

## Положительно определённые матрицы

Про симметричную матрицу  $M = M^T$  говорят, что она **положительно определена**, если для всех  $v \neq 0$  выполнено

$$v^T M v > 0$$

### Примеры

$$\begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = x^2 + 2y^2 > 0 \quad \text{при } \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$


  
**Положительно**  
 определена

### Примеры

$$\begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = 2x^2 - 2xy + 3y^2 = x^2 + (x - y)^2 + 2y^2 > 0$$


  
**Положительно**  
 определена

при  $\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

Если матрица симметрична, то она имеет действительные собственные числа.

Про симметричную матрицу  $M = M^T$  говорят, что она

Положительно определена

$$M > 0$$

Положительно полуопределена

$$M \geq 0$$

Отрицательно определена

$$M < 0$$

Отрицательно полуопределена

$$M \leq 0$$

если для всех  $v \neq 0$  выполнено

$$v^T M v > 0$$

$$v^T M v \geq 0$$

$$v^T M v < 0$$

$$v^T M v \leq 0$$

или (равносильное условие)

$$\text{Все } \lambda > 0$$

$$\text{Все } \lambda \geq 0$$

$$\text{Все } \lambda < 0$$

$$\text{Все } \lambda \leq 0$$

Пример: положительно определённая матрица

$$\begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = x^2 + 2y^2$$

•

$$\begin{bmatrix} x & y \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} > 0$$

$$\sigma\left(\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}\right) = \{1, 2\}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} > 0$$

Пример: положительно полуопределённая матрица

$$[x \ y] \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = x^2 + 2xy + y^2 = (x + y)^2$$

$$[x \ y] \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \geq 0 \quad [3 \ -3] \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ -3 \end{bmatrix} = 0$$

$$\sigma \left( \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \right) = \{0, 2\}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \succ 0 \quad \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \succ_0 0$$

Пример: отрицательно определённая матрица

$$[x \ y] \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = -3x^2 + 4xy - 3y^2 = -x^2 - 2(x - y)^2 - y^2$$

$$[x \ y] \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} < 0 \quad \text{при } \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} \neq \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\sigma \left( \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \right) = \{-5, -1\}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \succ 0 \quad \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \succ_0 0 \quad \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \prec 0$$

### Пример: незнакоопределённая матрица

$$[x \ y] \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = x^2 + 4xy + y^2$$

$$[-1 \ 1] \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 \\ 1 \end{bmatrix} = -2 < 0 \quad [1 \ 1] \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} = 6 > 0$$

$$\sigma\left(\begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}\right) = \{-1, 3\}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix} \succ 0 \quad \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \geq 0 \quad \begin{bmatrix} -3 & 2 \\ 2 & -3 \end{bmatrix} \prec 0 \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \text{ Ни то, ни сё!}$$

Критерий Сильвестра

### Критерий положительной определённости

$$M \succ 0 \iff \text{Все угловые миноры} > 0$$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} \succ 0 \quad a > 0$$

## Критерий положительной определённости

$$M > 0 \Leftrightarrow \text{Все угловые миноры} > 0$$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & \bullet & c & d \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} > 0 \quad \det \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} > 0$$

## Критерий положительной определённости

$$M > 0 \Leftrightarrow \text{Все угловые миноры} > 0$$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} > 0 \quad \det \begin{bmatrix} a & b & c \\ b & c & d \\ c & d & e \end{bmatrix} > 0$$

## Критерий положительной определённости

$$M > 0 \Leftrightarrow \text{Все угловые миноры} > 0$$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} > 0 \quad \det \begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} > 0$$

## Критерий отрицательной определённости

$$M < 0 \Leftrightarrow \text{Знаки угловых миноров}\text{ чередуются и первый} < 0$$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} < 0 \quad a < 0$$

## Критерий отрицательной определённости

$$M < 0$$

$\Leftrightarrow$

Знаки угловых миноров  
чередуются и первый  $< 0$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} < 0$$

$$\det \begin{bmatrix} a & b \\ b & c \end{bmatrix} > 0$$

## Критерий отрицательной определённости

$$M < 0$$

Знаки угловых миноров  
чередуются и первый  $< 0$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} < 0 \quad \det \begin{bmatrix} a & b & c \\ b & c & d \\ c & d & e \end{bmatrix} < 0$$

## Критерий отрицательной определённости

$$M < 0 \Leftrightarrow$$

Знаки угловых миноров  
чередуются и первый  $< 0$

### Пояснение

$$\begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} < 0 \quad \det \begin{bmatrix} a & b & c & d \\ b & c & d & e \\ c & d & e & f \\ d & e & f & g \end{bmatrix} > 0$$

Матричные неравенства



## Линейные матричные неравенства (LMI)

Скалярный пример

$$\begin{bmatrix} x+y & 2x \\ 2x & 3 \end{bmatrix} \succ 0$$

Матричный пример

$$A^T X + X^T A + Y \leq 0$$

Множество решений – всегда **выпуклая** область, поэтому компьютеру с ними легко

## Нелинейные матричные неравенства

Скалярный пример

$$\begin{bmatrix} 2x & xy \\ xy & y^{-1} \end{bmatrix} \succ 0$$

Матричный пример

$$A + XBY + Y^T B^T X^T \leq 0$$

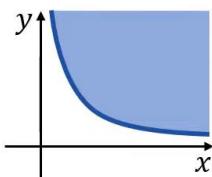
Множество решений может быть **невыпуклой** и **несвязной** областью, поэтому компьютеру с ними трудно

