

# 1. Решение однородной системы линейных дифференциальных уравнений в случае простых корней. Пример.

---

## Фундаментальная система решений

---

Фундаментальная система решений - набор из  $n$  решений системы

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = a_{11}(b)x_1 + a_{12}(b)x_2 + \dots + a_{1n}(b)x_n \\ \dot{x}_2 = a_{21}(b)x_1 + a_{22}(b)x_2 + \dots + a_{2n}(b)x_n \\ \dots \\ \dot{x}_n = a_{n1}(b)x_1 + a_{n2}(b)x_2 + \dots + a_{nn}(b)x_n \end{cases}$$

если вектор-функции  $(x_n)$  входящие в него линейно-независимые

## Теорема о структуре решения однородной системы

---

Общее решение системы имеет вид

$$x_{o.o} = C_1 x^1 + C_2 x^2 + \dots + C_n x^n,$$

где  $x^i$  – ФСР;  $C_i$  – вещественная константа

$$(1) \dot{x} = Ax$$

$$x = \begin{pmatrix} h_1 e^{\lambda t} \\ h_2 e^{\lambda t} \\ h_3 e^{\lambda t} \end{pmatrix} = h e^{\lambda t} \quad (2)$$

$$h \lambda e^{\lambda t} = A h \lambda e^{\lambda t}$$

$$A h = \lambda h$$

**Лемма.** Для того, чтобы функция вида (2) была решением системы (1) необходимо и достаточно, чтобы  $\lambda$  было собственным значением матрицы  $A$ , а  $h$  – соответствовало собственному вектору

У матрицы  $n \times n$  существует  $n$  собственных значений (с учетом кратных)

$$\det A(A - \lambda E) = 0$$

## Простые корни

---

Пусть  $\lambda_{1,2}$  — простые и вещественные, и пусть  $h^n$  соответствующие им собственные векторы. Тогда вектор функции  $h^1 e^{\lambda_1 t}, \dots, h^n e^{\lambda_n t}$  образуют ФСР.

$W(t) = |h^1 e^{\lambda_1 t}, \dots, h^n e^{\lambda_n t}| = e^{\lambda_1 t + \dots + \lambda_n t} |h^1, \dots, h^n| \neq 0$  т.к.  $h^1, \dots, h^n$  образуют базис

## 2. Решение однородной системы линейных дифференциальных уравнений в случае комплексных корней. Пример.

---

### Фундаментальная система решений

---

Фундаментальная система решений - набор из  $n$  решений системы

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = a_{11}(b)x_1 + a_{12}(b)x_2 + \dots + a_{1n}(b)x_n \\ \dot{x}_2 = a_{21}(b)x_1 + a_{22}(b)x_2 + \dots + a_{2n}(b)x_n \\ \dots \\ \dot{x}_n = a_{n1}(b)x_1 + a_{n2}(b)x_2 + \dots + a_{nn}(b)x_n \end{cases}$$

если вектор-функции  $(x_n)$  входящие в него линейно-независимые

### Теорема о структуре решения однородной системы

---

Общее решение системы имеет вид

$$x_{o.o} = C_1 x^1 + C_2 x^2 + \dots + C_n x^n,$$

где  $x^i$  — ФСР;  $C_i$  — вещественная константа

$$(1) \dot{x} = Ax$$

$$x = \begin{pmatrix} h_1 e^{\lambda t} \\ h_2 e^{\lambda t} \\ h_3 e^{\lambda t} \end{pmatrix} = h e^{\lambda t} \quad (2)$$

$$h \lambda e^{\lambda t} = A h \lambda e^{\lambda t}$$

$$A h = \lambda h$$

**Лемма.** Для того, чтобы функция вида (2) была решением системы (1) необходимо и достаточно, чтобы  $\lambda$  было собственным значением матрицы  $A$ , а  $h$  — соответствовало собственному вектору

У матрицы  $n \times n$  существует  $n$  собственных значений (с учетом кратных)

$$\det A(A - \lambda E) = 0$$

## Комплексные корни

---

$$\dot{x} = Ax$$

Пусть  $z$  может быть комплексно значным.  $\dot{z} = Az$

Пусть  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  — простые собственные значения (могут быть как комплексными, так и вещественными) и  $h^1, \dots, h^n$  — соответствующие им собственные векторы (могут быть комплексными и вещественными).

Тогда  $h^1 e^{\lambda_1 t}, \dots, h^n e^{\lambda_n t}$  — ФСР

$$W(t) = |h^1 e^{\lambda_1 t}, \dots, h^n e^{\lambda_n t}| = e^{\lambda_1 t + \dots + \lambda_n t} |h^1, \dots, h^n| \neq 0 \text{ т.к. } h^1, \dots, h^n \text{ образуют базис}$$

Т.к.  $A$  — вещественная матрица  $\Rightarrow |A - \lambda E| = 0 \Rightarrow$  если  $\alpha + i\beta$  — корень, то и  $\alpha - i\beta$  — Тоже корень

