

# МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Дальневосточный федеральный университет» (ДВФУ)

# ИНСТИТУТ МАТЕМАТИКИ И КОМПЬЮТЕРНЫХ ТЕХНОЛОГИЙ (ШКОЛА)

Департамент математического и компьютерного моделирования

#### МОДЕЛИ КОНКУРЕНЦИИ В ЭКОЛОГИИ И ЭКОНОМИКЕ

#### КУРСОВАЯ РАБОТА

Направление подготовки 01.03.02 «Прикладная математика и информатика»

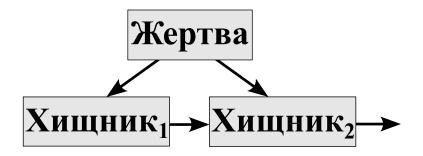
		Выполнил студент гр.	
		Б9121-01.03.02сп	
		Держапольский Ю.В	·
Регистрационный №		(Ф.И.О.)	(подпись)
		Руководитель проф. д.фм. н.	
« <u> </u> »	2024 г.	Абакумов А. И. $\Phi$	<u>)</u> Эпись)
(И.О.Фа	милия) (подпись)	« 15 » _ июня 2024 г.	

г. Владивосток

# Оглавление

1 Введение				3
2 Инструменты анализа			іты анализа	3
3	Модель Лотки-Вольтерры			5
3.1 Математическая модель		иатическая модель	5	
	3.2 Анализ модели			
	3.3	3 Вычислительные эксперименты		11
		3.3.1	При вымершей первой популяции	11
		3.3.2	При вымершей второй популяции	12
		3.3.3	При вымершей третьей популяции	13
		3.3.4	Несколько изначально не вымерших популяций	14
4	Мод	ель Ко	лмогорова	15
	4.1	Матем	иатическая модель	15
4.2 Анализ модели			из модели	17
	4.3 Вычислительные эксперименты		слительные эксперименты	21
		4.3.1	При вымершей первой популяции	21
		4.3.2	При вымершей второй популяции	21
		4.3.3	При вымершей третьей популяции	22
		4.3.4	Несколько изначально не вымерших популяций	22
5	Зак.	лючени	ie	23
6	Спи	ісок ли	тературы	24

#### 1. Введение



# 2. Инструменты анализа

Исследуемые далее модели конкуренции представляют собой автономные системы трёх дифференциальных уравнений.

$$\dot{x} = f(x), \quad x = (x_1, x_2, x_3).$$

Для данных систем будет проведён анализ точек равновесия:

$$\dot{x} = 0 \Rightarrow f(x) = 0$$

Для каждой точки равновесия ( $x^*$  – решение данной однородной системы уравнений) будет проведён анализ по методу первого приближения.

В матрицу Якоби данной системы  $\left(\frac{\partial f}{\partial x}\right)$  нужно подставить точку равновесия. После чего нужно найти собственные значения этой матрицы:

$$\det\left(\lambda I - \frac{\partial f}{\partial x}\Big|_{x^*}\right) = 0 \implies b_0\lambda^3 + b_1\lambda^2 + b_2\lambda + b_3 = 0.$$

Для того, чтобы точка была устойчивой, необходимо, чтобы  $\forall i \; \mathrm{Re} \; \lambda_i < 0.$  Однако, напрямую решать кубическое уравнение может быть непросто, поэтому можно воспользоваться критерием Рауса-Гурвица. Для этого построим матрицу Гурвица:

$$\Delta = \begin{pmatrix} b_1 & b_3 & 0 \\ b_0 & b_2 & 0 \\ 0 & b_1 & b_3 \end{pmatrix}$$

Если  $b_0>0$ , то для устойчивости необходимо, чтобы все главные миноры матрицы  $\Delta$  были положительны.

# 3. Модель Лотки-Вольтерры

#### 3.1. Математическая модель

Классическая модель хищник-жертва для одной популяции жертвы x(t) и хищника y(t) называется такая модель[1]:

$$\begin{cases} \dot{x} = \alpha(x) - V(x)y, \\ \dot{y} = kV(x)y - \beta(y), \end{cases}$$

где коэффициенты  $\alpha$ ,  $\beta$  — функции естественного прироста жертв и естественной смертности хищников соответственно. Также их можно называть коэффициентом, обозначающим разность рождаемости и смертности в популяциях. Без взаимодеиствия жертвы беспрепятственно питаются и поэтому их рождается больше чем умирает, а у хищников — из-за отсутствия питания — наоборот, умирают больше, чем рождаются.

Функция V(x) показывает количество жертв, потребляемых одним хищником за единицу времени, причём k-тая часть полученной с этой биомассой энергией расходуется хищником на воспроизводство.

