

# Introducción a Sistemas de Control

---

ALEJANDRO S. GHERSIN

# Sistemas en Espacio de Estados

El modelo en espacio de estados está dado por la ecuación diferencial de primer orden “ $n$ ” dimensional:

$$\frac{dx}{dt} = f(x, u, t)$$

LA motación es caótica,  
pero la vida es caótica

junto con la ecuación de salida

$$y = h(x, u, t)$$

donde

- $x(t) \in \mathbb{R}^n$  es el vector de estados y
- $u(t) \in \mathbb{R}^p$ , es el vector de entradas
- $y(t) \in \mathbb{R}^q$ , es el vector de salidas

---

"No podría ser más inteligente"



**Estado.** El estado de un sistema dinámico es el conjunto de variables más pequeño (llamadas *variables de estado*), de forma que el conocimiento de estas variables en  $t = t_0$ , junto con el conocimiento de la entrada para  $t \geq t_0$ , determinan completamente el comportamiento del sistema en cualquier  $t \geq t_0$ .

Obsérvese que el concepto de estado no está limitado a sistemas físicos. Es aplicable a sistemas biológicos, sistemas económicos, sistemas sociales y otros.

# Sistemas en Espacio de Estados

También se puede tener el caso donde ni la “ $f$ ”

---

$$\frac{dx}{dt} = f(x, u) \rightarrow \text{Sacamos el tiempo}$$

ni la “ $h$ ”

$$y = h(x, u)$$

dependen de “ $t$ ”.

# El caso lineal

## Lineal Tiempo Variante (LTV)

$$\dot{x} = f(x, u, t) = A(t)x + B(t)u$$

$$y = h(x, u, t) = C(t)x + D(t)u$$

→ ¿Esta es lineal?  
→ eliminar el  $t$  y si

## Lineal Tiempo Invariante (LTI)

$$\dot{x} = f(x, u) = Ax + Bu$$

$$y = h(x, u) = Cx + Du$$

# ¿Cómo se ve que es lineal?

*¿Cursa con Juan Gilibert?*

---

Existencia y Unicidad del problema a valores iniciales (PVI):

- Dado el PVI para el sistema autónomo

$$\dot{x}(t) = f(x, t) \text{ con } x(t_0) = x_0$$

con

existe una  $x_*(t)$  que es solución, y es única.

- Dada

$$\dot{x}(t) = f(x, u, t) \text{ con } x(t_0) = x_0 \text{ y } u(t) = u_*(t)$$

existe una  $x_*(t)$  que es solución de la ecuación diferencial y es única.

# ¿Cómo se ve que es lineal?

## Lineal Tiempo Variante (LTV): Control II y Control No Lineal

$$\dot{x} = A(t)x + B(t)u, x(t_0) = x_0$$

matrix de transición de los  
estados (Susana  
para los amigos)

$$y = C(t)x + D(t)u$$

$$x(t) = \boxed{\Phi(t, t_0)} x(t_0) + \int_{t_0}^t \Phi(t, t_0) B(\tau) u(\tau) d\tau$$

## Lineal Tiempo Invariante (LTI): Control I y Control II

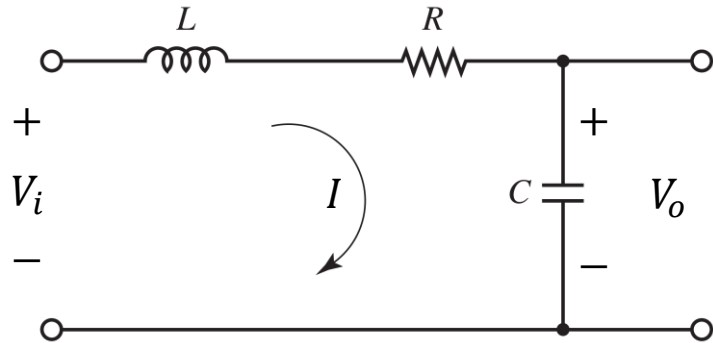
$$\dot{x} = Ax + Bu, x(t_0) = x_0$$

$$y = Cx + Du$$

Podemos usar la transformada de Laplace

# Un ejemplo simple

*Análisis de impedancias, como en ADC*



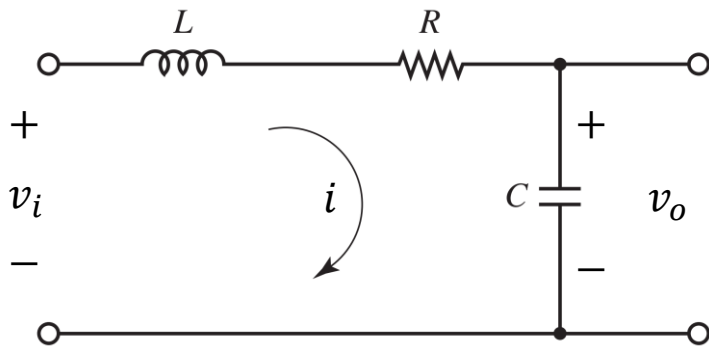
$$\frac{V_o(s)}{V_i(s)} = \frac{\frac{1}{sC}}{\frac{1}{sC} + sL + R}$$

$$\frac{1}{s^2 LC + sCR + 1} = \frac{\omega_n^2}{s^2 + 2\zeta\omega_n s + \omega_n^2}$$

$$\omega_n = \frac{1}{\sqrt{LC}}, \quad \zeta = \frac{\frac{R}{L}}{2\omega_n}$$



# Un ejemplo simple



Expresar el sistema  
en el espacio de  
estados

$$\begin{aligned}v_o &= v_C \\x_1 &= v_C, x_2 = i_L \\u &= v_i, y = x_1\end{aligned}$$

$$\frac{dv_C}{dt} = \frac{1}{C} i_C$$

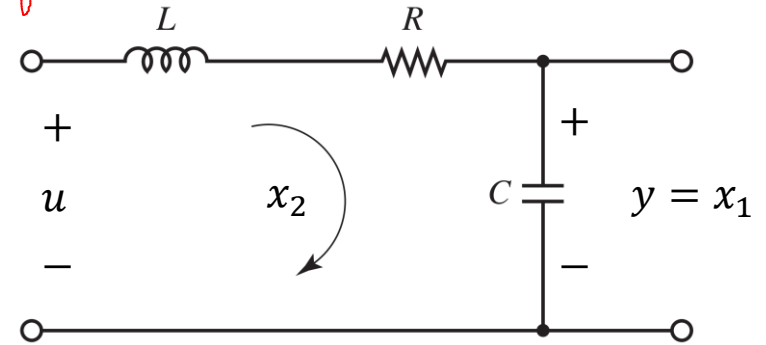
$$\frac{di_L}{dt} = \frac{1}{L} v_L$$

$$v_L = v_i - R i_L - v_C$$

$$i = i_R = i_C = i_L$$

# Un ejemplo simple

Se le va la moto de una forma...  
Elija creer q' es x q' sabe mucho más de  
lo q' es capaz de decirnos



$$\frac{dx_1}{dt} = \frac{1}{C} x_2$$

$$\frac{dx_2}{dt} = \frac{1}{L} (-x_1 - Rx_2 + u)$$

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{C} x_2 \\ \frac{1}{L} (-x_1 - Rx_2 + u) \end{bmatrix}$$

$$x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

$$\dot{x} = f(x, u)$$

# Un ejemplo simple

$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{C} x_2 \\ \frac{1}{L} (-x_1 - Rx_2 + u) \end{bmatrix}$	$\dot{x} = Ax + Bu$
$y = x_1$	$y = Cx + Du$
$A = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{C} \\ -\frac{1}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix}$	$B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1/L \end{bmatrix}$
$C = [1 \quad 0]$	$D = 0$

