$.



- En este marco, frases comunes como *el sistema es estable* no tienen sentido dentro del contexto de la teoría de estabilidad de Lyapunov.
- La función candidata de Lyapunov satisface los siguientes requisitos:
 - V(x) > 0 es una función definida positiva.
 - $\frac{\partial V(x)}{\partial x} \exists y$ es una función continua con respecto a x.
 - La derivada con respecto al tiempo $\dot{V}(x) \exists y$ es una función continua con respecto a x.
- Si la propuesta de una función definida positiva V(x) > 0 es tal que $\dot{V}(x) > 0$, no se puede concluir absolutamente nada sobre la estabilidad del punto de equilibrio. En tal caso, significa que la función V(x) está mal propuesta y es necesario mejorar la estructura matemática.
- Si la función candidata de Lyapunov V(x) > 0 tal que $\dot{V}(x) < 0$, entonces se habrá demostrado categóricamente estabilidad asintótica del punto de equilibrio.

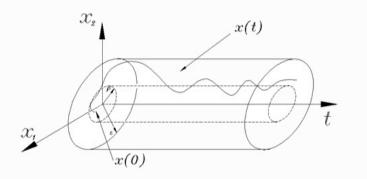




HAD







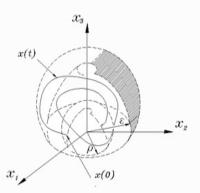
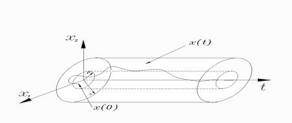


Figura 2: Estabilidad del punto de equilibrio de $\dot{x} = f(x)$.



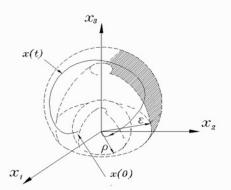


Figura 3: Estabilidad asintótica del punto de equilibrio de $\dot{x} = f(x)$.





BUAP





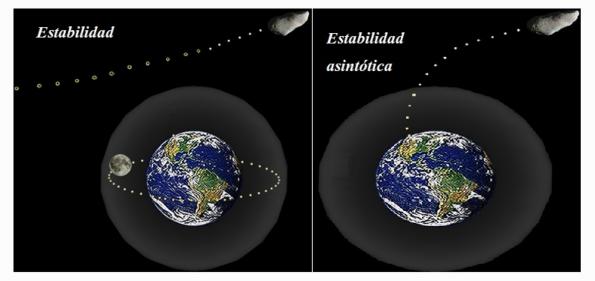


Figura 4: Punto de equilibro estable y asintóticamente estable del sistema $\dot{x} = f(x)$.



Licenciatura en Ingeniería Mecatrónica

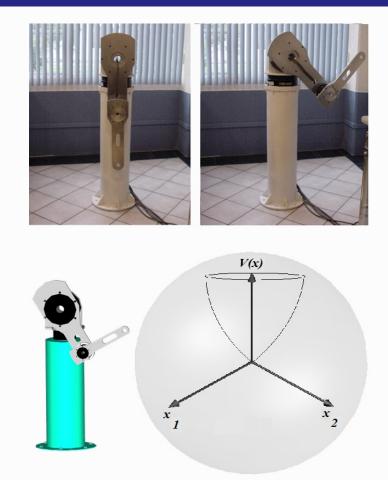


Figura 5: Estabilidad asintótica del punto de equilibrio de la ecuación en lazo cerrado en robótica.



Ejemplo 3.1:

Considere el siguiente sistema: $\dot{x} = -ax$, donde $a \in \mathbb{R}_+$, analizar la estabilidad asintótica del punto de equilibrio.

Se propone la siguiente función candidata de Lyapunov:

- $V(x) = \frac{1}{2}x^2$.
- $V(x) = x\dot{x} = x(-ax) = -ax^2 \Rightarrow -V(x) = ax^2 > 0 \Rightarrow \lim_{t\to\infty} x(t) \to 0.$
- La función de Lyapunov no es única: $V(x) = \frac{1}{2m}x^{2m}$, con $m \in \mathbb{N}$.
- $\dot{V}(x) = x^{2m-1}\dot{x} = x^{2m-1}\left(-ax\right) = -ax^{2m} \Rightarrow -\dot{V}(x) = ax^{2m} > 0 \Rightarrow \lim_{t \to \infty} x(t) \to 0.$

Ejemplo 3.2:

Sea el siguiente sistema: $\dot{x} = -\sin(x)$, analizar la estabilidad asintótica local del punto de equilibrio. Se propone la siguiente función candidata de Lyapunov:

- $V(x) = 1 \cos(x)$.
- $\dot{V}(x) = \operatorname{sen}(x)\dot{x} = \operatorname{sen}(x)\left(-\operatorname{sen}(x)\right) = -\operatorname{sen}(x)^2 \Rightarrow -\dot{V}(x) = \operatorname{sen}(x)^2 > 0 \Rightarrow \lim_{t\to\infty}x(t)\to 0.$
- Estabilidad asintótica en forma local $x \in (-\pi, \pi)$.









ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

Licenciatura en Ingeniería Mecatrónica

Análisis de estabilidad de sistemas lineales

Sea el siguiente sistema dinámico autónomo lineal

$$\dot{x} = Ax$$

donde los vectores de estados $\dot{x}, x \in \mathbb{R}^n$; matriz de parámetros del sistema dinámico $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$.

- El punto de equilibrio $\mathbf{0} \in \mathbb{R}^n \exists \operatorname{si} A^{-1} \exists$ (por ejemplo, es suficiente con que $\det[A] \neq 0$).
- Proponer una función candidata de Lyapunov V(x) > 0, tal que:
 - $\dot{V}(x) < 0$, entonces $\lim_{t \to \infty} x(t) \to 0 \in \mathbb{R}^n$, $\forall t \ge 0$ (estabilidad asintótica).
 - $V(x) \le 0$ (estabilidad).
- Metodología para propones la estructura de la función candidata de Lyapunov:

$$V(x) = x^T P x$$

donde $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$, P > 0.

$$\dot{V}(\mathbf{x}) = \frac{d}{dt} \left[\mathbf{x}^T P \mathbf{x} \right] = \dot{\mathbf{x}}^T P \mathbf{x} + \mathbf{x}^T P \dot{\mathbf{x}} = \left[\underbrace{A \mathbf{x}}_{\dot{\mathbf{x}}} \right]^T P \mathbf{x} + \mathbf{x}^T P \underbrace{A \mathbf{x}}_{\dot{\mathbf{x}}}$$

$$= \mathbf{x}^T A^T P \mathbf{x} + \mathbf{x} P A \mathbf{x} = \mathbf{x}^T \left[A^T P + P A \right] \mathbf{x}$$

$$= \mathbf{x}^T \left[A^T P + P A \right] \mathbf{x} = -\mathbf{x}^T Q \mathbf{x} < 0 \iff Q > 0$$

donde $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$ es una matriz de diseño Q > 0 (matriz definida positiva).

$$A^T P + PA = -Q < 0$$

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/







Preliminares matemáticos

Ejemplo 1:

Considere el siguiente sistema dinámico:

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \pi \\ -e^{\pi} & -\frac{\pi}{88}e^{-\pi} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

Analizar la estabilidad del punto de equilibrio.

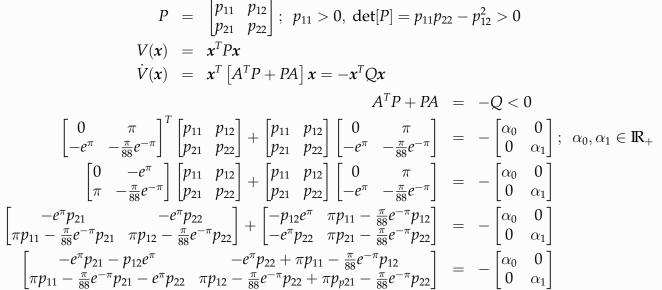


Robótica FG L(4)

BUAP







ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

$$\begin{bmatrix} -2e^{\pi}p_{12} & \pi p_{11} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{12} - e^{\pi}p_{22} \\ \pi p_{11} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{11} - e^{\pi}p_{22} & 2\pi p_{12} - 2\frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{22} \end{bmatrix} = -\begin{bmatrix} \alpha_0 & 0 \\ 0 & \alpha_1 \end{bmatrix}$$

Se generan un conjunto de ecuaciones para encontrar los valores de p_{ij} , para i = 1, 2 y j = 1, 2.

$$-2e^{\pi}p_{12} = -\alpha_0 \Rightarrow p_{12} = \frac{\alpha_0}{2e^{\pi}}$$

$$\pi p_{11} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{12} - e^{\pi}p_{22} = 0 \Rightarrow p_{11} = \frac{1}{88}\frac{\alpha_0}{2e^{2\pi}} + \frac{88}{2\pi^2}e^{2\pi}\left[\alpha_1 + \pi\frac{\alpha_0}{e^{\pi}}\right]$$

$$2\pi p_{12} - 2\frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{22} = -\alpha_1 \Rightarrow p_{22} = \frac{88}{2\pi}e^{\pi}\left[\alpha_1 + \pi\frac{\alpha_0}{e^{\pi}}\right]$$

Una forma típica de seleccionar a la matriz Q es que $\alpha_0 = \alpha_1 = 1$. Por lo tanto,

$$P = \begin{bmatrix} \frac{1}{88} \frac{1}{2e^{2\pi}} + \frac{88}{2\pi^2} e^{2\pi} \left[1 + \pi \frac{1}{e^{\pi}} \right] & \frac{\alpha_0}{2e^{\pi}} \\ \frac{\alpha_0}{2e^{\pi}} & \frac{88}{2\pi} \left[\alpha_1 + \pi \frac{\alpha_0}{e^{\pi}} \right] \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2711.4 & 0.021607 \\ 0.021607 & 368.1 \end{bmatrix}$$