с.з	с.в
$\alpha + i\beta$	$f + ig$
$\alpha - i\beta$	$f - ig$

Преобразование Эйлера  $e^{i\phi} = \cos \phi + i \sin \phi$

$$C_1(f + ig)e^{(\alpha + i\beta)t} + C_2(f - ig)e^{(\alpha - i\beta)t} = C_1(f + ig)e^{\alpha t}(\cos \beta t + i \sin \beta t) + C_2(f - ig)e^{\alpha t}(\cos \beta t - i \sin \beta t) = e^{\alpha t}(\underbrace{(C_1 + C_2)}_A(f \cos \beta t - g \sin \beta t) + \underbrace{(C_1 - C_2)}_B i(g \cos \beta t + f \sin \beta t))$$

$$A = C_1 + C_2 = 2a_1$$

$$B = (C_1 - C_2)i = 2b_1 i - i = -2b_1$$

$$C_1 = a_1 + b_1 i$$

$$C_2 = a_1 - b_1 i$$

## 3. Решение однородной системы линейных дифференциальных уравнений в случае кратных вещественных корней. Пример.

---

### Фундаментальная система решений

---

Фундаментальная система решений - набор из  $n$  решений системы

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = a_{11}(b)x_1 + a_{12}(b)x_2 + \dots + a_{1n}(b)x_n \\ \dot{x}_2 = a_{21}(b)x_1 + a_{22}(b)x_2 + \dots + a_{2n}(b)x_n \\ \dots \\ \dot{x}_n = a_{n1}(b)x_1 + a_{n2}(b)x_2 + \dots + a_{nn}(b)x_n \end{cases}$$

если вектор-функции  $(x_n)$  входящие в него линейно-независимые

## Теорема о структуре решения однородной системы

---

Общее решение системы имеет вид

$$x_{o.o} = C_1 x^1 + C_2 x^2 + \dots + C_n x^n,$$

где  $x^i$  – ФСР;  $C_i$  – вещественная константа

$$(1) \dot{x} = Ax$$

$$x = \begin{pmatrix} h_1 e^{\lambda t} \\ h_2 e^{\lambda t} \\ h_3 e^{\lambda t} \end{pmatrix} = h e^{\lambda t} \quad (2)$$

$$h \lambda e^{\lambda t} = A h \lambda e^{\lambda t}$$

$$A h = \lambda h$$

**Лемма.** Для того, чтобы функция вида (2) была решением системы (1) необходимо и достаточно, чтобы  $\lambda$  было собственным значением матрицы  $A$ , а  $h$  – соответствовало собственному вектору

У матрицы  $n \times n$  существует  $n$  собственных значений (с учетом кратных)

$$\det A(A - \lambda E) = 0$$

Пусть кратность  $\lambda = k$

$$r = \text{rank}(A - \lambda E)$$

$$m = n - r$$

$$m = k$$

Найти  $k$  векторов

$$\dot{x} = Ax$$

$$x = (h^1 t + h^2) e^{\lambda t}$$

$$h^1 e^{\lambda t} + \lambda (h^1 t + h^2) e^{\lambda t} = A (h^1 + h^2) e^{\lambda t}$$

$$h^1 + \lambda h^1 t + \lambda h^2 = A h^1 t + A h^2$$

$$h^1 + \lambda h^2 = A h^2$$

$$A h^1 = \lambda h^1$$

Пусть  $n = 3$

1.  $k=2$

- а) Есть 2 собственных вектора или 2 независимых
- б) Есть 1 собственный вектор и 1 присоединенный вектор

2.  $k=3$

$$\underbrace{h_1}_{\text{собственный вектор}}, \quad \underbrace{h_2, h_3}_{\text{присоединенные вектора}}$$
$$x^1 = e^{\lambda t} h^1$$
$$x^2 = e^{\lambda t} (h^1 t + h^2)$$
$$x^3 = e^{\lambda t} \left( \frac{t^2}{2} h^1 + t h^2 + h^3 \right)$$

## 4. Линейная зависимость и независимость систем функций.

### Решение примеров на исследование линейной зависимости функций.

### Определитель Вронского для систем.

### Теорема об определителе Вронского.

### Пример.

Система функций  $\phi_1, \dots, \phi_n$  называется линейно зависимой, если существует такой ненулевой набор констант, что  $C_1 \phi_1 + \dots + C_n \phi_n = 0$

Если такой комбинации не существует, то функции называются линейно независимыми.

Пусть  $x^1(t) = \begin{pmatrix} x_1^1(t) \\ x_2^1(t) \\ \dots \\ x_n^1(t) \end{pmatrix}, \dots, x^n(t) = \begin{pmatrix} x_1^n(t) \\ x_2^n(t) \\ \dots \\ x_n^n(t) \end{pmatrix}$  – набор вектор функций, который

является набором решений системы

$$\begin{cases} \dot{x}_1 = a_{11}(b)x_1 + a_{12}(b)x_2 + \dots + a_{1n}(b)x_n \\ \dot{x}_2 = a_{21}(b)x_1 + a_{22}(b)x_2 + \dots + a_{2n}(b)x_n \\ \dots \\ \dot{x}_n = a_{n1}(b)x_1 + a_{n2}(b)x_2 + \dots + a_{nn}(b)x_n \end{cases}$$

Тогда определителем Вронского системы решений называется:

$$W(t) = \begin{vmatrix} x_1^1(t) & x_1^2(t) & \dots & x_1^n(t) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ x_n^1(t) & x_n^2(t) & \dots & x_n^n(t) \end{vmatrix}$$

### Теорема об определителе Вронского.

Пусть на промежутке  $X$  непрерывны коэффициенты  $p_1(x), \dots, p_n(x)$  однородного дифференциального уравнения

$$y^{(n)} + p_1(x)y^{(n-1)} + \dots + p_n(x)y = 0 \quad (1)$$

Для того, чтобы решения  $y_1, y_2, \dots, y_n$  — были линейно независимы на  $X$ , необходимо и достаточно, чтобы хотя бы в одной точке  $x_0$  этого промежутка их вронскиан был отличен от нуля. В этом случае он будет отличен от нуля и в остальных точках того же промежутка.