# Espacio de estados a transferencia

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

$$sX(s) - x(0) = AX(s) + BU(s)$$

$$y = Cx + Du$$

$$Y(s) = CX(s) + DU(s)$$

tiene gusto a  
Arroz y  
aves

$$(sI - A)X(s) = x(0) + BU(s)$$

$$X(s) = (sI - A)^{-1}[x(0) + BU(s)]$$

$$Y(s) = CX(s) + DU(s)$$

$$Y(s) = C\{(sI - A)^{-1}[x(0) + BU(s)]\} + DU(s)$$

$$Y(s) = \cancel{C(sI - A)^{-1}x(0)} + [C(sI - A)^{-1}B + D]U(s)$$

si  $x(0) = 0$

matrix de transferencia

va a ser tu  
mejor amiga

## Ejercicio:

Nota: hay q' saber pasar de la descripción en el espacio de estados (matrices  $A, B, C, D$ ) al método de las impedancias. Sacar la transferencia a partir de las matrices

$$sX(s) - x(0) = AX(s) + BU(s)$$

$$Y(s) = CX(s) + DU(s)$$

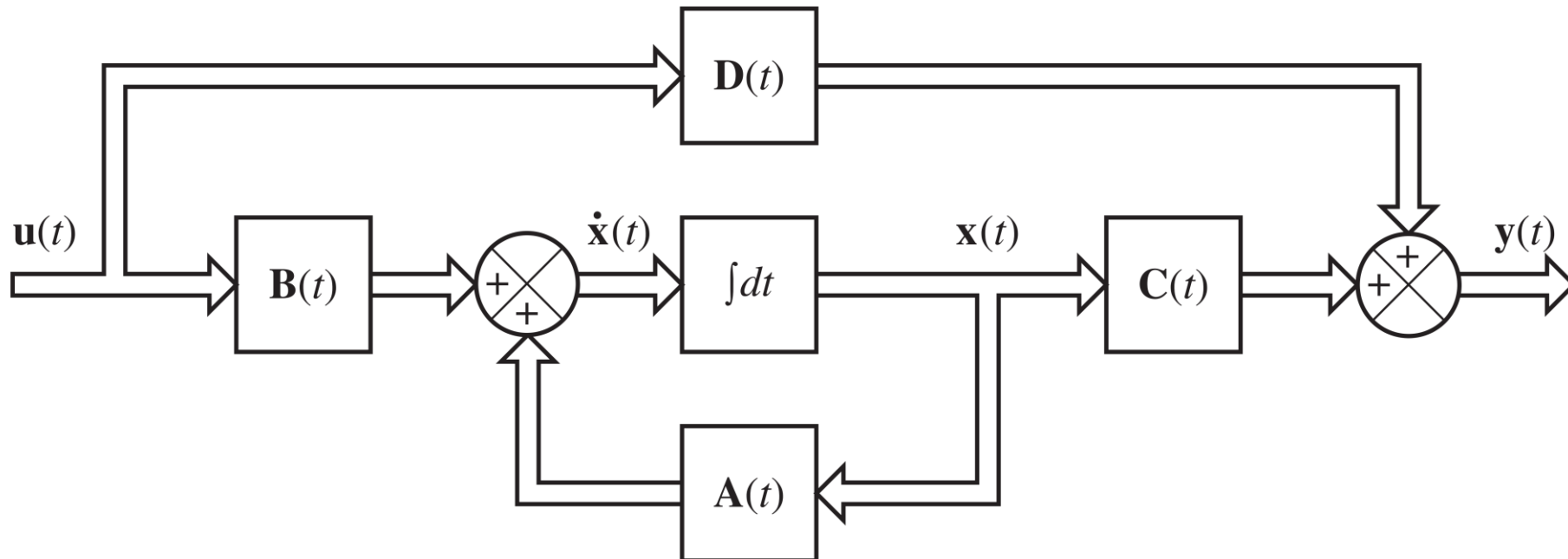
$$A = \begin{bmatrix} 0 & \frac{1}{C} \\ -\frac{1}{L} & -\frac{R}{L} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1/L \end{bmatrix}, C = [1 \quad 0], D = 0$$

Encontrar la expresión de la transferencia  $Y(s)/U(s)$  en función de  $A, B, C$  y  $D$  y mostrar que da lo mismo que la obtenida por el método de las impedancias.

# Modelos en Espacio de Estados:

En BLOQUES *NOTA: hay q' estar con la inversión de matrices*

$$\dot{\mathbf{x}}(t) = \mathbf{A}(t)\mathbf{x}(t) + \mathbf{B}(t)\mathbf{u}(t) \quad A^{-1} = \frac{(\text{adj}(A))^T}{\det(A)}$$
$$\mathbf{y}(t) = \mathbf{C}(t)\mathbf{x}(t) + \mathbf{D}(t)\mathbf{u}(t) \quad \text{¿qué era la adjunta?}$$



$$(\lambda I - A)^{-1} = \frac{(\text{Adj}(A))^T}{\det(\lambda I - A)} \quad \text{Veremos: } \left\{ \lambda I - \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{bmatrix} \right\}^{-1} = \begin{bmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \frac{\begin{bmatrix} c_{11} & c_{12} \\ c_{21} & c_{22} \end{bmatrix}^T}{\det(\lambda I - A)}$$

$$\det(\lambda I - A) = (\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) - a_{21}a_{12}$$

$$\rightarrow c_{11}: \begin{bmatrix} \cancel{(\lambda - a_{11})} & -a_{12} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} \end{bmatrix} \rightarrow c_{11} = \lambda - a_{22}$$

$$\rightarrow c_{22} = \lambda - a_{11}$$

$$\rightarrow c_{12} \rightarrow \begin{bmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} \\ -a_{21} & \cancel{\lambda - a_{22}} \end{bmatrix} \rightarrow (-1)(-a_{12}) = a_{12}$$

$$c_{21} \rightarrow c_{21} = a_{21}$$

$$\Rightarrow (\lambda I - A)^{-1} = \frac{1}{\det(\lambda I - A)} \begin{pmatrix} \lambda - a_{22} & a_{12} \\ a_{21} & \lambda - a_{11} \end{pmatrix}^T = \frac{1}{(\lambda - a_{11})(\lambda - a_{22}) - a_{12}a_{21}} \begin{pmatrix} \lambda - a_{22} & a_{21} \\ a_{12} & \lambda - a_{11} \end{pmatrix}$$

Acá nunca va a haber polinomios de grado  $n$  o más. Son funciones, estrictamente propias.

Si numerador y denominador tienen el mismo grado, decimos q' la transferencia es bipropia <sup>racionales</sup>

$$Y(s) = \underbrace{\left[ C(sI - A)^{-1} B + D \right]}_{\text{Transferencia, } G(s)} U(s)$$

A, B, C y D son Ctes

estrictamente  
propia  $\Rightarrow$

Si  $D=0 \Rightarrow G(s) = C(sI - A)^{-1} B \Rightarrow G(s)$  es estrictamente  
propia

$$\text{Si } D \neq 0 \Rightarrow G(s) = C(sI - A)^{-1} B + D = C \cdot \underbrace{mep(s)}_{\substack{\text{matrix con} \\ \text{transferencias} \\ \text{estrictamente} \\ \text{propias}}} \underbrace{B}_{\substack{\text{pol. característico} \\ \text{(orden } m)}} \frac{1}{d(s)} + D = \frac{C \cdot mep(s) B + \underbrace{d(s)}_{\substack{\text{aparece un término} \\ \text{de orden } m}} \cdot D}{d(s)}$$

La cuestión es que si  $D \neq 0$   $G(s)$  tiene transferencias bipropias

NOTA: los autovalores de A son las raíces del polinomio característico y van a ser los polos del sistema



# Fenómenos No Lineales

Problema de existencia y unicidad (sistema autónomo):

---

Dado siguiente problema de valores iniciales:

$$\frac{dx}{dt} = f(x) \qquad x(t_o) = x_o$$

¿Qué le tengo que pedir a la “ $f(x)$ ” como requisito para que tenga sentido práctico como modelo en ingeniería?