Примеры областей, задаваемых с помощью линейных матричных неравенств (LMI)



$$\begin{bmatrix} x & 1 \\ 1 & y \end{bmatrix} \geq 0$$

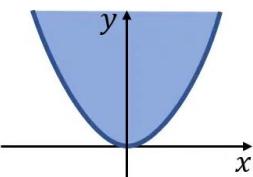
$$\begin{cases} x \geq 0 \\ xy - 1 \geq 0 \end{cases}$$



$$y \geq \frac{1}{x}$$

$$\begin{bmatrix} y & x \\ x & 1 \end{bmatrix} \geq 0$$

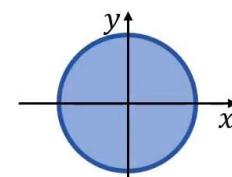
$$\begin{cases} y \geq 0 \\ y - x^2 \geq 0 \end{cases}$$



$$y \geq x^2$$

$$\begin{bmatrix} 1-x & y \\ y & 1+x \end{bmatrix} \geq 0$$

$$\begin{cases} 1-x \geq 0 \\ (1-x)(1+x) - y^2 \geq 0 \end{cases}$$



$$x^2 + y^2 \leq 1$$

## Система

$$\dot{x} = f(x) \quad f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$$

## Критерий устойчивости

Если существует дифференцируемая  $V : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  такая, что

- $\begin{cases} V(0) = 0 \\ V(x) > 0 \text{ (при } x \neq 0) \end{cases}$
- $\begin{cases} \dot{V}(0) = 0 \\ \dot{V}(x) < 0 \text{ (при } x \neq 0) \end{cases}$

то точка равновесия  $x = 0$  асимптотически устойчива

## Линейная система



$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

Рассмотрим в качестве функции Ляпунова квадратичную форму

$$V = x^T Q x$$

Возьмём от неё производную по времени

$$\begin{aligned} \dot{V} &= \dot{x}^T Q x + x^T Q \dot{x} \\ &= (Ax)^T Q x + x^T Q (Ax) \\ &= x^T A^T Q x + x^T Q A x \\ &= x^T (A^T Q + Q A) x \end{aligned}$$



## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## Критерий устойчивости

Если существует матрица  $Q \in \mathbb{R}^{n \times n}$  такая, что

- $\{Q > 0,$
- $\{A^T Q + QA < 0,$

то система асимптотически устойчива

Неравенство  
Ляпунова

## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

### Неравенство Ляпунова

$$A^T Q + QA < 0$$

Если система асимптотически устойчива, то имеет бесконечно много решений  $Q > 0$

Является ли это матричное неравенство линейным?

### Уравнение Ляпунова

$$A^T Q + QA = -R$$

Если система асимптотически устойчива, то для любой  $R > 0$  имеет единственное решение  $Q > 0$

Да, это LMI

Пример численного решения уравнения Ляпунова

## Линейная система

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

Выбираем  $R > 0$

$$\begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} > 0$$

## Уравнение Ляпунова

$$A^T Q + QA = -R$$

$$A^T \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} A = -R$$

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} = -R$$

$$\begin{bmatrix} -1 & 0 \\ 1 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -q_1 & -q_2 \\ q_1 - q_2 & q_2 - q_3 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} -q_1 & q_1 - q_2 \\ -q_2 & q_2 - q_3 \end{bmatrix} = - \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} -2q_1 & q_1 - 2q_2 \\ q_1 - 2q_2 & 2q_2 - 2q_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} q_1 & q_2 \\ q_2 & q_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix} > 0$$

Решение уравнения (неравенства) Ляпунова

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix} > 0$$

$$A^T Q + Q A = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} < 0$$

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix} > 0$$

$\Rightarrow$

Система

асимптотически

устойчива

$$A^T Q + Q A = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} < 0$$

## Решение уравнения (неравенства) Ляпунова

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix} > 0 \quad V = x_1^2 + x_1x_2 + 2x_2^2 > 0$$

$$A^T Q + QA = \begin{bmatrix} -2 & 0 \\ 0 & -3 \end{bmatrix} < 0 \quad \dot{V} = -2x_1^2 - 3x_2^2 < 0$$

Аналитическое решение уравнения Ляпунова

### Уравнение Ляпунова

$$A^T Q + QA = -R, \quad R > 0$$

### Теорема о решении уравнения Ляпунова

Если  $A$  гурвицева (все собственные числа отрицательны),  
то решением уравнения Ляпунова является матрица

$$Q = \int_0^\infty e^{A^T t} R e^{At} dt$$

### Теорема о решении уравнения Ляпунова



$$A^T Q + QA = -R, \quad R > 0 \quad \Leftarrow \quad Q = \int_0^\infty e^{A^T t} R e^{At} dt$$

### Доказательство

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

↔

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

$$\dot{S}(t) = A^T e^{A^T t} R e^{At} + e^{A^T t} R e^{At} A$$

### Доказательство

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

### Доказательство

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

$$\int_0^\infty \dot{S}(t) dt = A^T \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) + \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) A$$

$$S(t) \Big|_0^\infty = A^T Q + QA$$

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

### Доказательство

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

$$\int_0^\infty \dot{S}(t) dt = A^T \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) + \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) A$$

$$S(\infty) - S(0) = A^T Q + QA$$

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

### Доказательство

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

$$\int_0^\infty \dot{S}(t) dt = A^T \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) + \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) A$$

