

Отчёт по лабораторной работе №6

Решение моделей в непрерывном и дискретном времени

Студент: Кузнецова София Вадимовна

Содержание

Цель работы	5
Выполнение лабораторной работы	6
Решение обыкновенных дифференциальных уравнений	6
Модель экспоненциального роста	6
Система Лоренца	8
Модель Лотки–Вольтерры	10
Самостоятельное выполнение	12
Вывод	20
Список литературы. Библиография	21

Список иллюстраций

0.1	График модели экспоненциального роста	7
0.2	График модели экспоненциального роста (задана точность решения)	8
0.3	Аттрактор Лоренца	9
0.4	Аттрактор Лоренца (интерполяция отключена)	10
0.5	Модель Лотки–Вольтерры: динамика изменения численности популяций	11
0.6	Модель Лотки–Вольтерры: фазовый портрет	12
0.7	Решение задания №1	13
0.8	Решение задания №2	14
0.9	Решение задания №3	15
0.10	Решение задания №4	16
0.11	Решение задания №5	17
0.12	Решение задания №6	18
0.13	Решение задания №7	18
0.14	Решение задания №8	19

Список таблиц

Цель работы

Основной целью работы является освоение специализированных пакетов для решения задач в непрерывном и дискретном времени.

Выполнение лабораторной работы

Решение обыкновенных дифференциальных уравнений

Вспомним, что обыкновенное дифференциальное уравнение (ОДУ) описывает изменение некоторой переменной u .

Для решения обыкновенных дифференциальных уравнений (ОДУ) в Julia можно использовать пакет differentialEquations.jl.

Модель экспоненциального роста

Рассмотрим пример использования этого пакета для решение уравнения модели экспоненциального роста, описываемую уравнением, где a — коэффициент роста.

Численное решение в Julia будет иметь следующий вид, а также график, соответствующий полученному решению:

1. Решение обыкновенных дифференциальных уравнений

1.1. Модель экспоненциального роста

```
[2]: # задаём описание модели с начальными условиями:  
a = 0.98  
f(u,p,t) = a*u  
u0 = 1.0  
# задаём интервал времени:  
tspan = (0.0,1.0)  
# решение:  
prob = ODEProblem(f,u0,tspan)  
sol = solve(prob)  
# строим графики:  
plot(sol, linewidth=5,title="Модель экспоненциального роста", xaxis="Время",yaxis="u(t)",label="u(t)")  
plot!(sol.t, t->1.0*exp(a*t),lw=3,ls=:dash,label="Аналитическое решение")
```

[2]: Модель экспоненциального роста

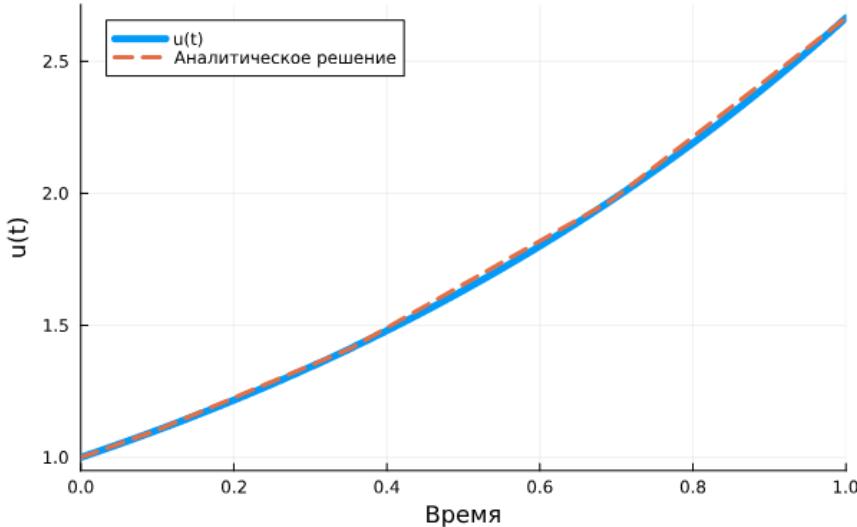


Рис. 0.1: График модели экспоненциального роста

При построении одного из графиков использовался вызов `sol.t`, чтобы захватить массив моментов времени. Массив решений можно получить, воспользовавшись `sol.u`.