Ejemplos que complican:

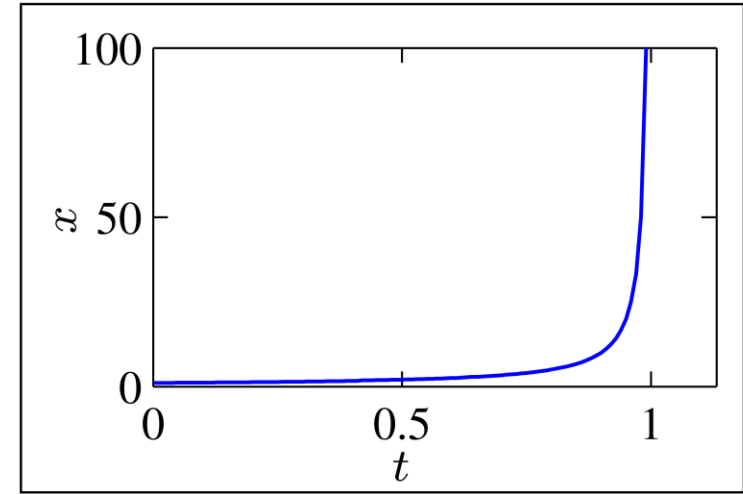
# Comportamiento dinámico: Fenómenos no lineales

## Finite escape time

Let  $x \in \mathbb{R}$  and consider the differential equation

$$\frac{dx}{dt} = x^2 \quad x(0) = 1$$

verify that the function  $x(t) = \frac{1}{1-t}$



satisfies the differential equation and that it also satisfies the initial condition.

the solution goes to infinity as  $t$  goes to 1.

this system has *finite escape time*

the solution exists only in the time interval  $0 \leq t < 1$

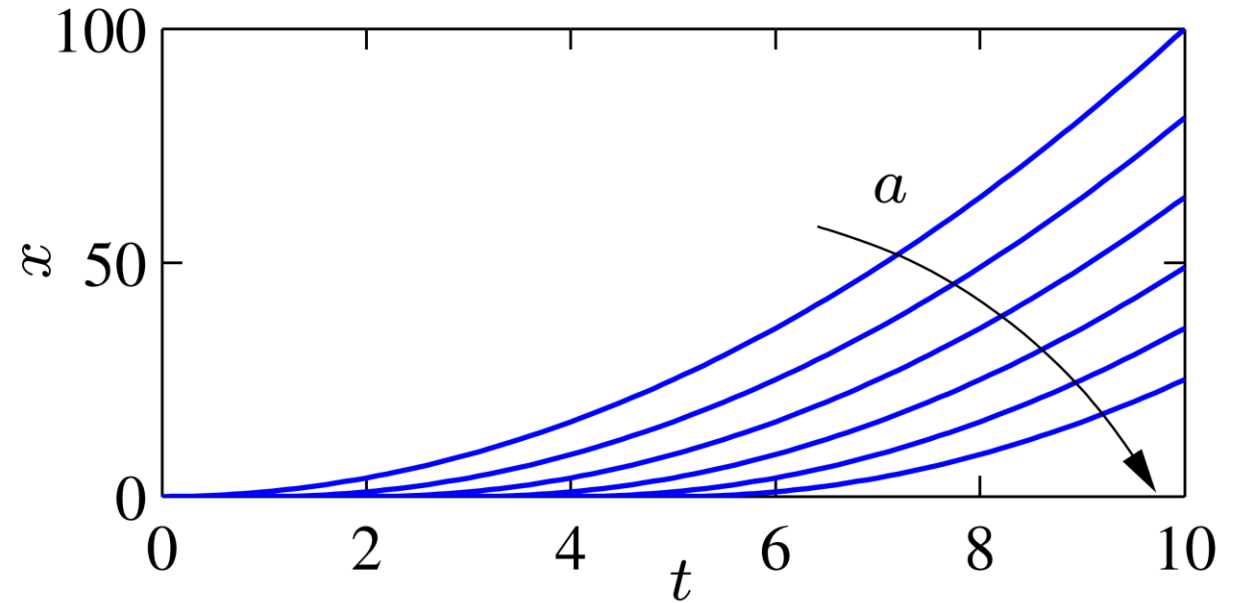
# Comportamiento dinámico: Fenómenos no lineales

## Nonunique solution

$$\frac{dx}{dt} = 2\sqrt{x} \quad x(0) = 0$$

$$x(t) = \begin{cases} 0 & \text{if } 0 \leq t \leq a \\ (t - a)^2 & \text{if } t > a \end{cases}$$

$$\frac{dx}{dt} = \begin{cases} 0 & \text{if } 0 \leq t \leq a \\ 2(t - a) & \text{if } t > a \end{cases}$$



# Existencia y Unicidad: Lipschitz

---

There may be difficulties even with simple differential equations.

Existence and uniqueness can be guaranteed by requiring *Lipschitz continuity*.

The function  $F$  for some fixed  $c \in \mathbb{R}$ ,

$$\|F(x) - F(y)\| < c\|x - y\| \quad \text{for all } x, y,$$

A sufficient condition for a function to be Lipschitz is that the Jacobian  $\partial F/\partial x$  is uniformly bounded for all  $x$ . The difficulty in Example 5.2 is that the derivative  $\partial F/\partial x$  becomes large for large  $x$ , and the difficulty in Example 5.3 is that the derivative  $\partial F/\partial x$  is infinite at the origin.

## Solución de la Ec. de Estados vía Laplace (para hacer el TPO1):

Caso Escalar:

$$\dot{x} = ax$$

$$sX(s) - x(0) = aX(s)$$

$$X(s) = \frac{x(0)}{s - a} = (s - a)^{-1}x(0)$$

$$x(t) = e^{at}x(0)$$

Caso Vectorial:

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

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

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

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

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

Esta es la

EXPONENCIAL  
MATRICIAL

$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} = \frac{\mathbf{I}}{s} + \frac{\mathbf{A}}{s^2} + \frac{\mathbf{A}^2}{s^3} + \dots$$

$$\mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}] = \mathbf{I} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots = e^{\mathbf{A}t}$$

Muy parecido a cómo extendíamos la función exponencial a los números complejos

# Solución de la Ecuación de Estados vía Laplace

$$(sI - A) \left( \frac{I}{s} + \frac{A}{s^2} + \frac{A^2}{s^3} + \frac{A^3}{s^4} + \dots \right) = s \left( \frac{I}{s} + \frac{A}{s^2} + \frac{A^2}{s^3} + \frac{A^3}{s^4} + \dots \right) - A \left( \frac{I}{s} + \frac{A}{s^2} + \frac{A^2}{s^3} + \frac{A^3}{s^4} + \dots \right)$$

$$\left( I + \cancel{\frac{A}{s}} + \cancel{\frac{A^2}{s^2}} + \cancel{\frac{A^3}{s^3}} + \frac{A^4}{s^4} \right) - \left( \cancel{\frac{A}{s}} + \cancel{\frac{A^2}{s^2}} + \cancel{\frac{A^3}{s^3}} + \frac{A^4}{s^4} + \dots \right) = I$$

$$\left( \frac{I}{s} + \frac{A}{s^2} + \frac{A^2}{s^3} + \frac{A^3}{s^4} + \dots \right) = (sI - A)^{-1}$$

Esta es la

EXPONENCIAL  
MATRICIAL

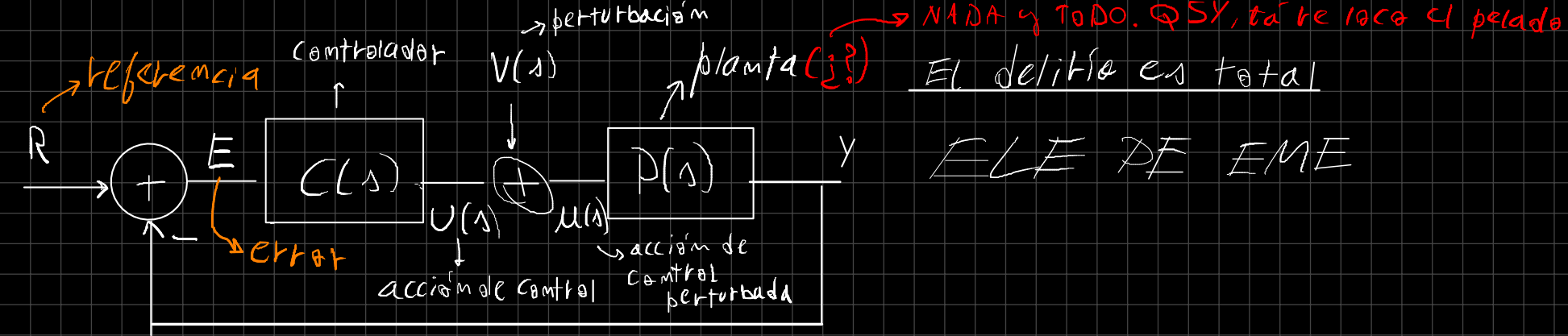
$$(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} = \frac{\mathbf{I}}{s} + \frac{\mathbf{A}}{s^2} + \frac{\mathbf{A}^2}{s^3} + \dots$$

$$\mathcal{L}^{-1}[(s\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}] = \mathbf{I} + \mathbf{A}t + \frac{\mathbf{A}^2 t^2}{2!} + \frac{\mathbf{A}^3 t^3}{3!} + \dots = e^{\mathbf{A}t}$$