При малых значениях x, когда почти все жертвы становятся добычей хищника, который всегда голоден и насыщения не наступает, тогда функцию V(x) можно считать линейной функцией численности жертв: V=vx. Беря функции прироста линейными, получим систему:

$$\begin{cases} \dot{x} = \alpha x - vxy, \\ \dot{y} = kvxy - \beta y, \end{cases}$$

Эта линейная система совпадает с моделью В. Вольтерра, который показал, что такая система имеет неасимптотическую точку равновесия (центр) и поэтому эти популяции живут на замкнутых кривых на фазовой плоскости[1].

Аналогичными предположениями приведём исследуемую схему к подоб-

ной системе:

$$\begin{cases} \dot{x_1} = \varepsilon_1(x_1) - V_{12}(x_1)x_2 - V_{13}(x_1)x_3, \\ \dot{x_2} = \varepsilon_2(x_2) + k_{12}V_{12}(x_1)x_2 - V_{23}(x_2)x_3, \\ \dot{x_3} = -\varepsilon_3(x_3) + k_{13}V_{13}(x_1)x_3 + k_{23}V_{23}(x_2)x_3, \end{cases}$$

где:

- 1.  $\varepsilon_i(x_i)$  функции прироста соответствующих популяций без взаимодействия с другими. Предполагаем, что жертва и первый хищник  $(x_1, x_2)$  имеют положительный прирост, а второй хищник  $(x_3)$  отрицательный.
- 2.  $V_{ij}(x_i)$  функции, показывающие какое количество из популяции  $x_i$  поглощается одним хищником популяции  $x_j$  за единицу времени.  $k_{ij}$  соответствующие части полученной при поглощении энергии, которые идут на воспроизводство популяции  $x_j$ .

Имеем автономную систему  $\dot{x}=f(x)$ , где  $k_{ij}>0$ . Аналогично примем функции в системе за линейные функции:

$$\varepsilon_i(x_j) = \varepsilon_i \cdot x_j, \ V_{ij}(x_k) = \alpha_{ij} \cdot x_k, \quad \varepsilon_i, \alpha_{ij} > 0$$

Тогда получим систему:

$$\begin{cases} \dot{x_1} = \varepsilon_1 x_1 - \alpha_{12} x_1 x_2 - \alpha_{13} x_1 x_3, \\ \dot{x_2} = \varepsilon_2 x_2 + k_{12} \alpha_{12} x_1 x_2 - \alpha_{23} x_2 x_3, \\ \dot{x_3} = -\varepsilon_3 x_3 + k_{13} \alpha_{13} x_1 x_3 + k_{23} \alpha_{23} x_2 x_3. \end{cases}$$

Проанализируем, какое поведение популяций будет в этой модели.

#### 3.2. Анализ модели

Матрица Якоби для данной системы:

$$J = \frac{\partial f}{\partial x} = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 - \alpha_{12}x_2 - \alpha_{13}x_3 & -\alpha_{12}x_1 & -\alpha_{13}x_1 \\ k_{12}\alpha_{12}x_2 & \varepsilon_2 + k_{12}\alpha_{12}x_1 - \alpha_{23}x_3 & -\alpha_{23}x_2 \\ k_{13}\alpha_{13}x_3 & k_{23}\alpha_{23}x_3 & -\varepsilon_3 + k_{13}\alpha_{13}x_1 + k_{23}\alpha_{23}x_2 \end{pmatrix}$$

Найдём точки равновесия дифференциального уравнения, т.е. решения  $(x_1,x_2,x_3)$  системы уравнений:

$$\begin{cases} \varepsilon_{1}x_{1} - \alpha_{12}x_{1}x_{2} - \alpha_{13}x_{1}x_{3} = 0, \\ \varepsilon_{2}x_{2} + k_{12}\alpha_{12}x_{1}x_{2} - \alpha_{23}x_{2}x_{3} = 0, \\ -\varepsilon_{3}x_{3} + k_{13}\alpha_{13}x_{1}x_{3} + k_{23}\alpha_{23}x_{2}x_{3} = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_{1}(\varepsilon_{1} - \alpha_{12}x_{2} - \alpha_{13}x_{3}) = 0, \\ x_{2}(\varepsilon_{2} + k_{12}\alpha_{12}x_{1} - \alpha_{23}x_{3}) = 0, \\ x_{3}(-\varepsilon_{3} + k_{13}\alpha_{13}x_{1} + k_{23}\alpha_{23}x_{2}) = 0. \end{cases}$$

1. Если две любых переменных равны нулю, то в оставшейся строчке остаётся уравнение  $\varepsilon_i x_i = 0$ , т.е. все переменные равны нулю. Получаем тривиальное решение  $x^{(0)} = (0,0,0)$ .

$$J\Big|_{x^{(0)}} = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 & 0 & 0 \\ 0 & \varepsilon_2 & 0 \\ 0 & 0 & -\varepsilon_3 \end{pmatrix}$$

Откуда получаем собственные значения матрицы:

$$\lambda_1 = \varepsilon_1 > 0, \quad \lambda_2 = \varepsilon_2 > 0, \quad \lambda_1 = -\varepsilon_3 < 0.$$

Значит около начала координат в плоскостях  $x_1 = 0, x_2 = 0$  эта точка является седлом, а в  $x_3 = 0$  – неустойчивым узлом.

