





Dr. Magnus Egerstedt Professor School of Electrical and Computer Engineering

Control of Mobile Robots

Module 3 Linear Systems



How make mobile robots move in effective, safe, predictable, and collaborative ways using modern control theory?

В этой лекции изучаем:

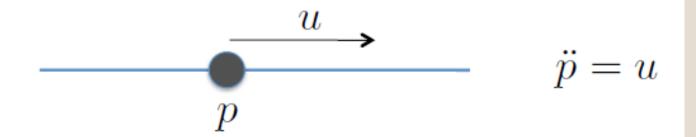
- «Модель линейной системы управления (ЛСУ).
- ∘Примеры ЛСУ: движение точ.массы, круиз контроль.
- Линеаризация нелинейных систем.
- Аналитическое решение линейных систем. Матрица перехода.
- Свойство СУ: Управляемость. Критерий управляемости

Почему линейные системы ?

- ∘Простота ЛСУ.
- Богатство ЛСУ: круиз контроль.
- Возможность линеаризации нелинейных систем.
- Возможность получения аналитического решения линейных систем. Изучение свойств СУ. Возможность на простых моделях проиллюстрировать важные свойства систем управления: управляемость, наблюдаемость.

Простейшая модель ЛСУ

• Уравнение движения точечной массы



• Попробуем записать его в универсальной форме:

$$\begin{array}{ccc} x_1 = p & & \dot{x}_1 = x_2 \\ x_2 = \dot{p} & \Rightarrow & \dot{x}_2 = u \end{array}$$

Модель движения точечной массы

$$\begin{aligned}
\dot{x}_1 &= x_2 \\
\dot{x}_2 &= u
\end{aligned} \qquad x = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

• Рассмотрим векторную переменную состояния х

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

$$y = p = x_1 = [1 0] x$$

Линейная система управления (ЛСУ)

$$\dot{x} = \begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_2 \\ u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u$$

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

В общем виде это можно переписать

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

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

Модель ЛСУ в общем виде

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

• Это и есть линейная система управления, определенная в пространстве состояний (фазовом пространстве) х

$$\begin{cases} x \in \Re^n & A: n \times n \\ u \in \Re^m & \Rightarrow B: n \times m \\ y \in \Re^p & C: p \times n \end{cases}$$

$$\dot{x} = A \quad x + B \quad u$$

$$n \times 1 \quad (n \times n)(n \times 1)(n \times m)(m \times 1)$$

$$n \times 1 \quad n \times 1$$

$$y = C \quad x$$

$$p \times 1 \quad (p \times n)(n \times 1)$$

$$n \times 1$$

ЛСУ как частный случай СУ

```
x — состояние (параметры состояния)
y — выход (наблюдаемые параметры)
u — управление \langle управляемые параметры \rangle
                   \dot{x} = Ax + Bu
      u
                   y = Cx
```

Еще примеры...Управление в 2D

Еще примеры...Круиз-контроль

$$\dot{v} = \frac{c}{m}u - \gamma v$$

• Если мы измеряем скорость, то имеем такую систему:

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

 $y = Cx$, $A = -\gamma$, $B = \frac{c}{m}$, $C = 1$

 Если мы измеряем местоположение х, то имеем то же уравнение. но с другой матрицей

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & -\gamma \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 \\ c/m \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Еще примеры... Маятник

• 2-й закон Ньютона дает модель:



$$\ddot{\theta} = -rac{g}{\ell}\sin(\theta) + cu$$

$$\theta \ll 1 \Rightarrow \sin \theta \approx \theta$$

 $oldsymbol{\cdot}$ Для небольших углов $\dot{x} = Ax + Bu, \; y = Cx$ можно использовать ЛСУ

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -g/\ell & 0 \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} 0 \\ c \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Линеаризация

• Для нелинейной СУ имеем:

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

 предположим, что мы хотим получить линейную модель, которая хорошо описывает поведение системы вблизи некоторой точки:

$$(x_o, u_o) \rightarrow (x = x_o + \delta x, u = u_o + \delta u)$$

• Тогда уравнение движения можно переписать в следующем виде:

$$\dot{\delta}x = \dot{x} - \dot{x}_o = \dot{x} = f(x_o + \delta x, u_o + \delta u)$$