# Nota Sobre la Exponencial Matricial

---

- Se define como una serie sobre la cual, al igual que en el caso de la exponencial escalar, se prueba la convergencia. En lo relativo a nuestro curso, daremos esta prueba por válida.
- Para el TPO1 se calculará la exponencial matricial a través de la transformada inversa de Laplace de la inversa de  $(sI-A)$ , la cual existe ***para casi todo "s"***.
- Sobre la base de la exponencial matricial sacamos conclusiones de estabilidad.
- Es conveniente diagonalizar la matriz "A" o llevarla a la forma de Jordan para calcular la exponencial matricial.



Hacemos unas cuentas:  $C(s) = \frac{m_c(s)}{d_c(s)} \quad \bigg| \quad P(s) = \frac{m_p(s)}{d_p(s)}$

$E = R - Y \quad Y = P \cdot C \cdot E \rightarrow$  sin el ruido (superposición)

Nota:  $L(s) = P(s) \cdot C(s) \rightarrow$  transferencia de lazo abierto

$\rightarrow E = R - Y = R - PC E \rightarrow (1 + PC) E = R \rightarrow E = \boxed{\frac{1}{1 + PC}} \cdot R$

→ función de sensibilidad

luego  $Y = P \cdot C \cdot E = \frac{P \cdot C}{1 + P \cdot C} \cdot R = \frac{L}{1 + L} R$

$S(s) = \frac{1}{1 + PC} = \frac{1}{1 + L}$

$\rightarrow \frac{Y}{E} = \frac{L}{1 + L} = T(s)$

↓

Sensibilidad complementaria

→ tiró esta chersim



Tarea: 1. describir  $S(s)$  de la siguiente forma

$$S(s) = \frac{m_s(s)}{\lambda(s)}$$

$\lambda(s) \rightarrow$  polinomio característica  
de lazo cerrado

Poner todo en función de  
 $m_c(s)$ ,  $d_c(s)$ ,  $m_p(s)$  y  $d_p(s)$

$\lambda(s)$  tiene q' ser un polinomio

b)  $T(s) = \frac{m_t(s)}{\lambda(s)} \rightarrow$  Idem acá'

2) calcular la transferencia  $A(s) = \frac{U(s)}{R(s)} \rightarrow$  acción de control

b) calcular  $\frac{U(s)}{V(s)}$  (Spoiler:  $S(s) = \frac{V(s)}{U(s)}$ )

c) calcular  $\frac{Y(s)}{V(s)}$

Para el Lunes q' viene tener algún enterno instalada

# Solución Forzada en el Tiempo

25/8: hay parámetros acá, pero esta filmína va a volver

Dada:

$$\frac{dx}{dt} = Ax + Bu \quad \text{con} \quad x(0) = x_0$$

Queremos ver que:

$$x(t) = e^{At}x(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)}Bu(\tau)d\tau$$

Tiene como derivada temporal a:

$$\frac{dx}{dt} = Ae^{At}x(0) + \int_0^t Ae^{A(t-\tau)}Bu(\tau)d\tau + Bu(t)$$

# Solución Forzada

Regla de Leibniz (Teorema fundamental del cálculo):

$$x(t) = e^{At}x(0) + \int_0^t e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau$$

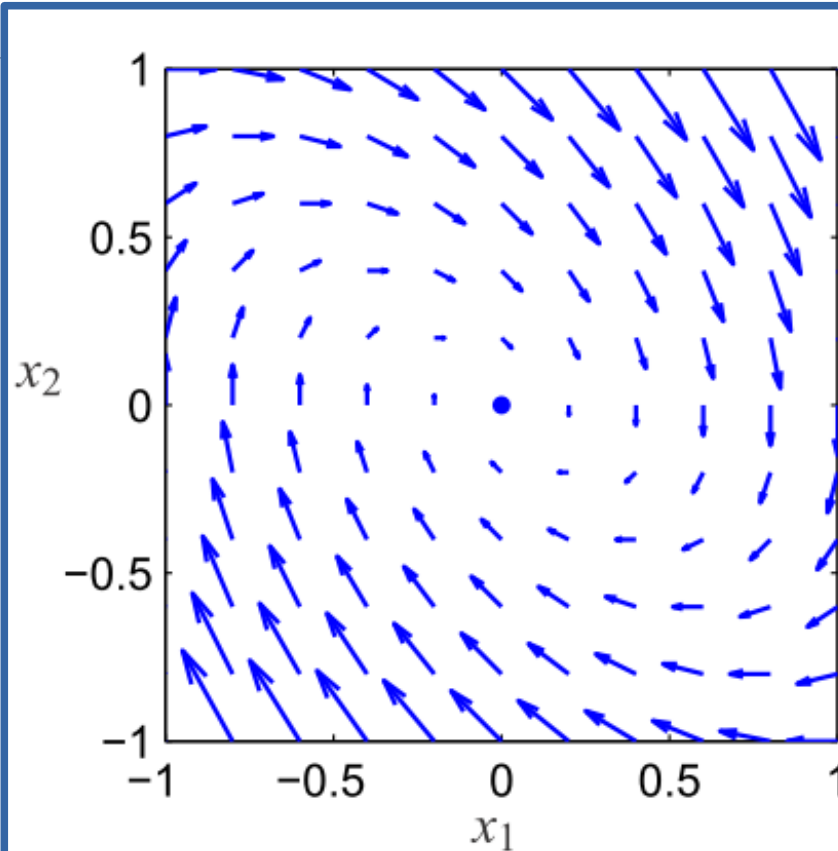
$$\frac{d}{dt} \int_{f(t)}^{g(t)} H(t, \tau) d\tau = H(t, g(t)) \dot{g}(t) - H(t, f(t)) \dot{f}(t) + \int_{f(t)}^{g(t)} \frac{\partial}{\partial t} H(t, \tau) d\tau$$

$$\frac{d}{dt} \left[ \int_0^t e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau \right] = e^{A(t-t)} Bu(t) - 0 + \int_0^t A e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau$$

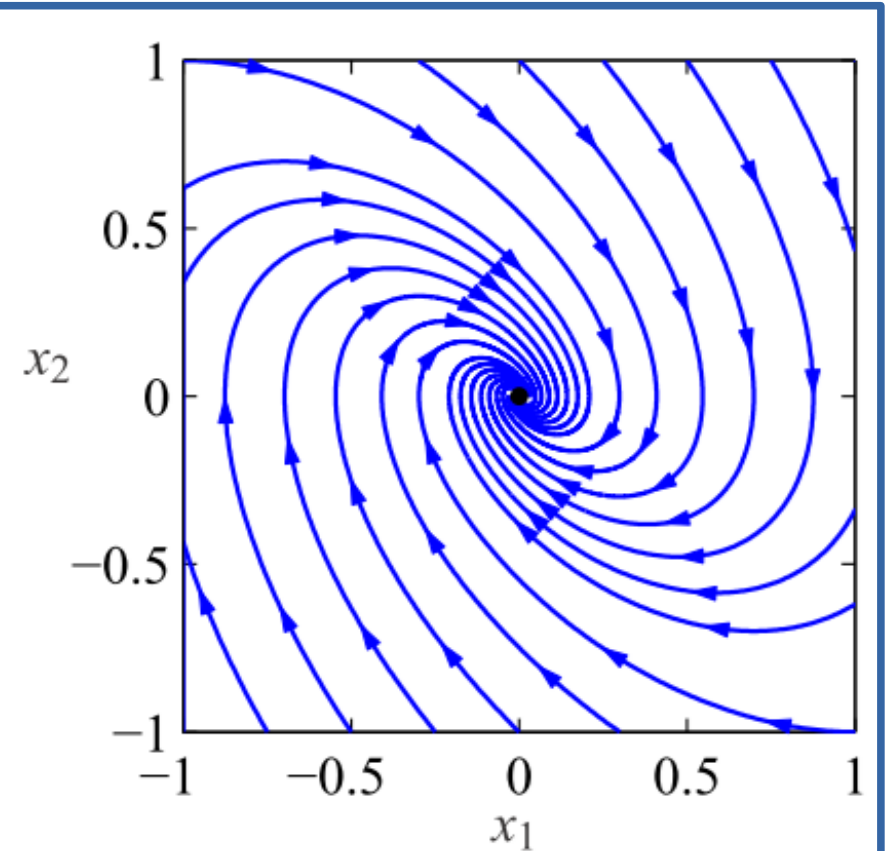
$$= \int_0^t A e^{A(t-\tau)} Bu(\tau) d\tau + Bu(t)$$