**Доказательство**

Система векторов  $\begin{cases} y_1 = (y_{11}, \dots, y_{1n}), \\ \dots \\ y_n = (y_{n1}, \dots, y_{nn}) \end{cases}$  в пространстве  $\mathbb{R}^n$  линейно независима в

том и только в том случае, когда отличен от нуля определитель

$$\begin{vmatrix} y_{11} & y_{12} & \dots & y_{1n} \\ y_{21} & y_{22} & \dots & y_{2n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ y_{n1} & y_{n2} & \dots & y_{nn} \end{vmatrix}, \text{ составленный из координат этих векторов.}$$

Множество решений уравнения (1) образует векторное пространство  $S^n$ . По теореме о существовании и единственности решений ОДУ, если задано начальное условие, то существует единственное решение уравнения. Значит каждому решению в  $S$  можно сопоставить вектор в  $\mathbb{R}^n$ . Тогда решения  $y_1, \dots, y_n$  — линейно независимы только если линейно независимы соответствующие им векторы  $y_1, \dots, y_n$  с координатами  $y_k = (y_k(x_0), y'_k(x_0), \dots, y_k^{(n-1)}(x_0))$ ,  $1 \leq k \leq n$

Это будет только в том случае, когда отличен от 0 определитель

$$\begin{vmatrix} y_1(x_0) & y_1^1(x_0) & \dots & y_1^{(n-1)}(x_0) \\ y_2(x_0) & y_2^1(x_0) & \dots & y_2^{(n-1)}(x_0) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ y_n(x_0) & y_n^1(x_0) & \dots & y_n^{(n-1)}(x_0) \end{vmatrix} \quad (2), \text{ составленный из координат этих}$$

векторов.

Определитель (2) является значением в точке  $x_0$  определителя

$$W(y_1, \dots, y_n) = \begin{vmatrix} y_1(x) & y_1^1(x) & \dots & y_1^{(n-1)}(x) \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ y_n(x) & y_n^1(x) & \dots & y_n^{(n-1)}(x) \end{vmatrix}, \text{ и называется определителем}$$

Вронского (вронскианом)

**5. Теорема о 3-х типах фазовых траекторий автономных систем.**  
**Классификация особых точек. Особые точки линейной системы: узел, седло.**  
**Пример.**

---

## Теорема о 3-х типах фазовых траекториях.

---

Автономная система

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

в  $\mathbb{R}^n$  может иметь только три типа фазовых траекторий:

1. Точка
2. Замкнутая кривая без самопересечения (цикл)
3. Незамкнутая кривая без самопересечения

### Доказательство

Если решение  $x(t) = \text{const}$ , то траектория - точка. Если  $x(t_1) \neq x(t_2)$  при любых  $t_1, t_2, t_1 \neq t_2$ , то траектория незамкнутая кривая без самопересечений. Если  $x(t) \neq \text{const}$  и  $x(t_1) = x(t_2)$  при некоторых  $t_1, t_2 \neq t_1$ , то траектория - замкнутая кривая.

## Классификация особых точек.

---

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x, y) \\ \dot{y} = g(x, y) \end{cases}$$

Если правые части системы  $\neq 0$ , то  $\frac{dy}{dx} = \frac{g(x, y)}{f(x, y)}$

Точки, в которых  $\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$  называются особыми точками или стационарными или точками равновесия

$$\begin{cases} \dot{x} = ax + by \\ \dot{y} = cx + dy \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

$$A = T J T^{-1}$$

$$J = T^{-1} A T$$

Замена

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{\tilde{x}} \\ \dot{\tilde{y}} \end{pmatrix} = J \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

## Узел

---

$$J = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

$\lambda_{1,2}$  – собственные значения матрицы  $A$

$$\begin{cases} \dot{\tilde{x}} = \lambda_1 \tilde{x} \\ \dot{\tilde{y}} = \lambda_2 \tilde{y} \end{cases}$$

$$\frac{d\tilde{y}}{d\tilde{x}} = \frac{\lambda_2}{\lambda_1} \cdot \frac{\tilde{y}}{\tilde{x}}$$