Линеаризация

$$\dot{\delta}x = f(x_o + \delta x, u_o + \delta u)$$

разложение в ряд Тейлора:

$$= f(x_o, u_o) + \underbrace{\frac{\partial f}{\partial x}(x_o, u_o)\delta x}_{A} + \underbrace{\frac{\partial f}{\partial u}(x_o, u_o)\delta u}_{B} + \text{H.O.T}$$

$$y = h(x_o + \delta x) = h(x_o) + \frac{\partial h}{\partial x}(x_o)\delta x + \text{H.O.T}$$

примем допущение:

$$f(x_o, u_o) = 0$$
$$h(x_o) = 0$$

Линеаризация

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x, u) & x = x_o + \delta x \\ y = h(x) & u = u_o + \delta u \end{cases}$$

$$f(x_o, u_o) = 0$$

$$h(x_o) = 0$$

$$\begin{cases} \dot{\delta}x = A\delta x + B\delta u \\ y = C\delta x \end{cases}$$

$$A = \frac{\partial f}{\partial x}(x_o, u_o)$$

$$B = \frac{\partial f}{\partial u}(x_o, u_o)$$

$$C = \frac{\partial h}{\partial x}(x_o)$$

Вычисление матрицы Якоби

$$x \in \mathbb{R}^n, \ u \in \mathbb{R}^m, \ y \in \mathbb{R}^p, \ f = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}, \ h = \begin{bmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_m \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{bmatrix}
\frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\
\frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}
\end{bmatrix}$$

$$n \times n$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{bmatrix}
\frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\
\frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n} \\
\vdots & \ddots & \vdots \\
\frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n}
\end{bmatrix}$$

$$x \in \Re^n, \ u \in \Re^m, \ y \in \Re^p, \ f = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix}, \ h = \begin{bmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_m \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

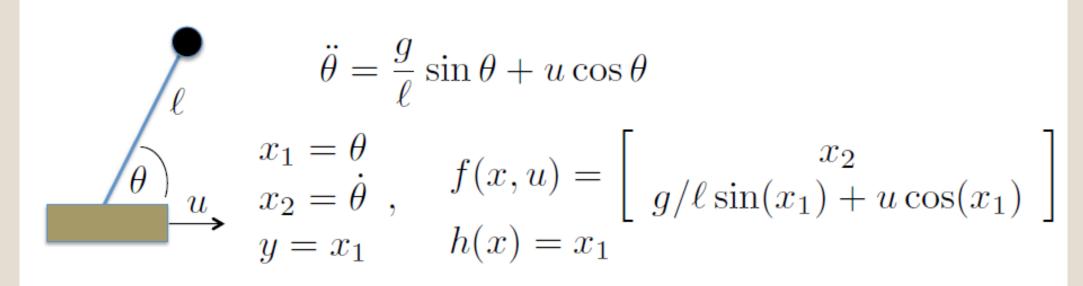
$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_n} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial u} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial u_m} \\ \frac{\partial f_2}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial u_m} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial u_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial u_m} \end{bmatrix}$$

$$n \times m$$

Пример линеаризации: маятник



$$(x_o, u_o) = (0, 0)$$

$$A = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \frac{\partial f_1}{\partial x_2} \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1} & \frac{\partial f_2}{\partial x_2} \end{bmatrix}_{(0,0)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ g/\ell \cos(x_1) & 0 \end{bmatrix}_{(0,0)} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ g/\ell & 0 \end{bmatrix}$$

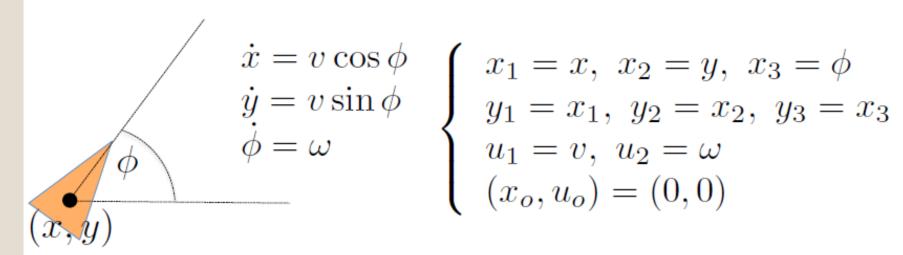
Пример линеаризации: маятник

$$B = \begin{bmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial u} \\ \frac{\partial f_2}{\partial u} \end{bmatrix}_{(0,0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ \cos(x_1) \end{bmatrix}_{(0,0)} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$C = \begin{bmatrix} \frac{\partial h}{\partial x_1} & \frac{\partial h}{\partial x_2} \end{bmatrix}_{(0,0)} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Пример бесполезной линеаризации

Unicycle



$$A = 0, B = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\dot{x}_2 = 0$$
 ???