A гурвицева,  
поэтому это 0  $\rightarrow S(\infty) - S(0) = A^T Q + QA$

## Доказательство

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

$$\int_0^\infty \dot{S}(t) dt = A^T \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) + \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) A$$

$$A^T Q + QA = -S(0)$$

## Доказательство

Введём  
обозначение

$$S(t) = e^{A^T t} R e^{At}$$

$\Updownarrow$

$$Q = \int_0^\infty S(t) dt$$

$$\dot{S}(t) = A^T S(t) + S(t)A$$

$$\int_0^\infty \dot{S}(t) dt = A^T \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) + \left( \int_0^\infty S(t) dt \right) A$$

$$A^T Q + QA = -R$$

Пример аналитического решения уравнения Ляпунова

Линейная система

Выбираем  $R > 0$



$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} > 0$$

Уравнение Ляпунова

$$A^T Q + QA = -R$$

•

Его решение

$$Q = \int_0^\infty e^{A^T t} R e^{At} dt$$

$$Q = \int_0^\infty \begin{bmatrix} e^{-t} & 0 \\ te^{-t} & e^{-t} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} e^{-t} & te^{-t} \\ 0 & e^{-t} \end{bmatrix} dt$$

$$Q = \int_0^\infty \begin{bmatrix} 2e^{-2t} & 2te^{-2t} \\ 2te^{-2t} & 3e^{-2t} + 2t^2 e^{-2t} \end{bmatrix} dt$$

$$Q = \begin{bmatrix} 1 & 0.5 \\ 0.5 & 2 \end{bmatrix}$$

Два слова про Грамианы

Если все собственные числа матрицы  $A$   
отрицательны, то существуют...



### Грамиан управляемости

$$P = \int_0^\infty e^{At} BB^T e^{A^T t} dt$$

### Грамиан наблюдаемости

$$Q = \int_0^\infty e^{A^T t} C^T C e^{At} dt$$



Что-то мне это всё напоминает!

### Грамиан управляемости

$$P = \int_0^\infty e^{At} BB^T e^{A^T t} dt$$

### Грамиан наблюдаемости

$$Q = \int_0^\infty e^{A^T t} C^T C e^{At} dt$$

Решение уравнения Ляпунова

$$AP + PA^T + BB^T = 0$$

$(A, B)$  управляема  $\Leftrightarrow P > 0$

Решение уравнения Ляпунова

$$A^T Q + QA + C^T C = 0$$

$(C, A)$  наблюдаема  $\Leftrightarrow Q > 0$

## Асимптотическая устойчивость

При всех начальных условиях  $x(0)$  выполнено  $\lim_{t \rightarrow \infty} \|x(t)\| = 0$

## Экспоненциальная устойчивость

Существуют положительные числа  $c$  и  $\alpha$  такие, что при всех начальных условиях  $x(0)$  выполнено  $\|x(t)\| \leq ce^{-\alpha t} \|x(0)\|$

Для линейных стационарных систем оба типа устойчивости **эквивалентны**...

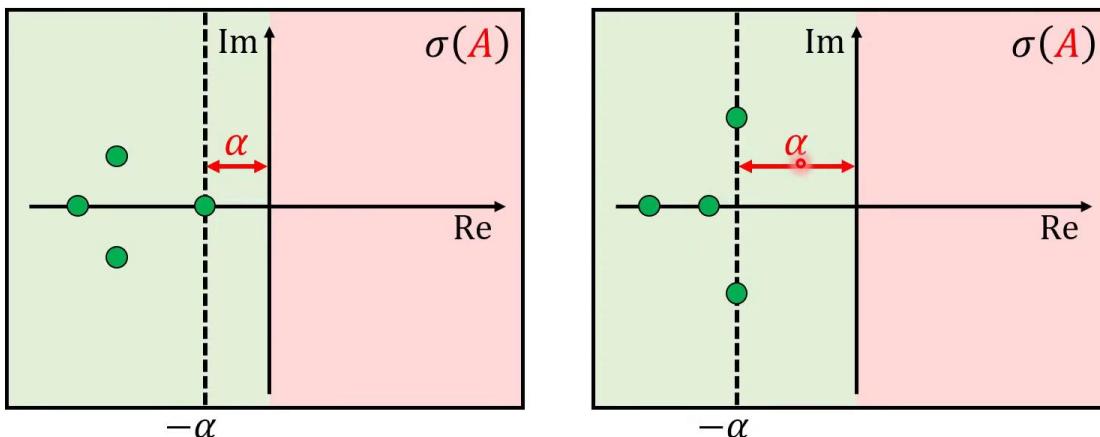
... но в определении экспоненциальной устойчивости дополнительно упоминается **скорость сходимости**

## Экспоненциальная устойчивость

Существуют положительные числа  $c$  и  $\alpha$  такие, что при всех начальных условиях  $x(0)$  выполнено  $\|x(t)\| \leq ce^{-\alpha t} \|x(0)\|$

Наибольшее из таких чисел  $\alpha$  называется **степенью устойчивости** системы

**Степень устойчивости** (устойчивой системы) – положительное число, равное наименьшему из расстояний от **собственных чисел** до мнимой оси



## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## Критерий экспоненциальной устойчивости

Если существуют матрица  $Q > 0$  и число  $\alpha > 0$  такие, что

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0,$$

то система асимптотически устойчива и существует  $c$  такая, что для любых начальных условий  $x(0)$  выполнено  $\|x(t)\| \leq ce^{-\alpha t} \|x(0)\|$

 Неравенство Ляпунова

для экспоненциальной устойчивости

## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## LMI-критерий

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0$$

## Доказательство

$$x^T (A^T Q + QA + 2\alpha Q) x \leq 0$$

при всех  $x$   


$$x^T A^T Q x + x^T Q A x + 2\alpha x^T Q x \leq 0$$

$$\dot{x}^T Q x + x^T Q \dot{x} + 2\alpha x^T Q x \leq 0$$

Функция  
Ляпунова

$$V(t) = x^T(t) Q x(t)$$

$$\dot{V}(t) + 2\alpha V(t) \leq 0$$

## Линейная система

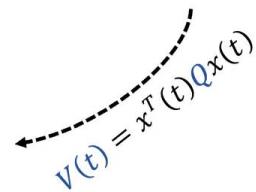
$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## LMI-критерий

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0$$

Доказательство

$$\dot{V}(t) + 2\alpha V(t) \leq 0$$



### Вспомогательный математический факт #1

Если бы было уравнение, то его решение было бы таким

$$\dot{V}(t) + 2\alpha V(t) = 0 \quad \Rightarrow \quad V(t) = e^{-2\alpha t} V(0)$$

У нас неравенство, поэтому  $V(t) \leq e^{-2\alpha t} V(0)$



### Вспомогательный математический факт #2

Если  $\lambda_{\min}$  и  $\lambda_{\max}$  – наименьшее и наибольшее собственные числа симметричной матрицы  $Q$ , то верны неравенства

$$\lambda_{\min} x^T x \leq x^T Q x \leq \lambda_{\max} x^T x$$



### Вспомогательный математический факт #2

Если  $\lambda_{\min}$  и  $\lambda_{\max}$  – наименьшее и наибольшее собственные числа симметричной матрицы  $Q$ , то верны неравенства

$$\lambda_{\min} \|x\|^2 \leq x^T Q x \leq \lambda_{\max} \|x\|^2$$



$$\lambda_{\min} \|x(t)\|^2 \leq x^T(t) Q x(t)$$

$$\|x(t)\|^2 \leq \frac{1}{\lambda_{\min}} x^T(t) Q x(t)$$

## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## LMI-критерий

$$A^T Q + Q A + 2\alpha Q \leq 0$$

Доказательство

$$\dot{V}(t) + 2\alpha V(t) \leq 0$$

$$V(t) \leq e^{-2\alpha t} V(0)$$

$$\|x(t)\|^2 \leq \frac{1}{\lambda_{\min}} \frac{x^T(t) Q x(t)}{V(t)} \leq \frac{1}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \frac{x^T(0) Q x(0)}{V(0)}$$

$$\|x(t)\|^2 \leq \frac{1}{\lambda_{\min}} \frac{x^T(t) Q x(t)}{V(t)} \leq \frac{1}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \frac{x^T(0) Q x(0)}{V(0)} \leq \frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \|x(0)\|^2$$

$$\|x(t)\|^2 \leq \frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \|x(0)\|^2$$

## Линейная система

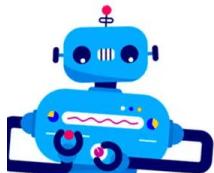
$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## LMI-критерий

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0$$

Доказательство

БРО,  $Q > 0$



$$\|x(t)\|^2 \leq \frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \|x(0)\|^2$$

$\lambda$  – собственные  
числа матрицы  $Q$

А число под  
корнем точно  
положительное?

$$\sqrt{\|x(t)\|^2} \leq \sqrt{\frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-2\alpha t} \|x(0)\|^2}$$

$$\|x(t)\| \leq \sqrt{\frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-\alpha t} \|x(0)\|}$$



## Линейная система

$$\dot{x} = Ax \quad A \in \mathbb{R}^{n \times n}$$

## LMI-критерий

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0$$

Доказательство

$$\|x(t)\| \leq \sqrt{\frac{\lambda_{\max}}{\lambda_{\min}} e^{-\alpha t} \|\textcolor{blue}{x}(0)\|}$$

$\lambda$  – собственные  
числа матрицы  $Q$

Получилось определение  
экспоненциальной устойчивости

$$\|x(t)\| \leq \textcolor{brown}{c} e^{-\alpha t} \|\textcolor{blue}{x}(0)\|$$

Что и требовалось доказать!