Robótica FCE

DILAD





Licenciatura en Ingeniería Mecatrónica

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \pi \\ -e^{\pi} & -\frac{\pi}{88}e^{-\pi} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \pi x_2 \\ -e^{\pi}x_1 - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}x_2 \end{bmatrix}$$

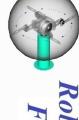
$$V(x_{1}, x_{2}) = \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}^{T} \begin{bmatrix} 2711.4 & 0.021607 \\ 0.021607 & 368.1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}$$

$$\dot{V}(x_{1}, x_{2}) = 2 \begin{bmatrix} x_{1} & x_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2711.4 & 0.021607 \\ 0.021607 & 368.1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \dot{x}_{1} \\ \dot{x}_{2} \end{bmatrix}$$

$$= 2 \begin{bmatrix} x_{1} & x_{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2711.4 & 0.021607 \\ 0.021607 & 368.1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \pi x_{2} \\ -e^{\pi} x_{1} - \frac{\pi}{88} e^{-\pi} x_{2} \end{bmatrix}$$

$$= -x_{1}^{2} - x_{2}^{2} = -\begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}^{T} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}$$

ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/



BUAP





Otro método:

$$V(x) = x^{T}Px = \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}^{T} \begin{bmatrix} p_{11} & p_{12} \\ p_{12} & p_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix} = p_{11}x_{1}^{2} + p_{22}x_{2}^{2} + 2p_{12}x_{1}x_{2}$$

$$\dot{V}(x_{1}, x_{2}) = 2p_{11}x_{1}\dot{x}_{1} + 2p_{22}x_{2}\dot{x}_{2} + 2p_{12}\dot{x}_{1}x_{2} + 2p_{12}x_{1}\dot{x}_{2}$$

$$= 2p_{11}x_{1} \pi x_{2} + 2p_{22}x_{2} \left[-e^{\pi}x_{1} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}x_{2} \right] + 2p_{12}\pi x_{2}^{2} + 2p_{12}x_{1} \left[-e^{\pi}x_{1} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}x_{2} \right]$$

$$= -2p_{12}e^{\pi}x_{1}^{2} - \left[2p_{22}e^{\pi} + 2p_{12}\frac{\pi}{88}e^{-\pi} - 2p_{11}\pi \right] x_{1}x_{2} - \left[2\frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{22} - 2\pi p_{12} \right] x_{2}^{2}$$

$$= \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}^{T} \begin{bmatrix} -2e^{\pi}p_{12} & \pi p_{11} - \frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{12} - e^{\pi}p_{22} \\ 2\pi p_{12} - 2\frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}$$

$$= -\begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}^{T} \underbrace{\begin{bmatrix} 2e^{\pi}p_{12} & e^{\pi}p_{22} + \frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{12} - \pi p_{11} \\ 2\frac{\pi}{88}e^{-\pi}p_{22} - 2\pi p_{12} \end{bmatrix}} \begin{bmatrix} x_{1} \\ x_{2} \end{bmatrix}$$

$$A^{TP} + PA = -Q$$



BUAP





ftp://ece.buap.mx/pub/profesor/FernandoReyes/Robotica/

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & \pi \\ -e^{\pi} & -\frac{\pi}{88}e^{-\pi} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$V(x_1, x_2) = \frac{1}{2}\beta_0 x_1^2 + \frac{1}{2}\beta_1 x_2^2 = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} \beta_0 & 0 \\ 0 & \beta_1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\dot{V}(x_1, x_2) = \beta_0 x_1 \dot{x}_1 + \beta_1 x_2 \dot{x}_2 = \beta_0 \pi x_1 x_2 + \beta_1 x_2 \left[-e^{\pi} x_1 - \frac{\pi}{88} e^{-\pi} x_2 \right]$$

$$= \beta_0 \pi x_1 x_2 - \beta_1 e^{\pi} x_1 x_2 - \beta_1 \frac{\pi}{88} e^{-\pi} x_2^2$$

$$= -\beta_0 \frac{\pi^2}{88} e^{-2\pi} x_2^2 \le 0$$

donde $\beta_0, \beta_1 \in \mathbb{R}_+$, y el parámetro β_1 se puede elegir en función de β_0 , por ejemplo: $\beta_1 = e^{-\pi}\beta_0\pi$. De esta forma, se asigna libremente (a conveniencia el valor de β_0).

$$\dot{V}(x_1, x_2) = -\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & \beta_0 \frac{\pi^2}{88} e^{-2\pi} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}^T \le 0$$

Por lo que se demuestra únicamente estabilidad del punto de equilibrio.





BUAP





Licenciatura en Ingeniería Mecatrónica