2. Если  $x_1 = 0; x_2, x_3 \neq 0$ :

$$\begin{cases} \varepsilon_2 - \alpha_{23} x_3 = 0, \\ -\varepsilon_3 + k_{23} \alpha_{23} x_2 = 0. \end{cases} \Rightarrow x^{(1)} = \left(0, \frac{\varepsilon_3}{k_{23} \alpha_{23}}, \frac{\varepsilon_2}{\alpha_{23}}\right)$$

$$A = J \Big|_{x^{(1)}} = \begin{pmatrix} \varepsilon_1 - \alpha_{12} \frac{\varepsilon_3}{k_{23}\alpha_{23}} - \alpha_{13} \frac{\varepsilon_2}{\alpha_{23}} & 0 & 0 \\ k_{12}\alpha_{12} \frac{\varepsilon_3}{k_{23}\alpha_{23}} & 0 & -\alpha_{23} \frac{\varepsilon_3}{k_{23}\alpha_{23}} \\ k_{13}\alpha_{13} \frac{\varepsilon_2}{\alpha_{23}} & k_{23}\alpha_{23} \frac{\varepsilon_2}{\alpha_{23}} & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{split} \det(\lambda I - A) &= \left(\lambda - \left(\varepsilon_1 - \frac{\varepsilon_3 \alpha_{12}}{k_{23} \alpha_{23}} - \frac{\varepsilon_2 \alpha_{13}}{\alpha_{23}}\right)\right) (\lambda^2 + \varepsilon_2 \varepsilon_3) = 0. \\ \lambda_1 &= \varepsilon_1 - \frac{\varepsilon_3 \alpha_{12}}{k_{23} \alpha_{23}} - \frac{\varepsilon_2 \alpha_{13}}{\alpha_{23}}, \quad \lambda_{2,3} = \pm i \sqrt{\varepsilon_2 \varepsilon_3}. \end{split}$$

Точка  $x^{(1)}$  – неустойчивая. В плоскости  $x_1 = 0$  точка будет являться центром (асимптотически неустойчивая точка), т.е. создавать вокруг себя замкнутые кривые.

3. Если  $x_2 = 0; x_1, x_3 \neq 0$ :

$$\begin{cases} \varepsilon_1 - \alpha_{13}x_3 = 0, \\ -\varepsilon_3 + k_{13}\alpha_{13}x_1 = 0. \end{cases} \Rightarrow x^{(2)} = \left(\frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}}, 0, \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}}\right)$$

$$A = J \Big|_{x^{(2)}} = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha_{12} \frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}} & -\alpha_{13} \frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}} \\ 0 & \varepsilon_2 + k_{12} \alpha_{12} \frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}} - \alpha_{23} \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}} & 0 \\ k_{13} \alpha_{13} \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}} & k_{23} \alpha_{23} \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}} & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{split} \det(\lambda I - A) &= \left(\lambda - \left(\varepsilon_2 + k_{12}\alpha_{12}\frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}} - \alpha_{23}\frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}}\right)\right)(\lambda^2 + \varepsilon_1\varepsilon_3) = 0.\\ \lambda_1 &= \varepsilon_2 + k_{12}\alpha_{12}\frac{\varepsilon_3}{k_{13}\alpha_{13}} - \alpha_{23}\frac{\varepsilon_1}{\alpha_{13}}, \quad \lambda_{2,3} = \pm i\sqrt{\varepsilon_1\varepsilon_3}. \end{split}$$

Аналогично предыдущей точке,  $x^{(2)}$  – неустойчивая и в плоскости  $x_2 = 0$  является центром и будет создавать вокруг себя замкнутые кривые.

4. Если  $x_3 = 0; x_1, x_2 \neq 0$ :

$$\begin{cases} \varepsilon_1 - \alpha_{12} x_2 = 0, \\ \varepsilon_2 + k_{12} \alpha_{12} x_1 = 0. \end{cases} \Rightarrow x^{(3)} = \left( -\frac{\varepsilon_2}{k_{12} \alpha_{12}}, \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{12}}, 0 \right)$$

Данная точка всегда будет находиться вне исследуемой области.