## Двойственные матричные неравенства

### Асимптотическая устойчивость

$$A^T Q + Q A < 0, \quad Q > 0$$

Домножим на  $P = Q^{-1} > 0$  с двух сторон

$$P A^T Q P + P Q A P < 0$$

$$P A^T + A P < 0, \quad P > 0$$

### Экспоненциальная устойчивость

$$A^T Q + Q A + 2\alpha Q \leq 0, \quad Q > 0$$

$$P A^T Q P + P Q A P + 2\alpha P Q P < 0$$

$$P A^T + A P + 2\alpha P < 0, \quad P > 0$$

**Верхние и нижние неравенства эквивалентны**

Пример решения матричных неравенств в CVX

% Plant parameters

$$A = [-86 -56 -28; \\ 211 144 78; \\ -167 -119 -68];$$

% Eigenvalues

eig(A)

$$\begin{bmatrix} -1.7452 + 8.2603i \\ -1.7452 - 8.2603i \\ -6.5096 + 0.0000i \end{bmatrix}$$

% Lyapunov inequality

```
cvx_begin sdp
variable Q(3,3)
Q > 0.0001*eye(3);
A'*Q+Q*A+2*a*Q <= 0;
cvx_end
```

Q

Status: Solved  
Q =

2.3418	1.7269	1.0009
1.7269	1.3844	0.8848
1.0009	0.8848	0.6270

% Dual Lyapunov inequality

```
cvx_begin sdp
variable P(3,3)
P > 0.0001*eye(3);
P*A'+A*P+2*a*P <= 0;
cvx_end
```

P

Status: Solved  
P =

0.4479	-1.0895	0.8373
-1.0895	2.6895	-2.0842
0.8373	-2.0842	1.6333



% Desired decay rate

a = 1.7; ← С этим значением получилось

```
% Plant parameters
```

```
A = [-86 -56 -28;  
      211 144 78;  
     -167 -119 -68];
```

```
% Eigenvalues
```

```
eig(A)
```

```
-1.7452 + 8.2603i  
-1.7452 - 8.2603i  
-6.5096 + 0.0000i
```

```
% Lyapunov inequality
```

```
cvx_begin sdp  
variable Q(3,3)  
Q > 0.0001*eye(3);  
A'*Q+Q*A+2*a*Q <= 0;  
cvx_end
```

```
Q
```

```
Status: Inaccurate/Infeasible
```

```
Q =
```

```
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN
```

```
% Dual Lyapunov inequality
```

```
cvx_begin sdp  
variable P(3,3)  
P > 0.0001*eye(3);  
P*A'+A*P+2*a*P <= 0;  
cvx_end
```

```
P
```

```
Status: Inaccurate/Infeasible
```

```
P =
```

```
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN
```



```
% Desired decay rate
```

a = 1.8; ← С этим значением решения не нашлось Почему?

```
% Plant parameters
```

```
A = [-86 -56 -28;  
      211 144 78;  
     -167 -119 -68];
```

```
% Eigenvalues
```

```
eig(A)
```

```
-1.7452 + 8.2603i  
-1.7452 - 8.2603i  
-6.5096 + 0.0000i
```

```
% Lyapunov inequality
```

```
cvx_begin sdp  
variable Q(3,3)  
Q > 0.0001*eye(3);  
A'*Q+Q*A+2*a*Q <= 0;  
cvx_end
```

```
Q
```

```
Status: Inaccurate/Infeasible
```

```
Q =
```

```
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN
```

```
% Dual Lyapunov inequality
```

```
cvx_begin sdp  
variable P(3,3)  
P > 0.0001*eye(3);  
P*A'+A*P+2*a*P <= 0;  
cvx_end
```

```
P
```

```
Status: Inaccurate/Infeasible
```

```
P =
```

```
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN  
NaN   NaN   NaN
```



```
% Desired decay rate
```

a = 1.8; Потому что степень устойчивости системы  $\alpha \approx 1.7452$



Как правильно думать о матричных неравенствах?

Если система устойчива, то матрица  $A$   
в некотором смысле **отрицательна**

Однако запись  $A < 0$  обычно не имеет смысла,  
потому что матрица  $A$  не симметричная

$$\boxed{A^T Q + QA < 0}$$

**Симметричная**      **Положительная**

$q > 0, \quad 2qa < 0$   
 $\Downarrow$   
 $a < 0$

Фактически мы констатируем «**отрицательность**» матрицы  $A$

$$\boxed{A^T Q + QA + 2\alpha Q \leq 0}$$

**Отрицательная**      **Положительная**

$2qa + 2q\alpha \leq 0$   
 $\Downarrow$   
 $a \leq -\alpha$

Матрица  $A$  «**отрицательна**» **с запасом!**

Синтез регуляторов с заданной степенью устойчивости

Объект	Регулятор	Замкнутая система
$\dot{x} = Ax + Bu$	$u = Kx$	$\dot{x} = (A + BK)x$

Неравенство Ляпунова для замкнутой системы

$$P(A + BK)^T + (A + BK)P + 2\alpha P < 0$$

$$PA^T + AP + 2\alpha P + PK^T B^T + BKP < 0$$

Это **линейное** матричное неравенство?

Неизвестные матрицы  $P$  и  $K$  перемножены  $\Rightarrow$  неравенство **нелинейное**

Введём замену  $Y = KP$

$$PA^T + AP + 2\alpha P + PK^T B^T + BKP < 0$$

$$PA^T + AP + 2\alpha P + Y^T B^T + BY < 0 \quad Y = KP$$

Это **линейное** матричное неравенство?