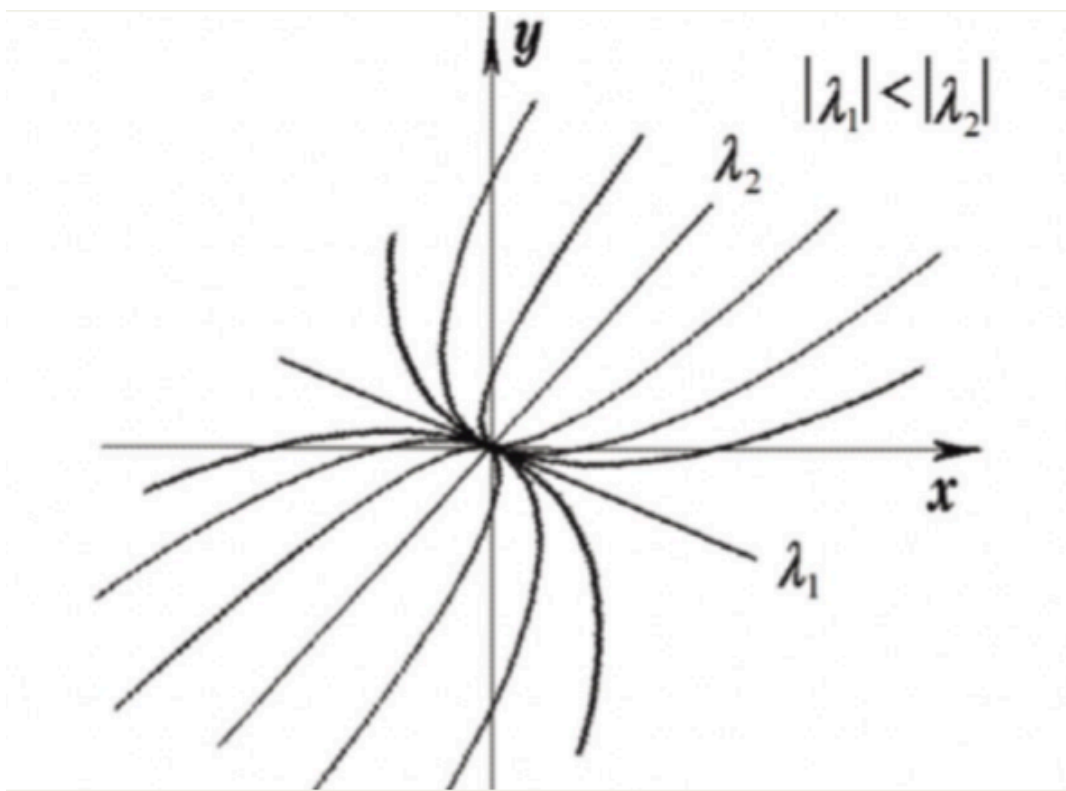
$$\lambda_1 \neq \lambda_2$$

$$\lambda_{1,2} \in \mathbb{R}$$

$$\lambda_1 \cdot \lambda_2 > 0$$

Если  $\lambda_{1,2} < 0$ , то движемся к особой точке  $\Rightarrow$  устойчивый.

Если  $\lambda_{1,2} > 0$ , то движемся от особой точки  $\Rightarrow$  неустойчивый.  $|\tilde{y}| = C|\tilde{x}|^{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}}$