5. Если  $x_1, x_2, x_3 \neq 0$ :

$$\begin{cases} \varepsilon_1 - \alpha_{12}x_2 - \alpha_{13}x_3 = 0, \\ \varepsilon_2 + k_{12}\alpha_{12}x_1 - \alpha_{23}x_3 = 0, \\ -\varepsilon_3 + k_{13}\alpha_{13}x_1 + k_{23}\alpha_{23}x_2 = 0. \end{cases}$$

Тогда решение  $x^{(4)}$ :

$$\begin{cases} x_1 = \frac{-\varepsilon_1 \alpha_{23} k_{23} + \varepsilon_2 k_{23} \alpha_{13} + \varepsilon_3 \alpha_{12}}{\alpha_{12} \alpha_{13} (k_{13} - k_{12} k_{23})}, \\ x_2 = \frac{\varepsilon_1}{\alpha_{12}} - \frac{\alpha_{13}}{\alpha_{12}} x_3 = \frac{\varepsilon_1 \alpha_{23} k_{13} - \varepsilon_2 \alpha_{13} k_{13} - \varepsilon_3 \alpha_{12} k_{12}}{\alpha_{12} \alpha_{23} (k_{13} - k_{12} k_{23})}, \\ x_3 = \frac{\varepsilon_2}{\alpha_{23}} + \frac{k_{12} \alpha_{12}}{\alpha_{23}} x_1 = \frac{-\varepsilon_1 \alpha_{23} k_{12} k_{23} + \varepsilon_2 \alpha_{13} k_{13} + \varepsilon_3 \alpha_{12} k_{12}}{\alpha_{13} \alpha_{23} (k_{13} - k_{12} k_{23})}. \end{cases}$$

$$A = J \Big|_{x^{(4)}} = \begin{pmatrix} 0 & -\alpha_{12}x_1 & -\alpha_{13}x_1 \\ k_{12}\alpha_{12}x_2 & 0 & -\alpha_{23}x_2 \\ k_{13}\alpha_{13}x_3 & k_{23}\alpha_{23}x_3 & 0 \end{pmatrix}$$
$$\det(\lambda I - A) = \lambda^3 - \lambda(k_{12}\alpha_{12}^2x_1x_2 + k_{13}\alpha_{13}^2x_1x_3 + k_{23}\alpha_{23}^2x_2x_3) + x_1x_2x_3\alpha_{12}\alpha_{13}\alpha_{23}(k_{12}k_{23} - k_{13}) = 0$$

Явное решение данного уравнения будет непростым, поэтому воспользуемся критерием Рауса-Гурвица.

$$b_0 = 1$$
,  $b_1 = 0$ ,  $b_2 = -(k_{12}\alpha_{12}^2x_1x_2 + k_{13}\alpha_{13}^2x_1x_3 + k_{23}\alpha_{23}^2x_2x_3)$ ,  
 $b_3 = x_1x_2x_3\alpha_{12}\alpha_{13}\alpha_{23}(k_{12}k_{23} - k_{13})$ .

Матрица Гурвица и главные миноры:

$$\Delta = \begin{pmatrix} 0 & b_3 & 0 \\ 1 & b_2 & 0 \\ 0 & 0 & b_3 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \Delta_1 = 0, \\ \Delta_2 = -b_3, \\ \Delta_3 = b_3 \cdot \Delta_2 = -b_3^2 \le 0. \end{cases}$$

#### 3.3. Вычислительные эксперименты

Возьмём параметры для модели:

$$\varepsilon_1 = 10, \varepsilon_2 = 8, \varepsilon_3 = 6,$$

$$\alpha_{12} = 6, \alpha_{13} = 2, \alpha_{23} = 0.5,$$

$$k_{12} = 4, k_{13} = 1, k_{23} = 0.5.$$

При этом точка равновесия  $x^{(4)}=(-3.458\ldots,46.66\ldots,-150)$ . Откуда получаем  $b_3=-22040 \Rightarrow \Delta_2=22040>0$ . Значит, что по какой-то оси она будет устойчивая, по второй неустойчива, а по третьей устойчивость неизвестна. Однако, вероятно, это точка не будет иметь влияния, поскольку находится на большом удалении в отрицательных координатах.

#### 3.3.1. При вымершей первой популяции

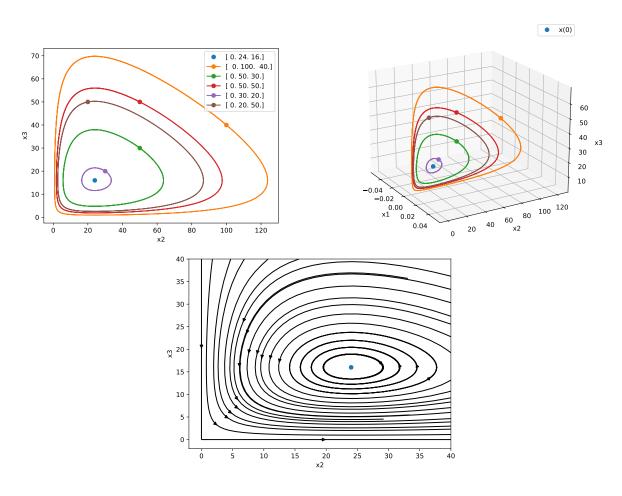


Рис. 1: На отрезке времени [0, 3].