Решение Λ СУ (υ =0)

Если х - просто скаляр:

$$\dot{x} = ax$$
, $x(t_0) = x_0 \implies x(t) = e^{a(t-t_0)}x_0$

Как проверить?

$$x(t_0)=e^{a(t_0-t_0)}x_0=e^0x_0=x_0$$
 \checkmark Начальные условия $\frac{d}{dt}x(t)=ae^{a(t-t_0)}x_0=ax$ \checkmark Производная

• Для векторных систем имеем матричную экспоненту

$$\dot{x} = Ax, \ x(t_0) = x_0 \implies x(t) = e^{A(t-t_0)}x_0$$
matrix exponential

Матричная экспонента

• определение такое же как и для скалярной экспоненты

$$e^{at} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{a^k t^k}{k!}, \qquad e^{At} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k t^k}{k!}$$

• Derivative:

$$\frac{d}{dt} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k t^k}{k!} = 0 + \sum_{k=1}^{\infty} \frac{k A^k t^{k-1}}{k!} = A \sum_{k=1}^{\infty} \frac{A^{k-1} t^{k-1}}{(k-1)!} = A \sum_{k=0}^{\infty} \frac{A^k t^k}{k!}$$

$$\frac{d}{dt}e^{At} = Ae^{At}$$

Матрица перехода. Решение ЛСУ

 Такая матрица имеет даже собственное название: матрица перехода (из состояния в момент t0 в состояние в момент t)

$$e^{A(t-t_0)} = \Phi(t, t_0)$$

$$\dot{x} = Ax \implies x(t) = \Phi(t, \tau)x(\tau) \begin{cases} \frac{d}{dt}\Phi(t, t_0) = A\Phi(t, t_0) \\ \Phi(t, t) = I \end{cases}$$

- But what if we have the controlled system: $\dot{x} = Ax + Bu$
- Claim:

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

Решение ОДУ. Проверка

• Claim:

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

$$\frac{d}{dt}x(t) = A\Phi(t, t_0)x(t_0) + \frac{d}{dt} \int_{t_0}^t \Phi(t, \tau)Bu(\tau)d\tau$$

$$\frac{d}{dt}x(t) = A\left(\Phi(t, t_0)x(t_0) + \int_{t_0}^t \Phi(t, \tau)Bu(\tau)d\tau\right) + Bu(t)$$

$$\frac{d}{dt}x = Ax + Bu \quad \boxed{\checkmark}$$

Решение ОДУ. Итог

$$\dot{x} = Ax + Bu, \quad y = Cx$$

$$y(t) = C\Phi(t, t_0)x(t_0) + C\int_{t_0}^t \Phi(t, \tau)Bu(\tau)d\tau$$

$$\Phi(t,\tau) = e^{A(t-\tau)}$$

Устойчивость СУ

• Ассимтотически стабильна: $x(t) \to 0, \ \forall x(0)$

• Неустойчива: $\exists x(0): \|x(t)\| \to \infty$

Пограничная устойчивость - не расходится, но и не сходится

$$\dot{x} = ax \implies x(t) = e^{at}x(0)$$

$$a > 0$$
: unstable

$$\begin{cases} a > 0 : \text{ unstable} \\ a < 0 : \text{ asymptotically stable} \\ a = 0 : \text{ critically stable} \end{cases}$$

$$a = 0$$
: critically stable

Устойчивость СУ

$$\dot{x} = Ax \implies x(t) = e^{At}x(0)$$

 В векторном случае, для проверки устойчивости используются собственные числа:

eigenvalue
$$\in \mathcal{C}$$

$$Av = \lambda v \qquad \text{eigenvector} \in \Re^n$$

- Собственные числа показывают как ведет себя отображение с матрицей А в определенных направлениях (v)
- In MATLAB:

Устойчивость СУ

$$\dot{x} = Ax \implies x(t) = e^{At}x(0)$$

· Asymptotically Stable (if and only if).

$$\operatorname{Re}(\lambda) < 0, \ \forall \lambda \in \operatorname{eig}(A)$$

Нам надо этого добиться!

• Неустойчива, если:

$$\exists \lambda \in eig(A) : Re(\lambda) > 0$$

• Критическая (пограничная) устойчивость, если:

$$\operatorname{Re}(\lambda) \le 0, \ \forall \lambda \in \operatorname{eig}(A)$$

В следующей лекции разберемся с построением устойчивого регулятора...