## Седло

---

$$\lambda_1 \text{ и } \lambda_2 \in \mathbb{R}$$

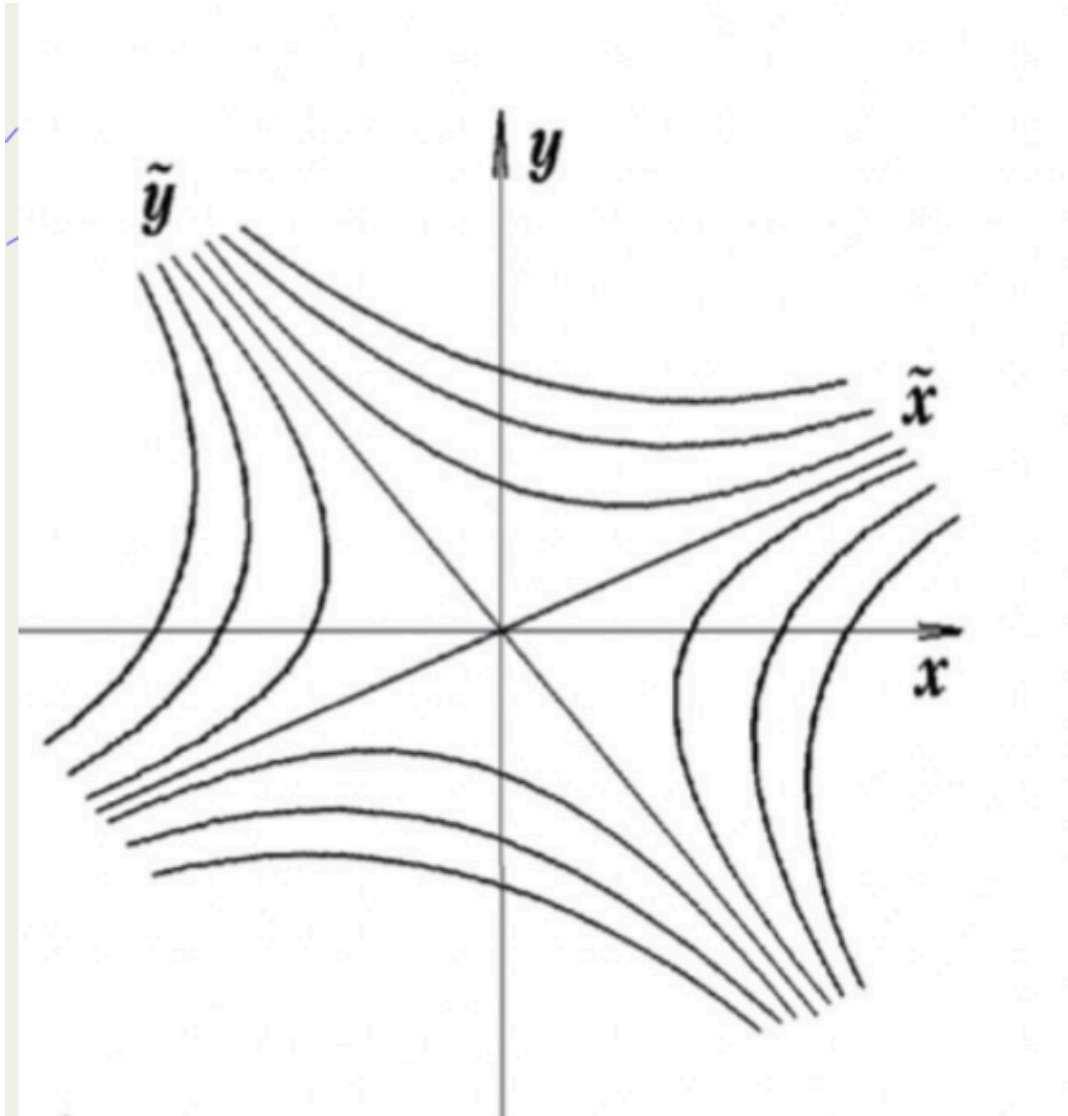
$$\lambda_1 \neq \lambda_2$$

$$\lambda_1 \cdot \lambda_2 < 0 \Rightarrow \text{степень отрицательная } |\tilde{y}| = C|\tilde{x}|^{\frac{\lambda_2}{\lambda_1}}$$



Если  $\lambda_{1,2} < 0$ , то движемся к особой точке  $\Rightarrow$  устойчивое направление. Движемся вдоль вектора к О.Т

Если  $\lambda_{1,2} > 0$ , то движемся от особой точки  $\Rightarrow$  неустойчивое направление. Движемся вдоль вектора от О.Т



**6. Теорема о 3-х типах фазовых траекторий автономных систем. Классификация особых точек. Особые точки линейной системы: центр, фокус. Пример.**

**Теорема о 3-х типах фазовых траекториях.**

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

в  $\mathbb{R}^n$  может иметь только три типа фазовых траекторий:

1. Точка
2. Замкнутая кривая без самопересечения (цикл)
3. Незамкнутая кривая без самопересечения

#### Доказательство

Если решение  $x(t) = \text{const}$ , то траектория - точка. Если  $x(t_1) \neq x(t_2)$  при любых  $t_1, t_2, t_1 \neq t_2$ , то траектория незамкнутая кривая без самопересечений. Если  $x(t) \neq \text{const}$  и  $x(t_1) = x(t_2)$  при некоторых  $t_1, t_2 \neq t_1$ , то траектория - замкнутая кривая.

## Классификация особых точек.

---

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x, y) \\ \dot{y} = g(x, y) \end{cases}$$

Если правые части системы  $\neq 0$ , то  $\frac{dy}{dx} = \frac{g(x, y)}{f(x, y)}$

Точки, в которых  $\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$  называются особыми точками или стационарными или точками равновесия

$$\begin{cases} \dot{x} = ax + by \\ \dot{y} = cx + dy \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

$$A = T J T^{-1}$$

$$J = T^{-1} A T$$

Замена

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{\tilde{x}} \\ \dot{\tilde{y}} \end{pmatrix} = J \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

## Центр

---

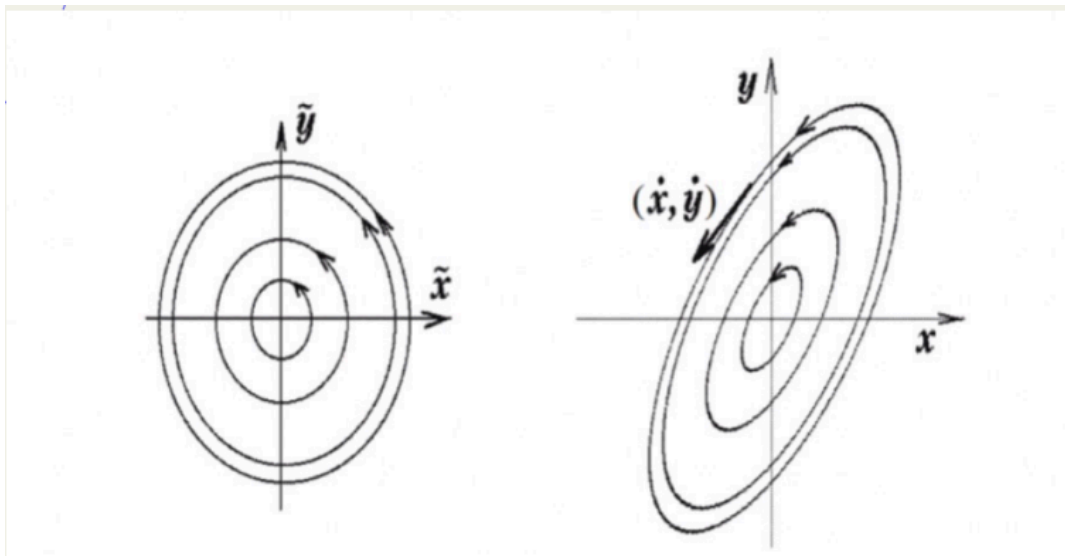
Мнимые собственные значения

$$J = \begin{pmatrix} 0 & \beta \\ -\beta & 0 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_{1,2} = \pm i\beta$$

$$\begin{cases} \tilde{x} = \beta \tilde{y} \\ \tilde{y} = -\beta \tilde{x} \end{cases}$$

$$\frac{d\tilde{y}}{d\tilde{x}} = -\frac{\tilde{x}}{\tilde{y}} \Rightarrow \tilde{x}^2 + \tilde{y}^2 = C$$