# Campo Vectorial y Retrato de Fase

$$\frac{dx}{dt} = F(x)$$

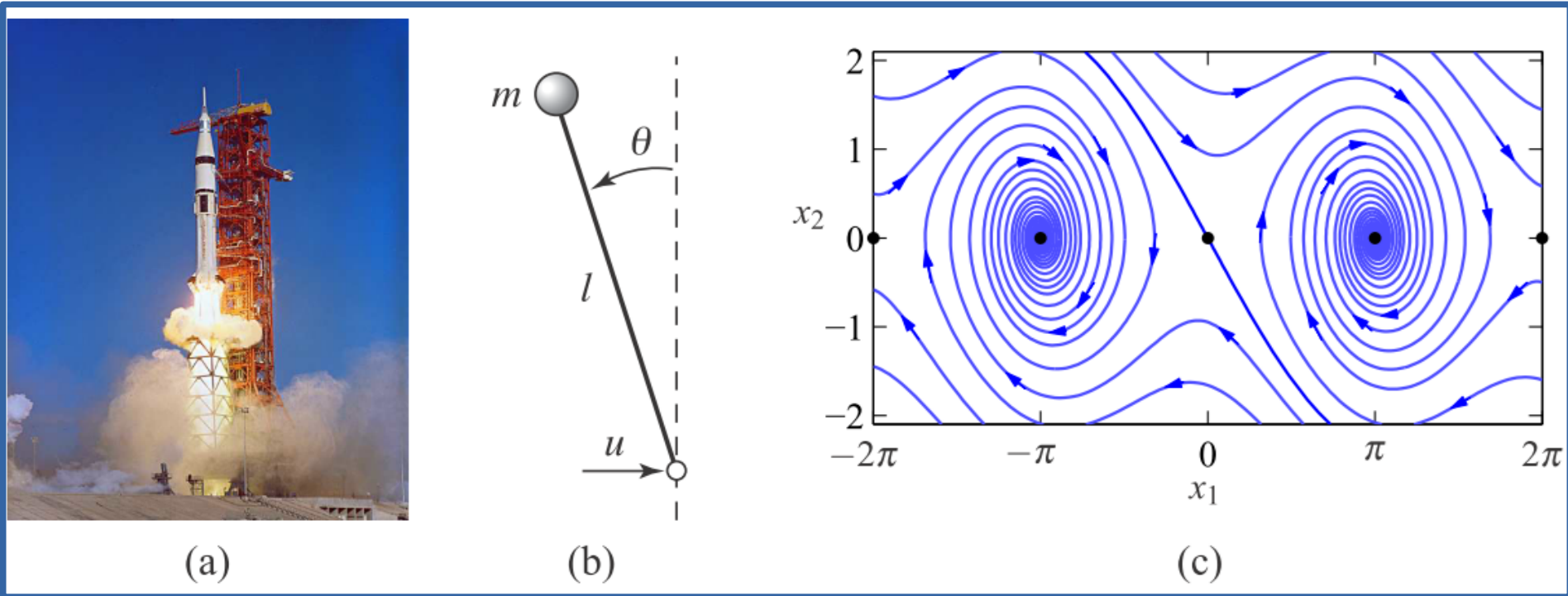


(a) Vector field



(b) Phase portrait

# Campo Vectorial y Retrato de Fase



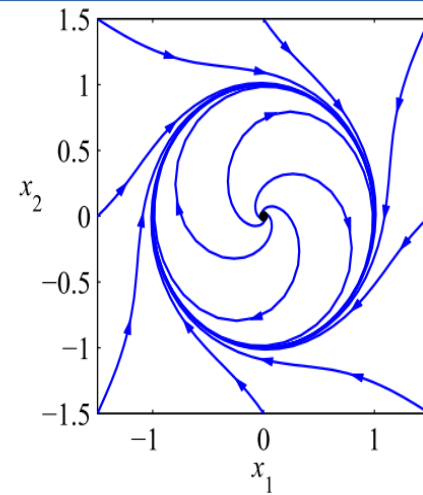
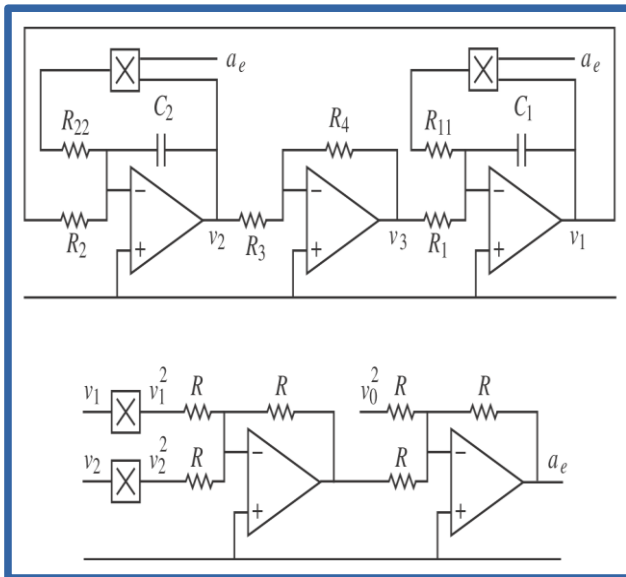
$$\frac{dx}{dt} = \begin{pmatrix} x_2 \\ \sin x_1 - cx_2 + u \cos x_1 \end{pmatrix}$$

$$mgl/J_t = 1 \text{ and } l/J_t = 1$$

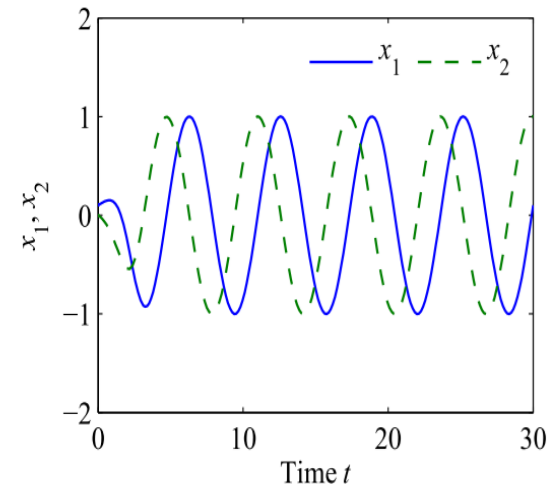
$$x_e = \begin{pmatrix} \pm n\pi \\ 0 \end{pmatrix}$$

## Campo Vectorial y Retrato de Fase

$$\frac{dx_1}{dt} = x_2 + x_1(1 - x_1^2 - x_2^2), \quad \frac{dx_2}{dt} = -x_1 + x_2(1 - x_1^2 - x_2^2)$$