# 3.3.2. При вымершей второй популяции

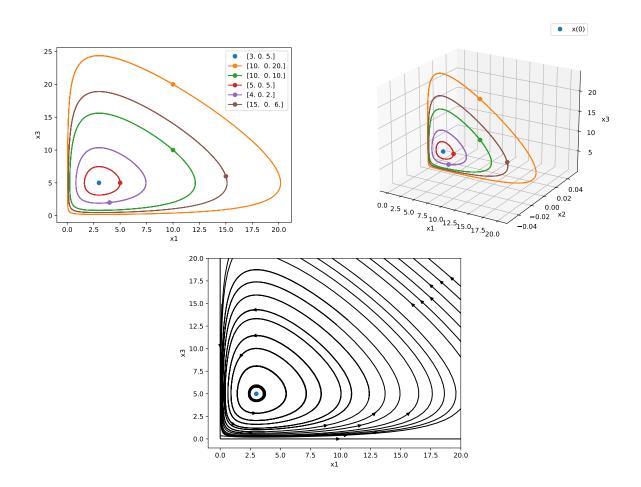


Рис. 2: На отрезке времени [0,3].

# 3.3.3. При вымершей третьей популяции

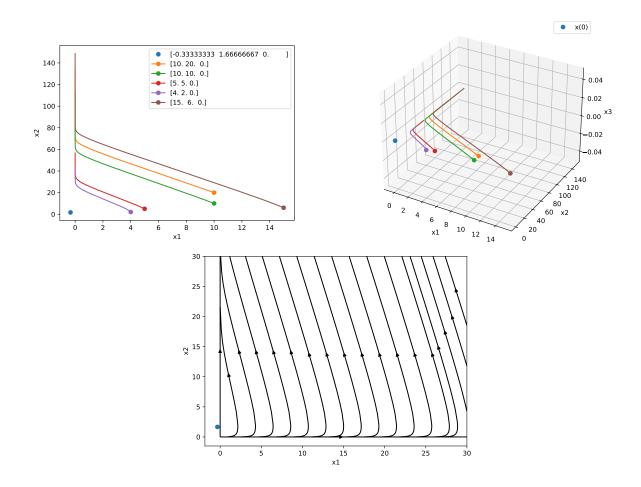


Рис. 3: На отрезке времени [0, 0.1].

#### 3.3.4. Несколько изначально не вымерших популяций

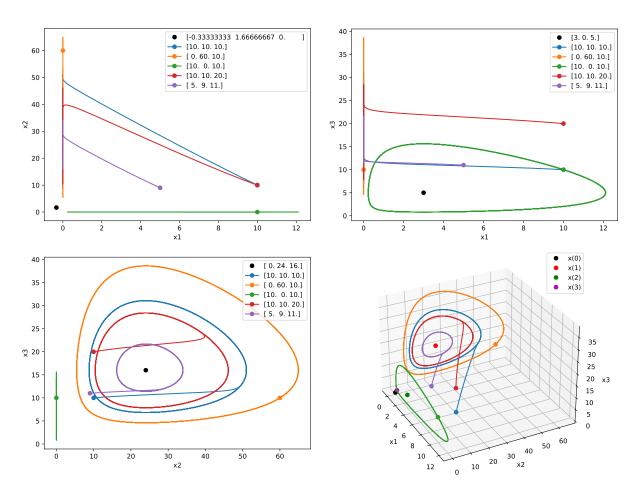


Рис. 4: На отрезке времени [0,3].

# 4. Модель Колмогорова

## 4.1. Математическая модель

Моделью Колмогорова при одной популяции жертвы x(t) и одной хищника y(t) называется такая модель [1]:

$$\begin{cases} \dot{x} = \alpha(x)x - V(x)y, \\ \dot{y} = K(x)y, \end{cases}$$

с такими предположениями:

- 1. В популяции хищников отсутствует внутривидовая конкуренция.
- 2.  $\alpha' < 0$ ;  $\alpha(0) > 0 > \alpha(\infty)$ . В отсутствии хищников прирост жертв с увеличением популяции уменьшается до критического момента.
- 3. K' > 0;  $K(0) < 0 < K(\infty)$ . Коэффициент прироста хищников.
- 4.  $V(x) > 0, x > 0; \ V(0) = 0.$  Коэффициент поглощения жертв.