Да, это **LMI!**

**Неравенства для синтеза регулятора**

$$P > 0, \quad PA^T + AP + 2\alpha P + Y^T B^T + BY < 0$$

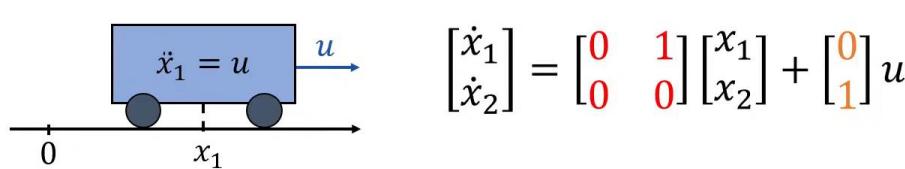
Порядок действий

1. Выбрать желаемую степень устойчивости  $\alpha$

2. Решить неравенства, найти  $P$  и  $Y$

3. Вычислить матрицу регулятора как  $K = YP^{-1}$

Пример синтеза регулятора с заданной устойчивостью



```
% Plant parameters % Solving LMI
A = [0 1;
      0 0];
B = [0;
      1];
a = 0.5;

% Desired decay rate % Finding controller matrix
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
cvx_end
K = Y*inv(P)
```

Результат

$$K = [-2.55 \quad -1.95]$$

$$\downarrow$$

$$\sigma(A + BK) =$$

$$\{-0.97 + 1.27i, -0.97 - 1.27i\}$$

```
% Plant parameters
```

$$A = [0 \ 1; \\ 0 \ 0];$$

$$B = [0; \\ 1];$$

```
% Desired decay rate
```

$$a = 2;$$

```
% Solving LMI
```

```
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
cvx_end
% Finding controller matrix
K = Y*inv(P)
```

Результат

$$K = [-71.7 \ -19]$$



$$\sigma(A + BK) = \begin{cases} -5.19, \\ -13.83 \end{cases}$$

```
% Plant parameters
```

$$A = [0 \ 1; \\ 0 \ 0];$$

$$B = [0; \\ 1];$$

```
% Desired decay rate
```

$$a = 10;$$

```
% Solving LMI
```

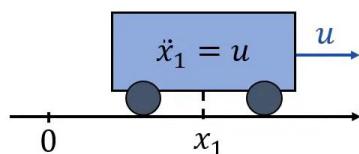
```
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
cvx_end
% Finding controller matrix
K = Y*inv(P)
```

Результат

$$K = [-354 \ -27.9]$$



$$\sigma(A + BK) = \begin{cases} -13.93 + 12.66i, \\ -13.93 - 12.66i \end{cases}$$



$$x_1(0) = 1 \quad x_2(0) = 0$$

Тележка с тремя различными регуляторами

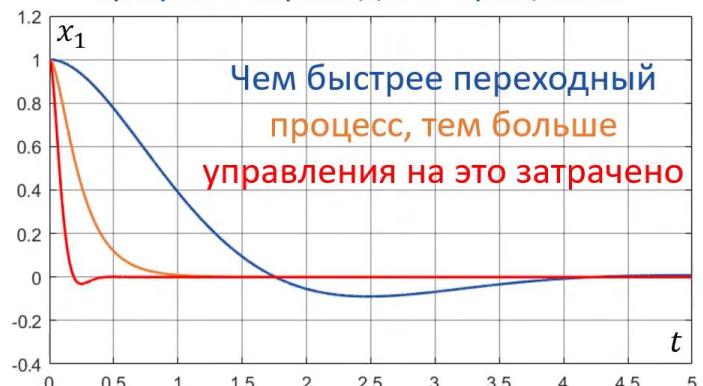
$$K = [-2.55 \ -1.95]$$

$$K = [-71.7 \ -19]$$

$$K = [-354 \ -27.9]$$

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

Графики переходных процессов



Тележка с тремя  
различными регуляторами

$$K = [-2.55 \quad -1.95]$$

$$K = [-71.7 \quad -19]$$

$$K = [-354 \quad -27.9]$$

Матрица  $K$  может получиться **большой**,  
ведь её никто не ограничивает...

Как мне добавить  
ограничение на управление?



Синтез регуляторов при ограничении на управлении

Объект

Начальные условия

Регулятор

Ограничение

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

$$x(0) = x_0$$

$$u = Kx$$

$$\|u(t)\| \leq \mu$$

Неравенства для синтеза регулятора

$$P > 0, \quad PA^T + AP + 2\alpha P + Y^T B^T + BY < 0,$$

$$\begin{bmatrix} P & x_0 \\ x_0^T & 1 \end{bmatrix} > 0, \quad \begin{bmatrix} P & Y^T \\ Y & \mu^2 I \end{bmatrix} > 0$$



Это можно вывести,  
но мы не будем!

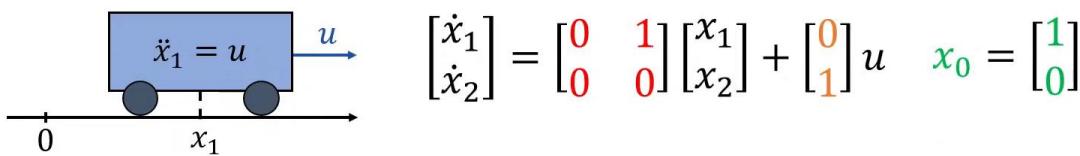


Use Schur  
Complement!