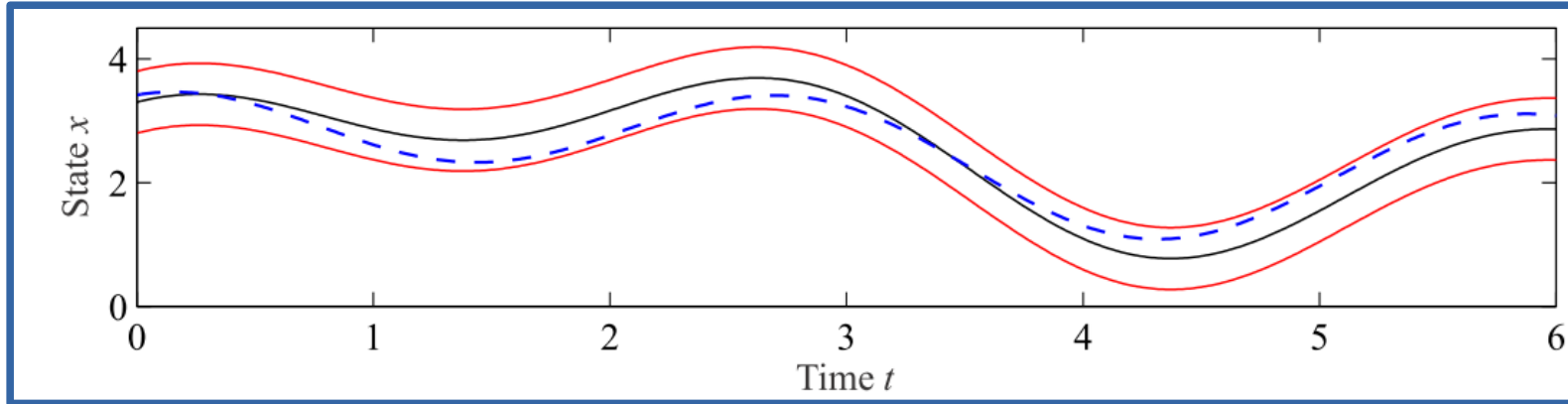


(a)



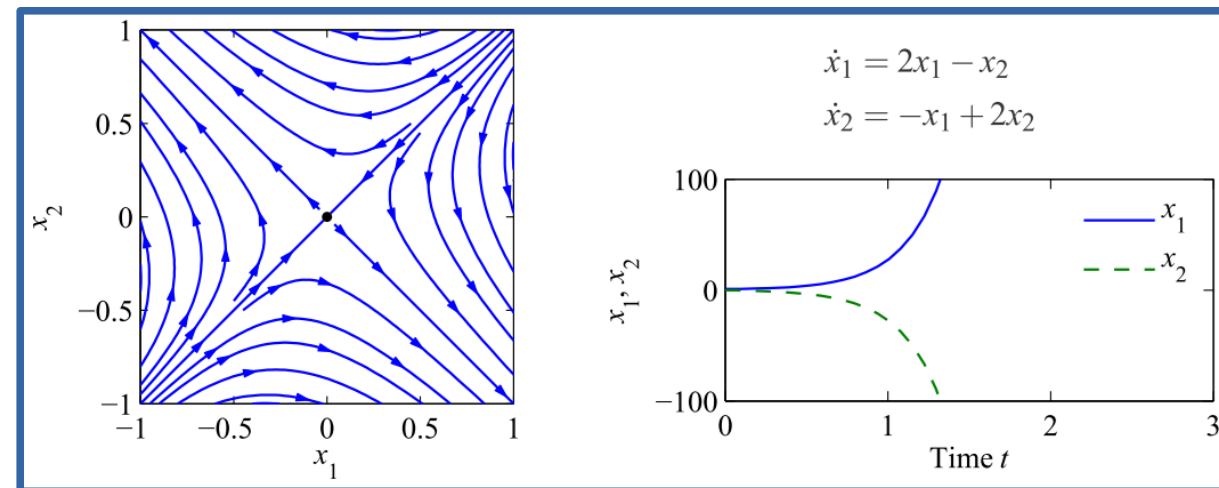
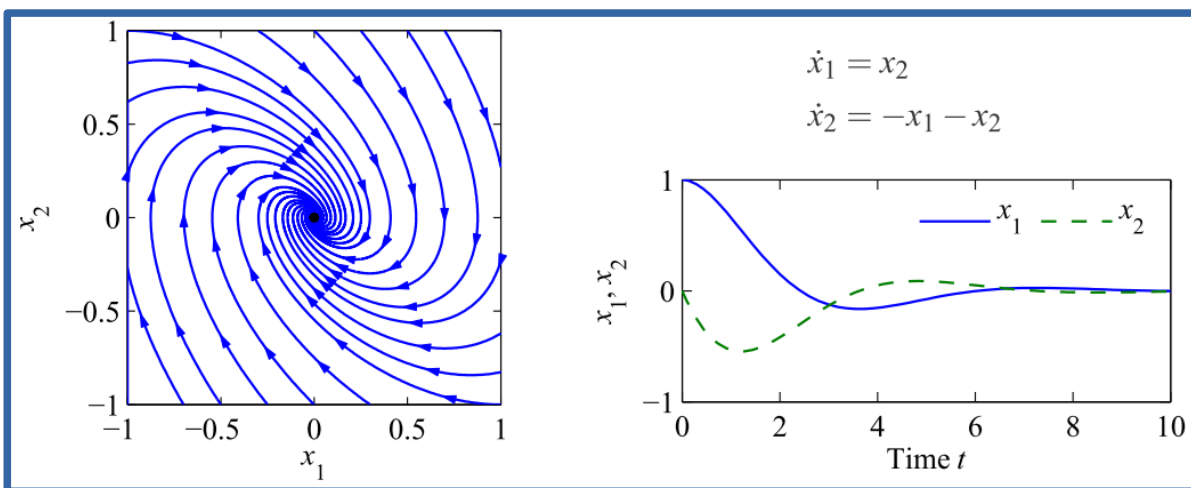
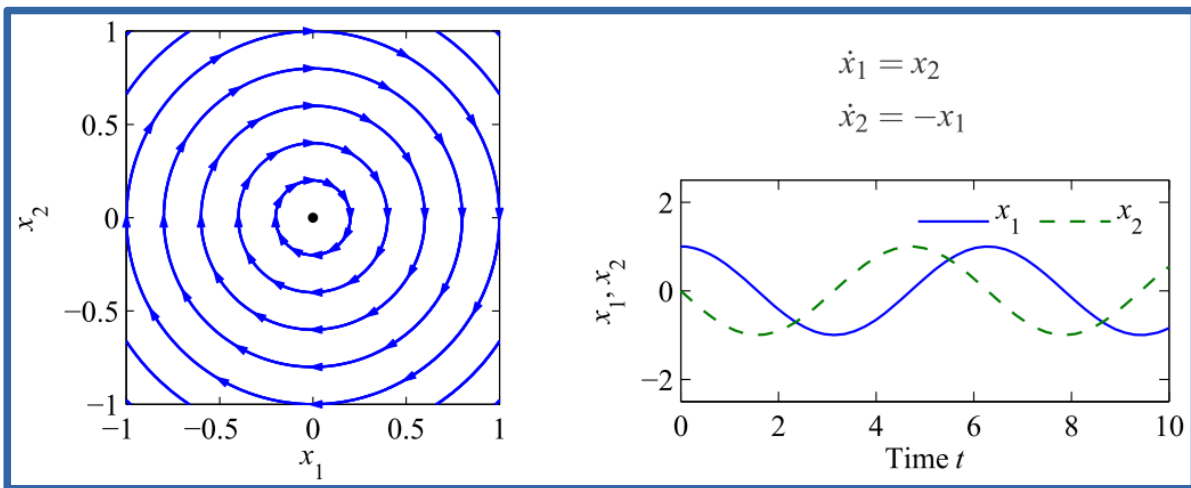
(b)

## Estabilidad



$$\|b - a\| < \delta \quad \implies \quad \|x(t; b) - x(t; a)\| < \varepsilon \quad \text{for all } t > 0$$