Если требуется задать точность решения, то можно воспользоваться параметрами `abstol` (задаёт близость к нулю) и `reltol` (задаёт относительную точность). По умолчанию эти параметры имеют значение `abstol = 1e-6` и `reltol = 1e-3`.

Для модели экспоненциального роста:

```
[4]: # задаём точность решения:
sol = solve(prob,abstol=1e-8,reltol=1e-8)
# строим график:
plot(sol, lw=2, color="black", title="Модель экспоненциального роста", xaxis="Время",yaxis="u(t)",label="Численное решение")
plot!(sol.t, t->1.0*exp(a*t),lw=3,ls=:dash,color="red",label="Аналитическое решение")
```

[4]: Модель экспоненциального роста

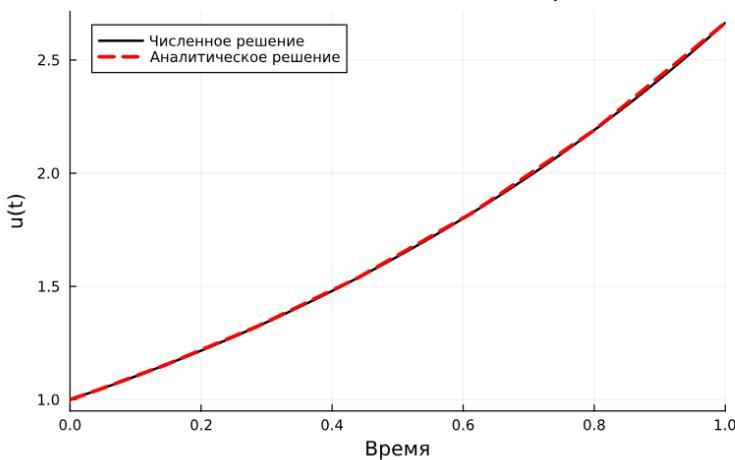


Рис. 0.2: График модели экспоненциального роста (задана точность решения)

Система Лоренца

Динамической системой Лоренца является нелинейная автономная система обыкновенных дифференциальных уравнений третьего порядка.

Система получена из системы уравнений Навье–Стокса и описывает движение воздушных потоков в плоском слое жидкости постоянной толщины при разложении скорости течения и температуры в двойные ряды Фурье с последующим усечением до первых-вторых гармоник.

Решение системы неустойчиво на аттракторе, что не позволяет применять классические численные методы на больших отрезках времени, требуется использовать высокоточные вычисления.

Численное решение в Julia будет иметь следующий вид:

▼ 1.2. Система Лоренца

```
[12]: # Задаём описание модели
function lorenz!(du, u, p, t)
    σ, ρ, β = p
    du[1] = σ * (u[2] - u[1])
    du[2] = u[1] * (ρ - u[3]) - u[2]
    du[3] = u[1] * u[2] - β * u[3]
end
# Задаём начальное условие
u₀ = [1.0, 0.0, 0.0]
# Задаём значения параметров
ρ = (10, 28, 8 / 3)
# Задаём интервал времени
tspan = (0.0, 100.0)
# Решение
prob = ODEProblem(lorenz!, u₀, tspan, p)
sol = solve(prob, Tsit5())
# Строим график
plot(sol, idxs=(1, 2, 3), lw=1, title="Аттрактор Лоренца", xaxis="x", yaxis="y", zaxis="z", legend=false)
```

[12]: Аттрактор Лоренца

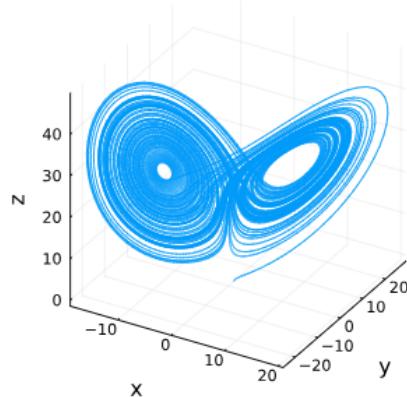


Рис. 0.3: Аттрактор Лоренца

Можно отключить интерполяцию:

```
[14]: # отключаем интерполяцию:  
plot(sol,vars=(1,2,3),denseplot=false, lw=1, title="Аттрактор Лоренца", xaxis="x",yaxis="y", zaxis="z", legend=false)
```

[14]:

Аттрактор Лоренца

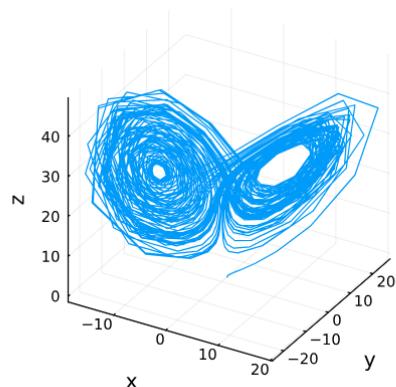


Рис. 0.4: Аттрактор Лоренца (интерполяция отключена)

Модель Лотки–Вольтерры

Модель Лотки–Вольтерры описывает взаимодействие двух видов типа «хищник – жертва».

Численное решение в Julia будет иметь следующий вид:

▼ 2. Модель Лотки–Вольтерры

```
[33]: # Определяем модель Лотки–Вольтерры
function lotka_volterra!(du, u, p, t)
    x, y = u
    a, b, c, d = p
    du[1] = a * x - b * x * y # Уравнение для жертв
    du[2] = -c * y + d * x * y # Уравнение для хищников
end
# Начальные условия
u0 = [1.0, 1.0] # начальные популяции жертв и хищников
# Параметры модели
p = [1.5, 1.0, 3.0, 1.0] # a, b, c, d
# Интервал времени
tspan = (0.0, 10.0)
# Создаём задачу
prob = ODEProblem(lotka_volterra!, u0, tspan, p)
# Решаем задачу
sol = solve(prob, Tsit5())
# Построение графика
plot(sol, label=["Жертвы" "Хищники"], color="black",
      linestyle = [:solid :dash], title="Модель Лотки–Вольтерры",
      xlabel="Время", ylabel="Размер популяции")
```

[33]:

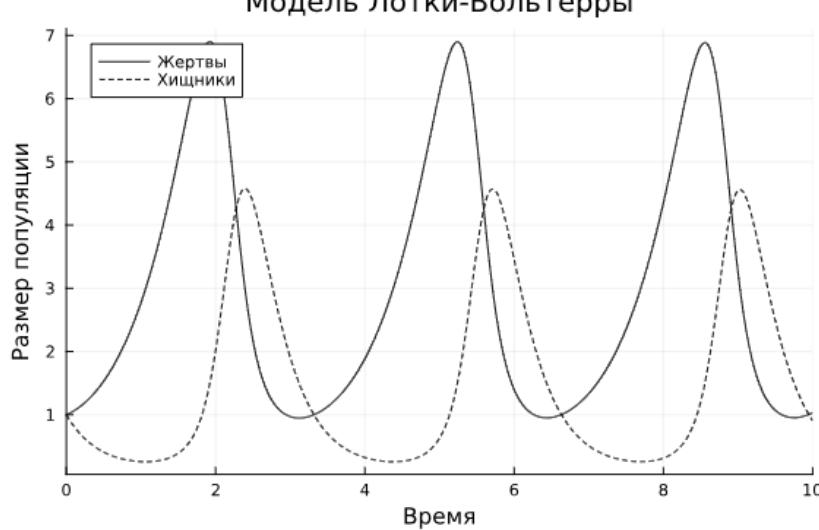


Рис. 0.5: Модель Лотки–Вольтерры: динамика изменения численности популяций

Фазовый портрет:

```
[34]: # фазовый портрет:  
plot(sol,vars=(1,2), color="black", xaxis="Жертвы",yaxis="Хищники", legend=false)
```