## Фокус

Вещественно-комплексные с.з

$$J = \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ -\beta & \alpha \end{pmatrix}$$

$$\lambda_{1,2} = \alpha \pm i\beta$$

$$\dot{\tilde{x}} = \alpha \tilde{x} + \beta \tilde{y}$$

$$\begin{cases} \dot{\tilde{x}} = \alpha \tilde{x} + \beta \tilde{y} \\ \dot{\tilde{y}} = -\beta \tilde{x} + \alpha \tilde{y} \end{cases}$$

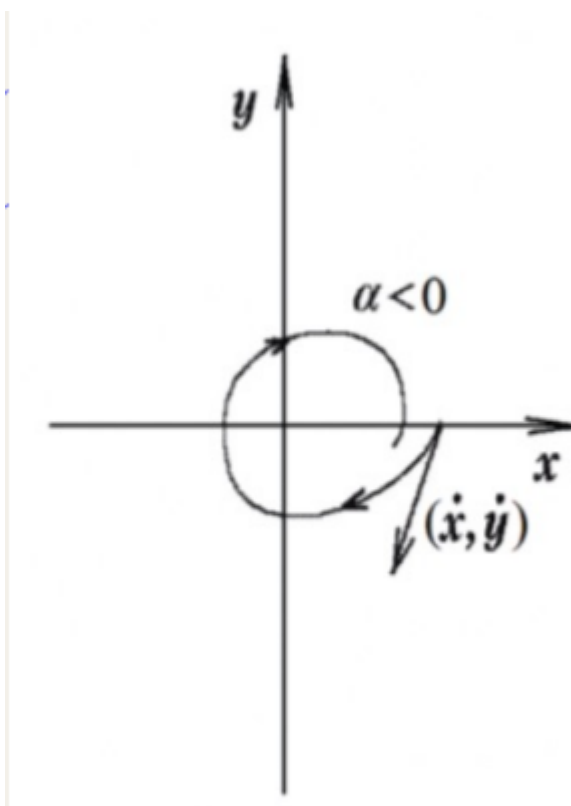
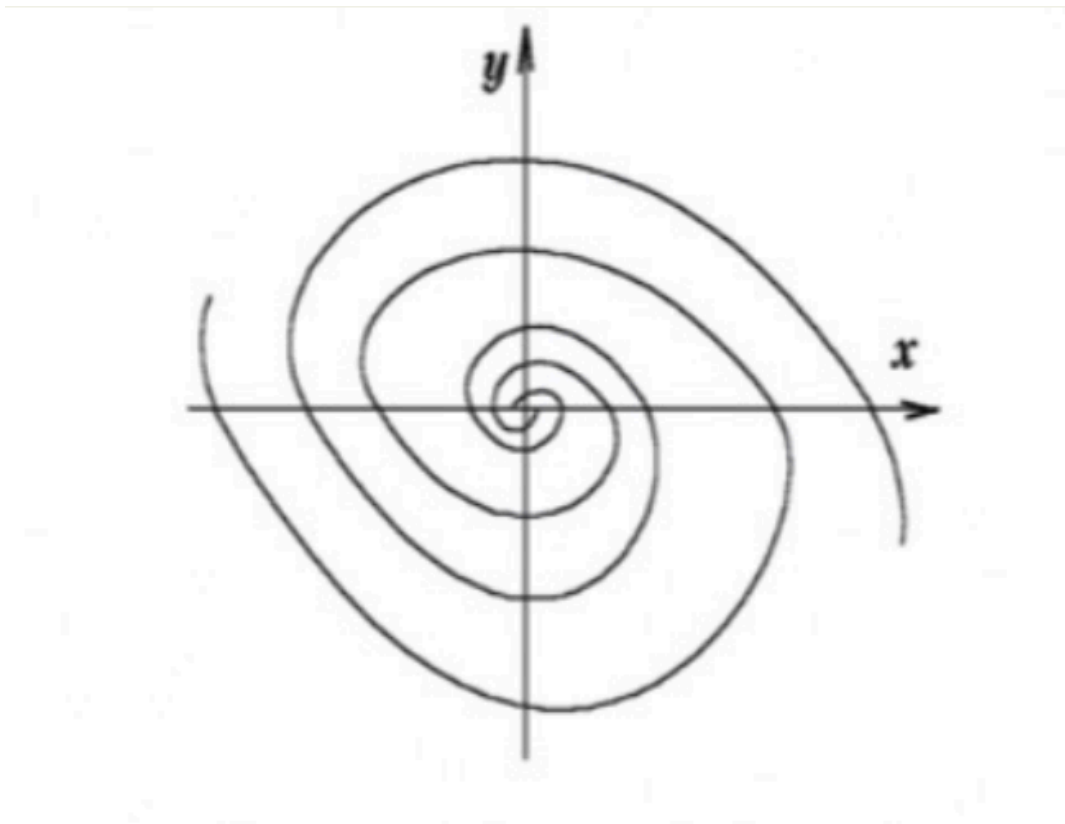
Переходим к  $(r, \phi)$

$$\begin{cases} x = r \cos \phi \\ y = r \sin \phi \end{cases}$$

$$\begin{cases} \dot{r} = \alpha r \\ \dot{\phi} = -\beta \end{cases}$$

$$r = C \exp\left(-\frac{\alpha}{\beta}\phi\right)$$

Направление определяем по  $\alpha$



7. Теорема о 3-х типах фазовых траекторий автономных систем. Классификация особых точек. Особые