Адаптируем данную модель для нашей схемы взаимодеиствия популяций жертвы и хищников и подробнее опишем качественные предположения о функциях:

$$\begin{cases} \dot{x_1} = \varepsilon(x_1)x_1 - V_{12}(x_1)x_2 - V_{13}(x_1)x_3, \\ \dot{x_2} = K_{12}(x_1)x_2 - V_{23}(x_2)x_3, \\ \dot{x_3} = K_{13}(x_1)x_3 + K_{23}(x_2)x_3. \end{cases}$$

Сформулируем предположения:

1.  $\varepsilon' < 0$ ;  $\varepsilon(0) > \varepsilon(\bar{x}_1) = 0 > \varepsilon(\infty)$ . Здесь у жертв ограниченное количество ресурса и за него существует конкуренция. Поэтому без хищников прирост жертв с увеличением их количества в некоторый момент прекратится и стабилизируется на уровне  $\bar{x}_1$ .

- 2.  $K'_{ij} > 0$ ;  $K_{ij}(0) < K_{ij}(x_i^*) = 0 < K_{ij}(\infty)$ . Это значит, что при увеличении численности жертв коэффициент естественного прироста хищников возрастает. Коэффициент переходит от отрицательных значения при недостатке пищи к положительным.
- 3.  $V_{ij}(0) = 0$ ;  $V_{ij}(x_i) > 0$ ,  $x_i > 0$ . Этот коэффициент показывает количество жертв, поглощаемых одним хищником.

Имеем автономную систему  $\dot{x} = f(x)$ .

Будем исследовать систему с линейными функциями, которые удовлетворяют указанным предположениям.

$$\varepsilon(x) = -\varepsilon \cdot x + \delta, \qquad \varepsilon, \delta > 0,$$

$$K_{ij}(x) = k_{ij} \cdot x - m_{ij}, \quad k_{ij}, m_{ij} > 0,$$

$$V_{ij}(x) = v_{ij} \cdot x, \qquad v_{ij} > 0.$$

Тогда система будет выглядеть так:

$$\begin{cases} \dot{x_1} = (-\varepsilon x_1 + \delta) x_1 - v_{12} x_1 x_2 - v_{13} x_1 x_3, \\ \dot{x_2} = (k_{12} x_1 - m_{12}) x_2 - v_{23} x_2 x_3, \\ \dot{x_3} = (k_{13} x_1 - m_{13}) x_3 + (k_{23} x_2 - m_{23}) x_3. \end{cases}$$

#### 4.2. Анализ модели

Найдём точки равновесия дифференциального уравнения и исследуем их устойчивость.

Матрица Якоби:

$$J = \begin{pmatrix} -2\varepsilon x_1 + \delta - v_{12}x_2 - v_{13}x_3 & -v_{12}x_1 & -v_{13}x_1 \\ k_{12}x_2 & (k_{12}x_1 - m_{12}) - v_{23}x_3 & -v_{23}x_2 \\ k_{13}x_3 & k_{23}x_3 & k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23} \end{pmatrix}$$

Нужно найти решения  $(x_1, x_2, x_3)$  системы уравнений:

$$\begin{cases} (-\varepsilon x_1 + \delta) x_1 - v_{12} x_1 x_2 - v_{13} x_1 x_3 = 0, \\ (k_{12} x_1 - m_{12}) x_2 - v_{23} x_2 x_3 = 0, \\ (k_{13} x_1 - m_{13}) x_3 + (k_{23} x_2 - m_{23}) x_3 = 0. \end{cases}$$

Для удобства вынесем общие множители:

$$\begin{cases} (-\varepsilon x_1 + \delta - v_{12}x_2 - v_{13}x_3) x_1 = 0, \\ (k_{12}x_1 - m_{12} - v_{23}x_3) x_2 = 0, \\ (k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23}) x_3 = 0. \end{cases}$$

1. Если  $x_2 = x_3 = 0$ , то остаётся уравнение

$$(-\varepsilon x_1 + \delta)x_1 = 0.$$

Получаем тривиальное решение  $x^{(0)} = (0,0,0)$  и  $x^{(1)} = \left(\frac{\delta}{\varepsilon},0,0\right)$ .

(a) 
$$J\Big|_{x^{(0)}} = \begin{pmatrix} \delta & 0 & 0 \\ 0 & -m_{12} & 0 \\ 0 & 0 & -m_{23}(0) \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = \delta > 0, \ \lambda_2 = -m_{12} < 0, \ \lambda_3 = -m_{23} < 0.$$

Значит, в плоскостях  $x_2=0$  и  $x_3=0$  начало координат является седлом и направление  $x_1$  — неустойчивое. В плоскости  $x_1=0$  точка является устойчивым узлом.