Регулятор  $K = YP^{-1}$  гарантирует  $\|u(t)\| \leq \mu$  при  $x(0) = x_0$

Пример синтеза регулятора при ограничении на управление



% Plant parameters

```
A = [0 1; 0 0];
B = [0; 1];
x0 = [1; 0];
```

% Desired decay rate

```
a = 2; % Control constraint
mu = 15; % μ = 15
```

% Solving LMI

```
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
[P x0;
x0' 1] > 0;
[P Y';
Y mu^2] > 0;
cvx_end
```

% Finding controller matrix

```
K = Y*inv(P)
```

Результат

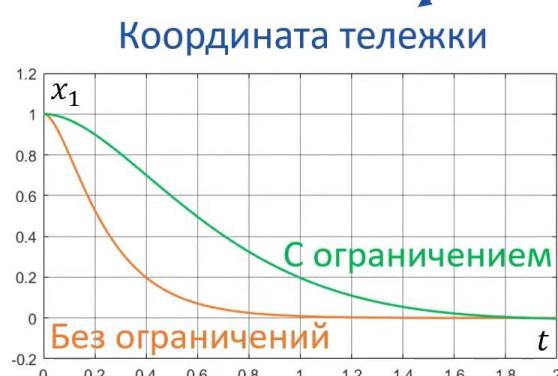
$$K = \begin{bmatrix} -6.74 & -4.42 \end{bmatrix}$$

$$\Downarrow$$

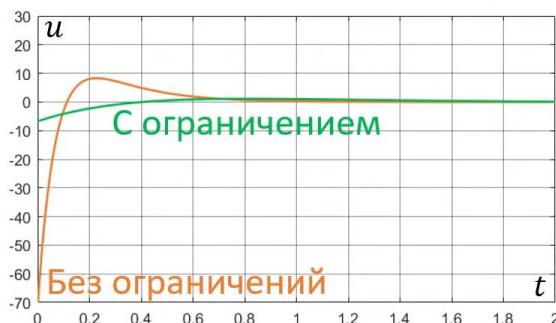
$$\sigma(A + BK) = \{-2.21 + 1.36i, -2.21 - 1.36i\}$$

Близко!

Результаты моделирования



Управляющее воздействие



% Plant parameters

```
A = [0 1; 0 0];
B = [0; 1];
x0 = [1; 0];
```

% Desired decay rate

```
a = 2;
% Control constraint
mu = 5; % μ = 5
```

% Solving LMI

```
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
[P x0;
x0' 1] > 0;
[P Y';
Y mu^2] > 0;
cvx_end
```

Результат

Status: Infeasible  
Таких матриц  $P$  и  $Y$   
не существует

Ограничение  $\mu$   
оказалось  
нереализуемым



Объект	Начальные условия	Регулятор	Ограничение
$\dot{x} = Ax + Bu$	$x(0) = x_0$	$u = Kx$	$\ u(t)\  \leq \mu$

Как найти **самое маленькое  $\mu$** ,  
которое можно гарантировать?



### Задача выпуклой минимизации

минимизировать  $\gamma$   
при ограничениях  $P > 0, PA^T + AP + 2\alpha P + Y^T B^T + BY < 0,$

$$\begin{bmatrix} P & x_0 \\ x_0^T & 1 \end{bmatrix} > 0, \quad \begin{bmatrix} P & Y^T \\ Y & \gamma I \end{bmatrix} > 0$$

Регулятор  $K = YP^{-1}$  гарантирует  $\|u(t)\| \leq \sqrt{\gamma} = \mu$  при  $x(0) = x_0$

**Задача  
МИНИМИЗАЦИИ**

```
% Plant parameters
A = [0 1; 0 0];
B = [0; 1];
x0 = [1; 0];

% Desired decay rate
a = 2;
```

$$\ddot{x}_1 = u$$

$$\begin{bmatrix} \dot{x}_1 \\ \dot{x}_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} u \quad x_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

```
% Solving LMI
cvx_begin sdp
variable P(2,2)
variable Y(1,2)
variable mu
minimize mu
P > 0.0001*eye(2);
P*A'+A*P+2*a*P+Y'*B'+B*Y <= 0;
[P x0;
x0' 1] > 0;
[P Y'];
Y mu] > 0;
cvx_end
```

Точно!

Результат

$$K = [-6 \quad -4]$$

$$\sigma(A + BK) = \{-2 \pm \sqrt{2}i\}$$

$$\mu = 10.39$$

Синтез наблюдателей с заданной степенью сходимости

Объект	Наблюдатель	Динамика ошибки
$\begin{cases} \dot{x} = Ax + Bu \\ y = Cx \end{cases}$	$\begin{cases} \dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + L(\hat{y} - y) \\ \hat{y} = C\hat{x} \end{cases}$	$\dot{e} = (A + LC)e$

Хотим выбрать матрицу  $L$  таким образом, чтобы динамика ошибки была экспоненциально устойчива со степенью устойчивости не менее, чем  $\alpha$

### Неравенство Ляпунова для динамики ошибки

$$(A + LC)^T Q + Q(A + LC) + 2\alpha Q < 0$$

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q + C^T L^T Q + QLC < 0$$

Это **линейное** матричное неравенство?

Неизвестные матрицы  $Q$  и  $L$  перемножены  $\Rightarrow$  неравенство **нелинейное**

Введём замену  $Y = QL$

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q + C^T L^T Q + QLC < 0$$

$$A^T Q + QA + 2\alpha Q + C^T Y^T + YC < 0$$

$Y = QL$

Это **линейное** матричное неравенство?