# точки линейной системы: вырожденные случаи. Пример.

---

## Теорема о 3-х типах фазовых траекториях.

---

Автономная система

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

в  $\mathbb{R}^n$  может иметь только три типа фазовых траекторий:

1. Точка
2. Замкнутая кривая без самопересечения (цикл)
3. Незамкнутая кривая без самопересечения

### Доказательство

Если решение  $x(t) = \text{const}$ , то траектория - точка. Если  $x(t_1) \neq x(t_2)$  при любых  $t_1, t_2, t_1 \neq t_2$ , то траектория незамкнутая кривая без самопересечений. Если  $x(t) \neq \text{const}$  и  $x(t_1) = x(t_2)$  при некоторых  $t_1, t_2 \neq t_1$ , то траектория - замкнутая кривая.

## Классификация особых точек.

---

$$\begin{cases} \dot{x} = f(x, y) \\ \dot{y} = g(x, y) \end{cases}$$

Если правые части системы  $\neq 0$ , то  $\frac{dy}{dx} = \frac{g(x, y)}{f(x, y)}$

Точки, в которых  $\begin{cases} f(x, y) = 0 \\ g(x, y) = 0 \end{cases}$  называются особыми точками или стационарными или точками равновесия

$$\begin{cases} \dot{x} = ax + by \\ \dot{y} = cx + dy \end{cases}$$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$$

$$A = TJT^{-1}$$

$$J = T^{-1}AT$$

Замена

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = T \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{x} \\ \dot{y} \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \dot{\tilde{x}} \\ \dot{\tilde{y}} \end{pmatrix} = J \begin{pmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{pmatrix}$$

## 1-ый вырожденный случай: 1 с.з = 0

---

Когда  $\det A = 0$  или хотя бы 1 с.з = 0

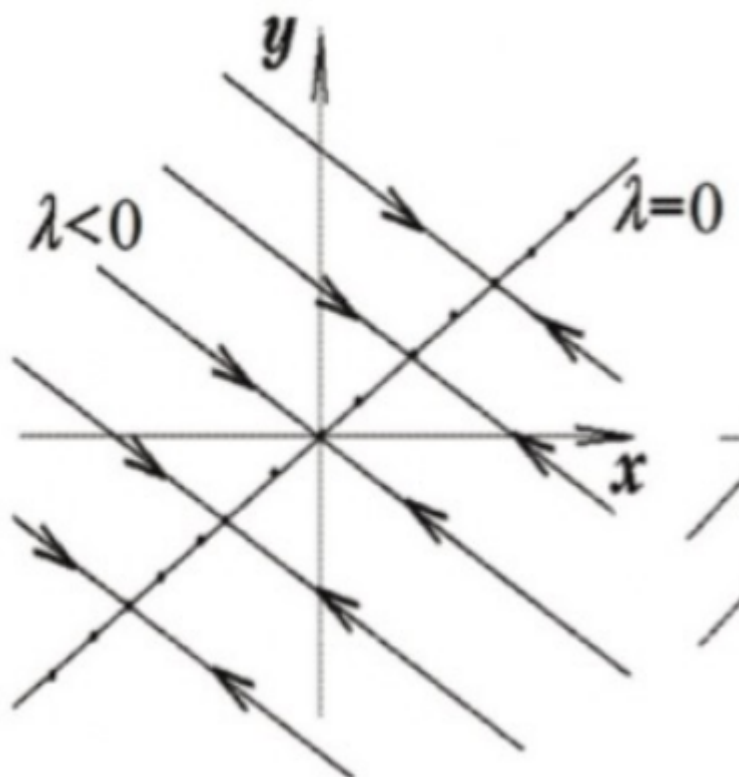
$$J = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \dot{\tilde{x}} = \lambda \tilde{x} \\ \dot{\tilde{y}} = 0 \end{cases}$$