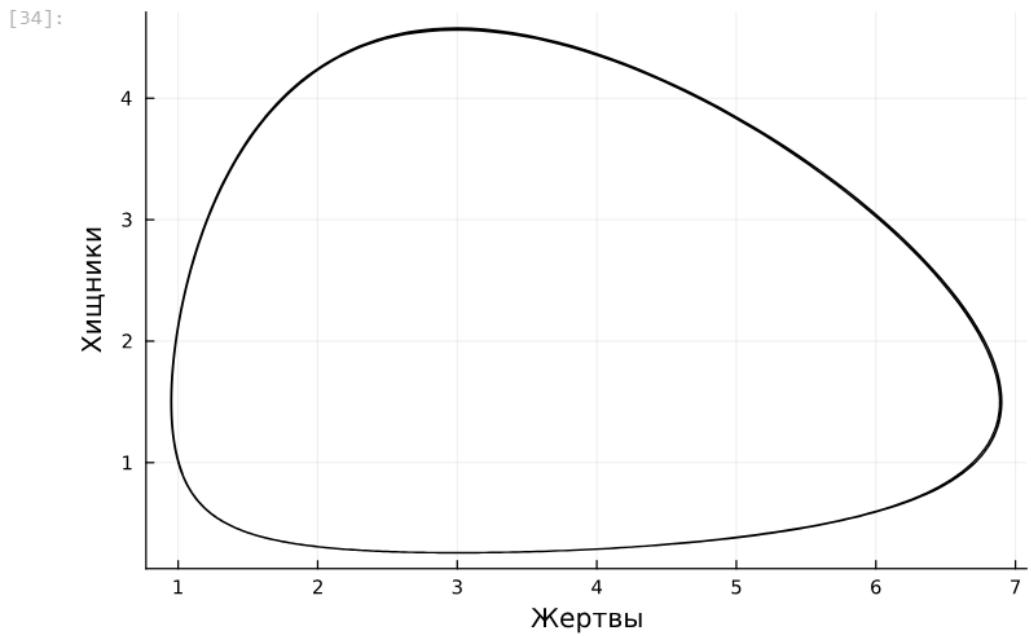


Рис. 0.6: Модель Лотки–Вольтерры: фазовый портрет

Самостоятельное выполнение

Выполнение задания №1:

- ✓ 1) Реализовать и проанализировать модель роста численности изолированной популяции (модель Мальтуса). Начальные данные и параметры задать самостоятельно и пояснить их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией):

```
[39]: # Определение параметров
b = 1.0
c = 0.2
a = b - c
u0 = 1.0 # Начальная численность популяции
tspan = (0.0, 10.0) # Интервал времени
# Описание модели
f(u, p, t) = a * u # Уравнение роста популяции
# Задаёт задачу
prob = ODEProblem(f, u0, tspan)
# Решение задачи
sol = solve(prob)
# Настройка анимации
anim = @animate for i in 1:length(sol.t)
    plot(sol.t[1:i], sol.u[1:i], linewidth=3, title="Модель Мальтуса", xlabel="Время", ylabel="Численность популяции", legend=false)
end
# Сохранение анимации в файл
gif(anim, "malthus_population_growth.gif", fps=15)
```

[Info: Saved animation to C:\Users\Ivan\Favorites\malthus_population_growth.gif

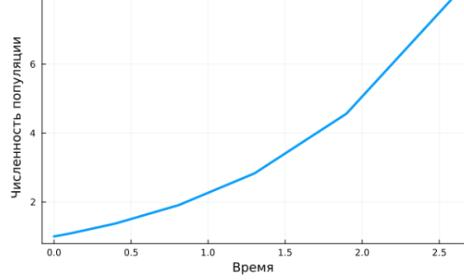


Рис. 0.7: Решение задания №1

Выполнение задания №2:

2) Реализовать и проанализировать логистическую модель роста популяции. Начальные данные и параметры задать самостоятельно и пояснить их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией);

```
[46]: # Определение модели
def logistic1(du, u, p, t):
    r, k = p
    du[1] = r * u[1] * (1 - u[1] / k)
end

# Начальные условия
u0 = [1.0] # Начальная численность популяции
# Параметры
r = 0.5 # Коэффициент роста
k = 10.0 # Емкость экосистемы
p = (r, k)

# Интервал времени
tspan = (0.0, 20.0)

# Решение
prob = ODEProblem(logistic1, u0, tspan, p)
sol = solve(prob, Tsit5()) # Используем Tsit5 для не-линейной задачи
# Создание объекта анимации
anim = Animation()
# Построение анимации
for t in 0:0.5:20
    plot(sol, vars=(0, 1), linewidth=2, color=:blue, title="Логистическая модель роста",
        xlabel="Время", ylabel="Популяция", legend=false)
    scatter([t], [sol(t)[1]], color=:red, label="", markersize=5) # добавляем текущую точку
    frame(anim) # добавляем кадр в анимацию
end
# Сохранение анимации
gif(anim, "logistic_growth.gif", fps=10) # Сохраняем анимацию в файл
[ Info: Saved animation to C:\Users\ivan\Favorites\logistic_growth.gif
```