(b) 
$$J\Big|_{x^{(1)}} = \begin{pmatrix} -\delta & -v_{12}\frac{\delta}{\varepsilon} & -v_{13}\frac{\delta}{\varepsilon} \\ 0 & k_{12}\frac{\delta}{\varepsilon} - m_{12} & 0 \\ 0 & 0 & k_{13}\frac{\delta}{\varepsilon} - m_{13} - m_{23} \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 = -\delta < 0, \ \lambda_2 = k_{12} \frac{\delta}{\varepsilon} - m_{12}, \ \lambda_3 = k_{13} \frac{\delta}{\varepsilon} - m_{13} - m_{23}.$$

Откуда имеем:

$$\lambda_2 < 0 \Leftrightarrow \frac{\delta}{\varepsilon} < \frac{m_{12}}{k_{12}}, \quad \lambda_3 < 0 \Leftrightarrow \frac{\delta}{\varepsilon} < \frac{m_{13} + m_{23}}{k_{13}}$$

В зависимости от значений  $\lambda_2,\lambda_3$  данная точка может быть:

- і. Устойчивым узлом, если  $\lambda_2, \lambda_3 < 0$ ,
- іі. Устойчивым узлом в плоскости  $x_2=0$  и седлом в плоскости  $x_3=0$ , если  $\lambda_2>0, \lambda_3<0,$
- ііі. Устойчивым узлом в плоскости  $x_3=0$  и седлом в плоскости  $x_2=0,$  если  $\lambda_2<0,$   $\lambda_3>0,$
- iv. Седлом в плоскостях  $x_2 = 0, \ x_3 = 0, \ \text{если} \ \lambda_2, \lambda_3 > 0$
- 2. Если  $x_1 = x_2 = 0$ , то в третьей строчке получем

$$(-m_{13}-m_{23})\,x_3=0.$$

Поскольку  $x_3 > 0$ , то данное равенство не может быть выполнено.

3. Если  $x_1=x_3=0$ , то во второй строчке получем

$$-m_{12}x_2 = 0.$$

Поскольку  $x_2 > 0$ , то равенство не может быть выполнено.

4. Если  $x_1 = 0; x_2, x_3 > 0$ :

$$\begin{cases} (-m_{12} - v_{23}x_3) x_2 = 0, \\ (-m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23}) x_3 = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_3 = \frac{m_{12}}{-v_{23}} < 0, \\ x_2 = \frac{m_{13} + m_{23}}{k_{23}}. \end{cases}$$

Эта точка будет находиться вне исследуемой области.

5. Если  $x_2 = 0; x_1, x_3 > 0$ :

$$\begin{cases} (-\varepsilon x_1 + \delta - v_{13}x_3) x_1 = 0, \\ (k_{13}x_1 - m_{13} - m_{23}) x_3 = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_3 = \frac{\varepsilon x_1 - \delta}{-v_{13}}, \\ x_1 = \frac{m_{13} + m_{23}}{k_{13}}. \end{cases}$$

В исследуемой области данная точка будет находиться, если  $x_1 \leq \frac{\delta}{\varepsilon}$ .

$$A = J \Big|_{x^{(2)}} = \begin{pmatrix} -\varepsilon x_1 & -v_{12}x_1 & -v_{13}x_1 \\ 0 & (k_{12}x_1 - m_{12}) - v_{23}x_3 & 0 \\ k_{13}x_3 & k_{23}x_3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \left(\lambda - \left((k_{12}x_1 - m_{12}) - v_{23}x_3\right)\right) \left((\lambda + \varepsilon x_1)\lambda + v_{13}x_1k_{13}x_3\right) = 0$$

$$\lambda_{1,3} = \frac{-\varepsilon x_1 \pm \sqrt{(\varepsilon x_1)^2 - 4v_{13}k_{13}x_1x_3}}{2}, \ \lambda_2 = (k_{12}x_1 - m_{12}) - v_{23}x_3$$
PF?

6. Если  $x_3 = 0; x_1, x_2 > 0$ :

$$\begin{cases} (-\varepsilon x_1 + \delta - v_{12} x_2) x_1 = 0, \\ (k_{12} x_1 - m_{12}) x_2 = 0. \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_2 = \frac{\varepsilon x_1 - \delta}{-v_{12}}, \\ x_1 = \frac{m_{12}}{k_{12}}. \end{cases}$$

В исследуемой области данная точка будет находиться, если  $x_1 \leq \frac{\delta}{\varepsilon}$ .

$$A = J \Big|_{x^{(3)}} = \begin{pmatrix} -\varepsilon x_1 & -v_{12}x_1 & -v_{13}x_1 \\ k_{12}x_2 & 0 & -v_{23}x_2 \\ 0 & 0 & k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23} \end{pmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \left(\lambda - (k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23})\right) \left((\lambda + \varepsilon x_1)\lambda + v_{12}x_1k_{12}x_3\right) = 0$$
$$\lambda_{1,2} = \frac{-\varepsilon x_1 \pm \sqrt{(\varepsilon x_1)^2 - 4v_{12}k_{12}x_1x_2}}{2}, \ \lambda_3 = k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23}$$