Да, это **LMI!**

### Неравенства для синтеза наблюдателя

$$Q > 0, \quad A^T Q + QA + 2\alpha Q + C^T Y^T + YC < 0$$

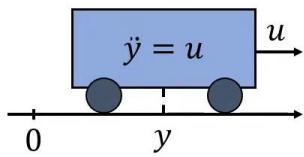
Порядок действий

1. Выбрать желаемую степень устойчивости  $\alpha$

2. Решить неравенства, найти  $Q$  и  $Y$

3. Вычислить матрицу наблюдателя как  $L = Q^{-1}Y$

Пример синтеза наблюдателя с заданной степенью сходимости



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



% Plant parameters

$$A = [0 \ 1; \\ 0 \ 0];$$

$$B = [0; \\ 1];$$

$$C = [1 \ 0];$$

% Desired decay rate

$$a = 0.5;$$

% Plant parameters

$$A = [0 \ 1; \\ 0 \ 0];$$

$$B = [0; \\ 1];$$

$$C = [1 \ 0];$$

% Desired decay rate

$$a = 2;$$

% Plant parameters

$$A = [0 \ 1; \\ 0 \ 0];$$

$$B = [0; \\ 1];$$

$$C = [1 \ 0];$$

% Desired decay rate

$$a = 10;$$

% Solving LMI

```
cvx_begin sdp
variable Q(2,2)
variable Y(2,1)
Q > 0.0001*eye(2);
A'*Q+Q*A+2*a*Q+C'*Y'+Y*C <= 0;
cvx_end
```

% Finding observer matrix

$$L = \text{inv}(Q)*Y;$$

% Solving LMI

```
cvx_begin sdp
variable Q(2,2)
variable Y(2,1)
Q > 0.0001*eye(2);
A'*Q+Q*A+2*a*Q+C'*Y'+Y*C <= 0;
cvx_end
```

% Finding observer matrix

$$L = \text{inv}(Q)*Y;$$

% Solving LMI

```
cvx_begin sdp
variable Q(2,2)
variable Y(2,1)
Q > 0.0001*eye(2);
A'*Q+Q*A+2*a*Q+C'*Y'+Y*C <= 0;
cvx_end
```

% Finding observer matrix

$$L = \text{inv}(Q)*Y;$$

Результат

$$L = \begin{bmatrix} -1.95 \\ -2.55 \end{bmatrix}$$



$$\sigma(A + LC) = \begin{cases} -0.97 + 1.27i, \\ -0.97 - 1.27i \end{cases}$$

Результат

$$L = \begin{bmatrix} -19 \\ -71.7 \end{bmatrix}$$



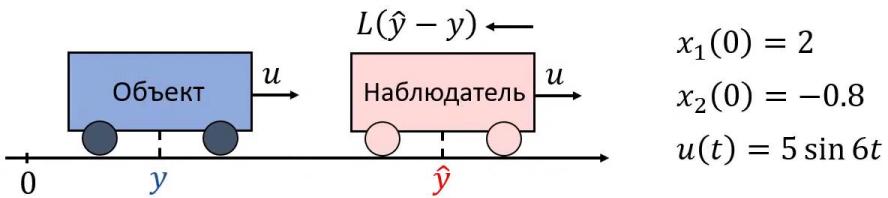
$$\sigma(A + LC) = \begin{cases} -5.19, \\ -13.83 \end{cases}$$

Результат

$$L = \begin{bmatrix} -27.9 \\ -354 \end{bmatrix}$$

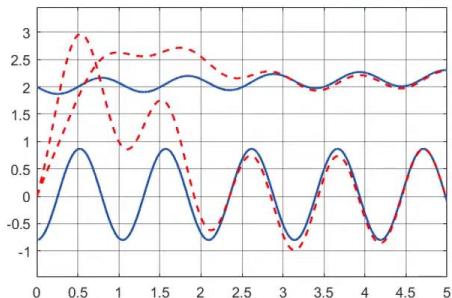


$$\sigma(A + LC) = \begin{cases} -13.93 + 12.66i, \\ -13.93 - 12.66i \end{cases}$$

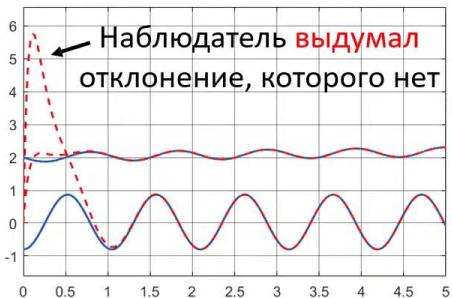


Сравнение вектора состояния объекта с вектором состояния наблюдателя

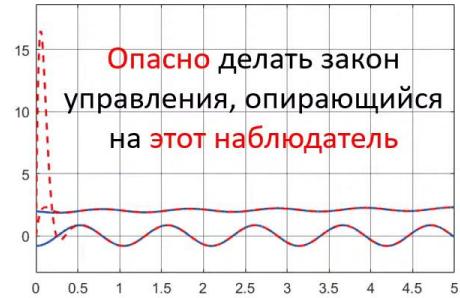
$$\alpha = 0.5 \quad L = \begin{bmatrix} -1.95 \\ -2.55 \end{bmatrix}$$



$$\alpha = 2 \quad L = \begin{bmatrix} -19 \\ -71.7 \end{bmatrix}$$



$$\alpha = 10 \quad L = \begin{bmatrix} -27.9 \\ -354 \end{bmatrix}$$



«Вся наша жизнь – это борьба между перерегулированием и временем переходного процесса»

— Кот Платон