## Campo Vectorial y Retrato de Fase





## Estabilidad de Sistemas Nolineales: Aproximación lineal

$$\frac{dx}{dt} = \begin{pmatrix} x_2 \\ \sin x_1 - \gamma x_2 \end{pmatrix}$$

$$x = (0, 0)$$

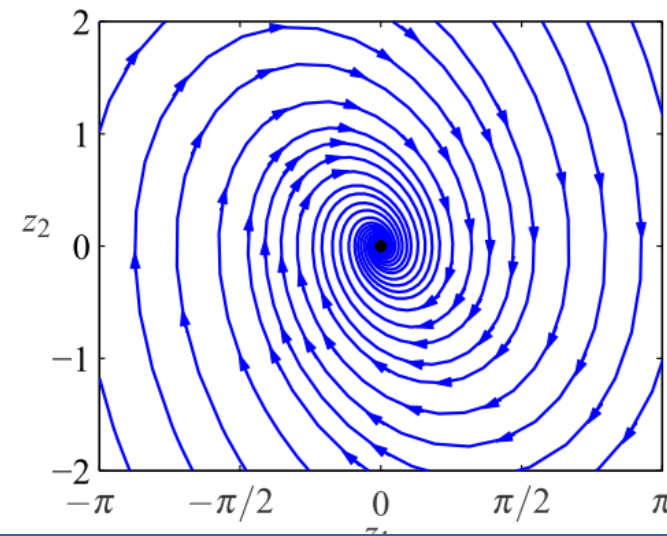
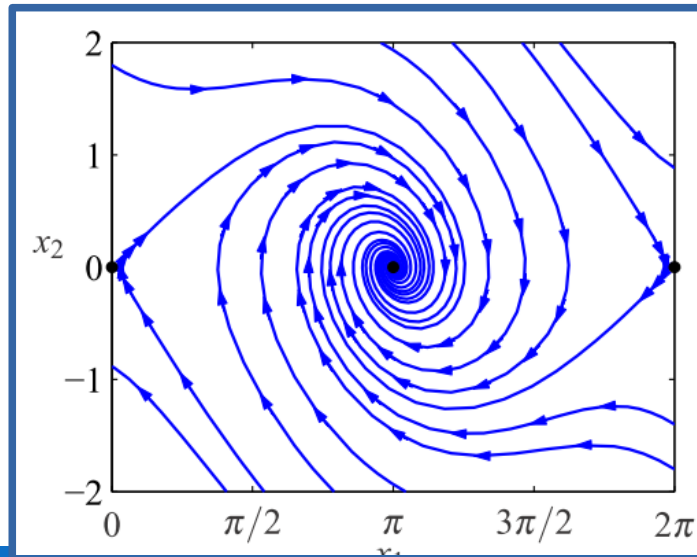
$$\frac{dx}{dt} = \begin{pmatrix} x_2 \\ x_1 - \gamma x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & -\gamma \end{pmatrix} x$$

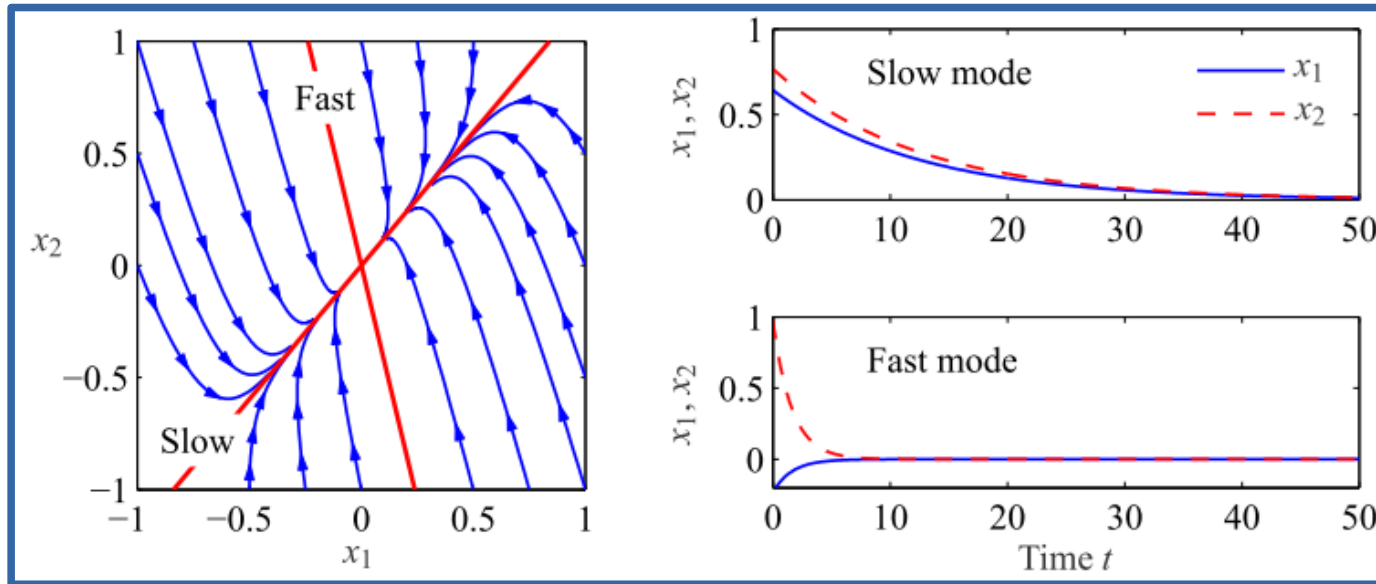
$$\sin(\pi + \theta) = -\sin \theta \approx -\theta$$

$$\cos(\pi + \theta) = -\cos(\theta) \approx -1.$$

$$x = (\pi, 0)$$

$$\frac{dz}{dt} = \begin{pmatrix} z_2 \\ -z_1 - \gamma z_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & -\gamma \end{pmatrix} z$$





$$Av = \lambda v.$$

$$e^{At}v = \left(I + At + \frac{1}{2}A^2t^2 + \dots\right)v = v + \lambda tv + \frac{\lambda^2 t^2}{2}v + \dots = e^{\lambda t}v.$$

# Puntos de Equilibrio

---

Dado un sistema

$$\dot{x} = f(x, u)$$

si  $x_e, u_e$  son tales que  $f(x_e, u_e) = 0$  entonces representan un punto de equilibrio.

- Si el sistema tiene como condiciones iniciales a  $x_e, u_e$  entonces el mismo permanecerá en ese punto.
- En torno a esos valores, se llevará a cabo la linealización.

# Linealización Jacobiana

$$\begin{aligned} \frac{dx}{dt} &= f(x, u), & x \in \mathbb{R}^n, u \in \mathbb{R}, & \quad x = x_e, u = u_e \\ y &= h(x, u), & y \in \mathbb{R}, \end{aligned}$$

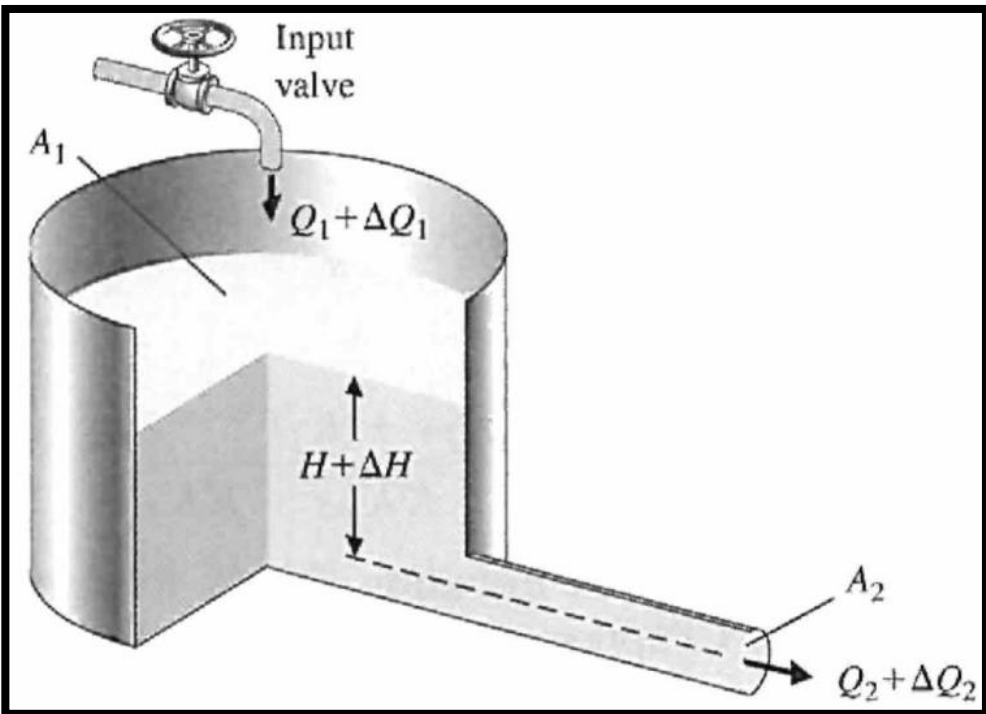
$$z = x - x_e, \quad v = u - u_e, \quad w = y - h(x_e, u_e)$$

$$A = \left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{(x_e, u_e)}, \quad B = \left. \frac{\partial f}{\partial u} \right|_{(x_e, u_e)}, \quad C = \left. \frac{\partial h}{\partial x} \right|_{(x_e, u_e)}, \quad D = \left. \frac{\partial h}{\partial u} \right|_{(x_e, u_e)}$$

$$\frac{dz}{dt} = Az + Bv, \quad w = Cz + Dv$$

# Linealización: Ejemplo del tanque de agua

Ejemplo Dorf pág. 94 (125 pdf 13ra Ed.)