7. Если  $x_1, x_2, x_3 > 0$ :

$$\begin{cases}
-\varepsilon x_1 + \delta - v_{12}x_2 - v_{13}x_3 = 0, \\
k_{12}x_1 - m_{12} - v_{23}x_3 = 0, \\
k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23} = 0.
\end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 = \frac{-\delta k_{23}v_{23} - k_{23}m_{12}v_{13} + m_{13}v_{12}v_{23} + m_{23}v_{12}v_{23}}{-\varepsilon k_{23}v_{23} - k_{12}k_{23}v_{13} + k_{13}v_{12}v_{23}}, \\ x_2 = \frac{\delta k_{13}v_{23} - \varepsilon m_{13}v_{23} - \varepsilon m_{23}v_{23} - k_{12}m_{13}v_{13} - k_{12}m_{23}v_{13} + k_{13}m_{12}v_{13}}{-\varepsilon k_{23}v_{23} - k_{12}k_{23}v_{13} + k_{13}v_{12}v_{23}}, \\ x_3 = \frac{-\delta k_{12}k_{23} + \varepsilon k_{23}m_{12} + k_{12}m_{13}v_{12} + k_{12}m_{23}v_{12} - k_{13}m_{12}v_{12}}{-\varepsilon k_{23}v_{23} - k_{12}k_{23}v_{13} + k_{13}v_{12}v_{23}} \end{cases}$$

$$A = J \Big|_{x^{(4)}} = \begin{pmatrix} -\varepsilon x_1 & -v_{12}x_1 & -v_{13}x_1 \\ k_{12}x_2 & 0 & -v_{23}x_2 \\ k_{13}x_3 & k_{23}x_3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\det(\lambda I - A) = \left(\lambda - (k_{13}x_1 - m_{13} + k_{23}x_2 - m_{23})\right) \left((\lambda + \varepsilon x_1)\lambda + v_{12}x_1k_{12}x_3\right) = 0$$

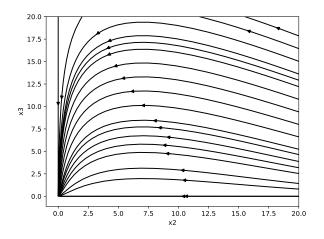
Тут раус-гурвиц

# 4.3. Вычислительные эксперименты

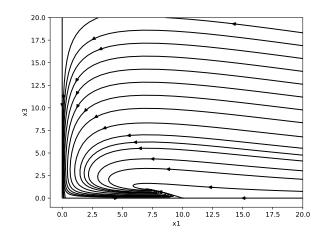
Возьмём такие функции для построения модели:

$$\varepsilon(x_1) = -x_1 + 10,$$
 $K_{12}(x_1) = x_1 - 5, K_{13}(x_1) = x_1 - 3, K_{23}(x_2) = x_2 - 4,$ 
 $V_{12}(x_1) = 2x_1, V_{13}(x_1) = 3x_1, V_{23}(x_2) = x_2.$ 

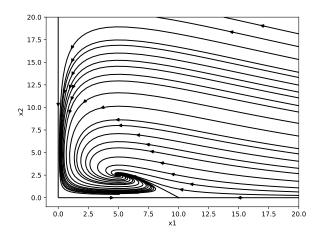
## 4.3.1. При вымершей первой популяции



#### 4.3.2. При вымершей второй популяции



## 4.3.3. При вымершей третьей популяции



#### 4.3.4. Несколько изначально не вымерших популяций

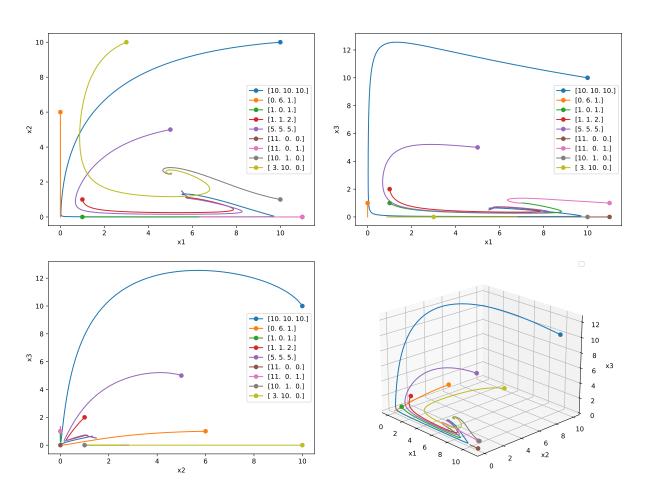


Рис. 5: На отрезке времени [0,3].

# 5. Заключение

# 6. Список литературы

[1] Свирежев, Ю. М. Устойчивость биологических сообществ // Ю. М. Свирежев, Д. О. Логофет – М.: Наука, 1978.