$$\frac{d\tilde{y}}{d\tilde{x}} = 0$$

$$\tilde{y} = 0$$


---

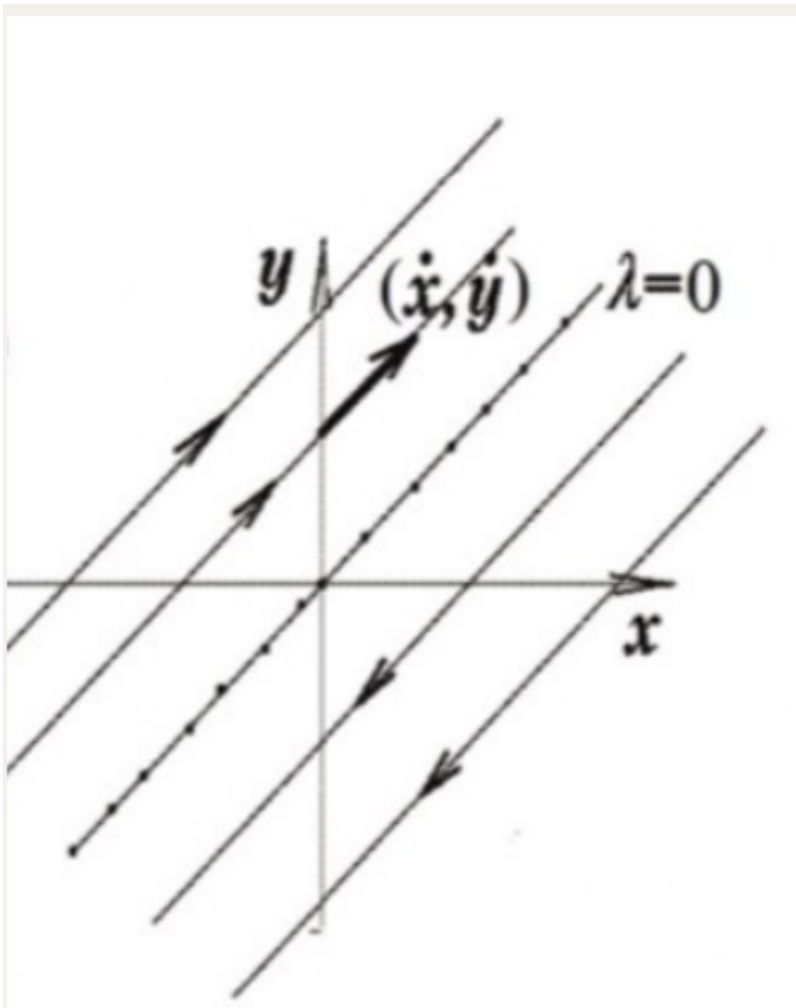


## 2-ой вырожденный случай: оба с.з = 0

---

$$J = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \dot{\tilde{x}} = \tilde{y} \\ \dot{\tilde{y}} = 0 \end{cases}$$



## 8. Устойчивость. Теорема Ляпунова об устойчивости по первому приближению. Функция Ляпунова. Пример.

### Устойчивость

$$(1) \dot{x} = f(t, x), \quad x \in \mathbb{R}^n$$

$$(2) \dot{x}(t_0) = \bar{\xi}$$

**Определение.**

Решение  $\bar{x}(t)$  системы (1) удовлетворяющее начальным условиям (2) и определенной на всей полуоси называется устойчивым по Ляпунову, если:

$\forall \epsilon > 0 \exists \delta = \delta(\epsilon)$  такое, что  $\forall \xi : \|\xi - \bar{\xi}\| < \delta$  выполняется:

1. Решение  $x(t)$  удовлетворяет  $x(t_0) = \xi$  существует на  $[t_0; +\infty]$
2.  $\forall t > t_0$  выполняется  $\|x(t) - \bar{x}(t)\| < \epsilon$

## Устойчивость по первому приближению

---

**Теорема** Ляпунова об устойчивости по первому приближению.

$$\dot{x} = f(x), x \in \mathbb{R}^n$$

Пусть функция  $f : \mathbb{R}^n$  удовлетворяет  $f(0) = 0$ , непрерывна и дифференцируема в нуле и все собственные значения матрицы частных производных  $A = (\frac{df}{dx}(0))$  имеют отрицательную вещественную часть, тогда нулевое решение системы  $\dot{x} = f(x), x \in \mathbb{R}^n$  асимптотически устойчиво.

Решение называется асимптотически устойчивым, если оно устойчиво по Ляпунову  $\underbrace{\|x(t) - \bar{x}(t)\|}_{t \rightarrow \infty} \rightarrow 0$

Если все с.з  $\neq 0$ , но хотя бы одно  $> 0$ , то решение неустойчиво

Если хотя бы одно с.з  $= 0$ , то используем функцию Ляпунова

## Функция Ляпунова

---

$$\begin{cases} \frac{dx}{dt} = f(x, y) \\ \frac{dy}{dt} = g(x, y) \end{cases} \quad (1)$$

Пусть  $(0; 0)$  – особая точка.

Если особая точка устойчива, то проекция убывает

$$z = V(x, y) : V(0, 0) = 0$$

$$V(x, y) > 0, \text{ если } x, y \neq 0$$

$$V(x, y) = V(x(t)y(t))$$

$$\underbrace{\frac{d(V(x(t)y(t)))}{dt}}_{\text{производная в силу системы(1)}} = \frac{dV}{dx} \cdot \frac{dx}{dt} + \frac{dV}{dy} \cdot \frac{dy}{dt} = \frac{dV}{dx} \cdot f(x, y) + \frac{dV}{dy} \cdot g(x, y)$$

Если траектория подходит к 0 при  $t \rightarrow \infty$ , то  $\frac{dV}{dt} = 0$



**Определение.** Говорят, что функция  $V(x) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^+$  является функцией Ляпунова системы (1), если:

1.  $V(x)$  непрерывно дифференцируема
2.  $V(0) = 0$ ,  $V(\infty) = \infty$
3.  $V(x) > 0$  при  $x \neq 0$
4. Производная функции в силу системы (1) строго отрицательна (или неположительна) или строго положительна на всем  $\mathbb{R}^n$ , кроме 0

## Теорема о функции Ляпунова

---

Пусть система (1) имеет нулевое положение равновесия (особую точку)  $f(0) = 0$ ,  $g(0) = 0$  и пусть  $V(x)$  — функция Ляпунова для этой системы. Если при этом ее производная в силу системы неположительна, то нулевое решение системы устойчиво по Ляпунову. Если знак неравенства строгий, то нулевое решение системы асимптотически устойчиво. Если производная в силу системы положительна, то нулевое решение неустойчиво.