**Densidad y  
Gravedad:**

$$\rho = 1000 \frac{kg}{m^3}$$

$$g = 9,81 \frac{m}{s^2}$$

**Secciones  
transversales:**

$$A_1 = \frac{\pi}{4} m^2$$

$$A_2 = \frac{\pi}{400} m^2$$

**Valores de  
equilibrio:**

$$H^* = 1m$$

$$Q^* = 34,77 \frac{kg}{s}$$

# Linealización: Ejemplo Tanque

Masa de agua:	$m = \rho A_1 H$
<u>Variación de masa:</u> Derivada con respecto al tiempo.	$\dot{m} = \rho A_1 \dot{H}$ $\dot{m} = Q_1 - Q_2$
<u>Bernoulli:</u> Balance de energías	$\frac{1}{2} \rho v_1^2 + P_1 + \rho g H = \frac{1}{2} \rho v_2^2 + P_2$
Simplificaciones:	$P_1 = P_2 = 0$ , porque son presiones relativas y $v_1 = 0$ se desprecia, por ser “chica”.
Por definición:	$Q_2 = \rho A_2 v_2$
De donde se obtiene:	$gH = \frac{1}{2} v_2^2$ $v_2 = \sqrt{2g} \cdot \sqrt{H}$

# Linealización: Ejemplo Tanque

---

Derivada de la masa con respecto al tiempo:

$$\begin{aligned}\dot{m} &= \rho A_1 \dot{H} \\ \dot{m} &= Q_1 - \rho A_2 v_2 \\ v_2 &= \sqrt{2g} \cdot \sqrt{H}\end{aligned}$$

Operando sobre la ecuación anterior:

$$\begin{aligned}\rho A_1 \dot{H} &= Q_1 - \rho A_2 v_2 \\ \dot{H} &= - \left( \frac{A_2}{A_1} \sqrt{2g} \right) \sqrt{H} + \frac{1}{\rho A_1} Q_1\end{aligned}$$

# Linealización: Ejemplo Tanque

$$\dot{H} = -\left(\frac{A_2}{A_1}\sqrt{2g}\right)\sqrt{H} + \frac{1}{\rho A_1}Q_1$$

$k_1 = -\left(\frac{A_2}{A_1}\sqrt{2g}\right)$	$k_2 = \frac{1}{\rho A_1}$
$k_3 = \rho\sqrt{2g}A_2$	$x = H$
$u = Q_1$	$y = Q_2$

$$\dot{x}(t) = f(x, u) = k_1\sqrt{x(t)} + k_2u(t)$$

$$y = h(x, u) = k_3\sqrt{x}$$



# Linealización: Ejemplo Tanque

Simplificamos el problema:

$$k_1 = -1, k_2 = k_3 = 1$$

$$\dot{x}(t) = f(x, u) = -\sqrt{x(t)} + u(t)$$

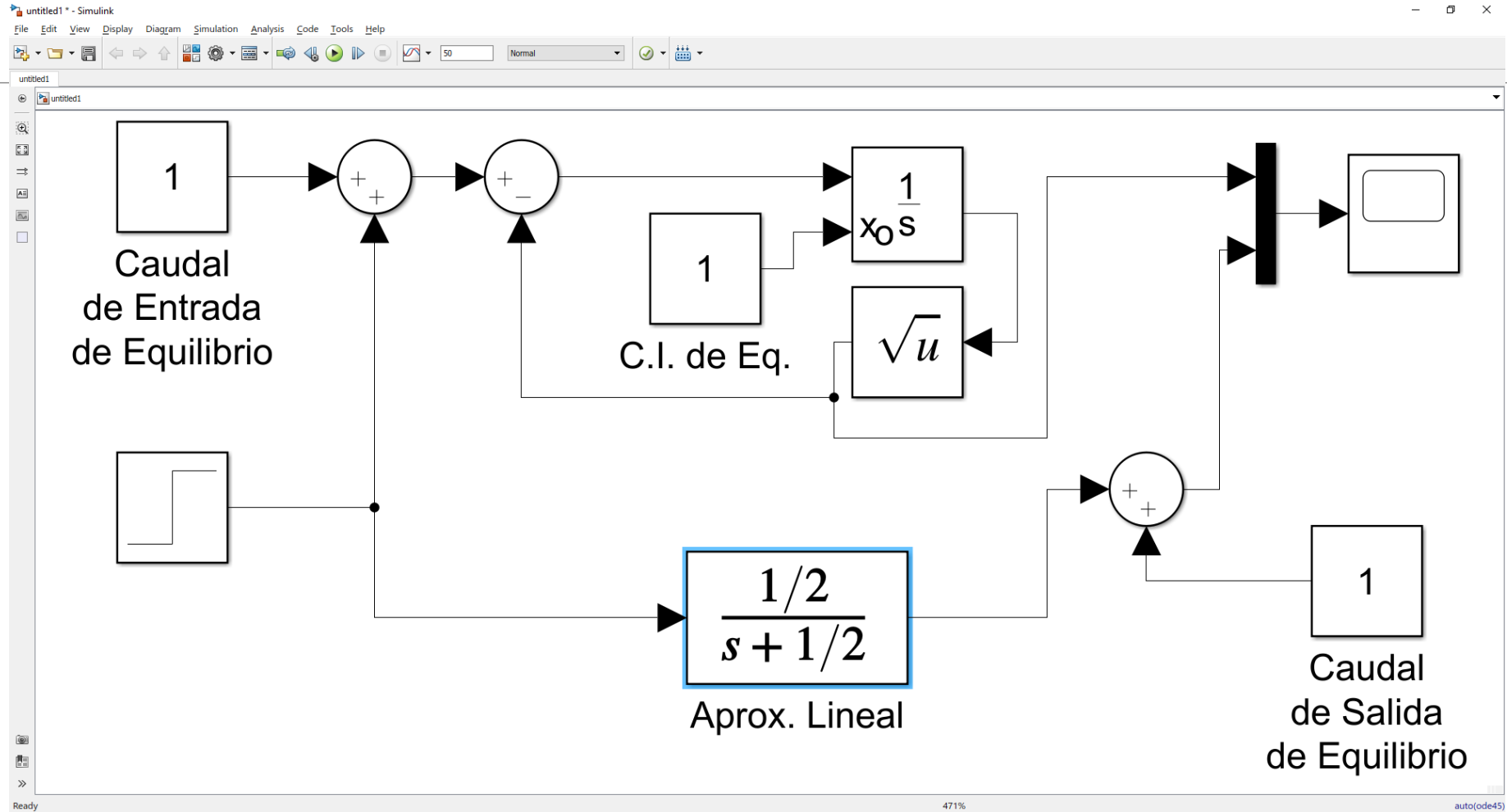
$$y = h(x, u) = \sqrt{x}$$

Para  $x_e = 1, u_e = 1, y_e = 1$ , la linealización queda:

$$\begin{aligned}\dot{z} &= -\frac{1}{2}z + v \\ w &= \frac{1}{2}z\end{aligned}$$

- Verificar el resultado como ejercicio.
- Calcular el valor de  $x_e$  y de  $y_e$  para un  $u_e$  genérico.

# Simulink del Problema



# Gráfico de la Simulación, no lineal vs. Linealizado.