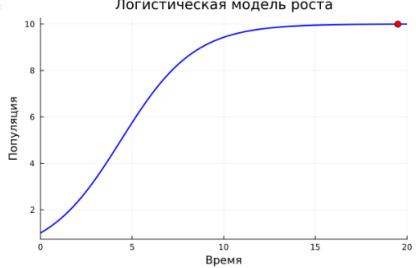


Рис. 0.8: Решение задания №2

Выполнение задания №3:

3) Реализовать и проанализировать модель эпидемии Кермака–Маккендрика (SIR модель). Начальные данные и параметры задать самостоятельно и пояснить их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией):



Рис. 0.9: Решение задания №3

Выполнение задания №4:

4) Как расширение модели SIR (Susceptible-Infected-Removed) по результатом эпидемии испанки была предложена модель SEIR (Susceptible-Exposed-Infected-Removed). Исследуйте, сравните с SIR:

```
[62]: # Определение модели
function seir!(du, u, p, t)
    p, δ, γ, N = p
    S, E, I, R = u
    du[1] = -δ * S * I / N # Восприимчивые
    du[2] = δ * S * I / N - δ * E # Экспонированные
    du[3] = δ * E - γ * I # Инфицированные
    du[4] = γ * I # Выздоровевшие
end
# Начальные условия
u0 = [0.99, 0.0, 0.01, 0.0] # 99% восприимчивых, 1% инфицированных
# Параметры
β = 0.3 # Коэффициент передачи инфекции
δ = 0.1 # Параметр инкубационного периода
γ = 0.05 # Коэффициент выздоровления
N = 1.0 # Общая численность населения
p = (β, δ, γ, N)
# Интервал времени
tspan = (0.0, 100.0)
# Решение
prob = ODEProblem(seir!, u0, tspan, p)
sol = solve(prob, Tsit5()) # Используем Tsit5 для не-жёстких задач
# Построение графика
plot(sol, label=["Восприимчивые" "Экспонированные" "Инфицированные" "Выздоровевшие"], title="Модель эпидемии SEIR", xlabel="Время", ylabel="Численность", linewidth=2)
```

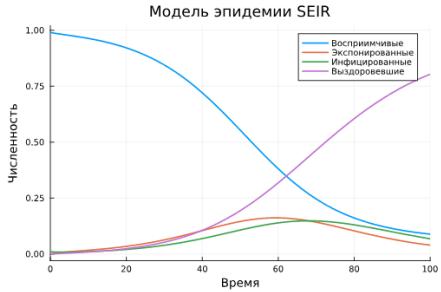


Рис. 0.10: Решение задания №4

Выполнение задания №5:

5) Для дискретной модели Лотки–Вольтерры найдите точку равновесия. Получите и сравните аналитическое и численное решения. Численное решение изобразите на фазовом портрете:

```
[67]: # Параметры модели
a = 2
c = 1
d = 5
#Численные методы для дискретной модели
function lotka_volterra!(X, p)
    a, c, d = p
    X1, X2 = X
    dX1 = a * X1 * (1 - X1) - X1 * X2
    dX2 = -c * X2 + d * X1 * X2
    return [dX1, dX2]
end
# Начальные условия
X0 = [0.1, 0.1] # начальные значения X1 и X2
# время и шаг
t = 100
dt = 0.1
times = 0:dt:t
# массивы для численного решения
X = zeros(length(times), 2)
X[1, :] = X0
# Численное решение
for i in 2:length(times)
    X[i, :] = X[i-1, :] + dt * lotka_volterra!(X[i-1, :], (a, c, d))
end
# Построение фазового портрета
plot(X[:, 1], X[:, 2], label="Фазовый портрет", xlabel="X1", ylabel="X2")
```

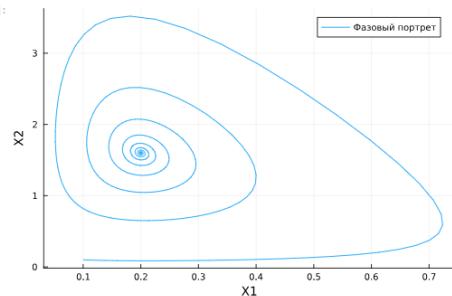


Рис. 0.11: Решение задания №5

Выполнение задания №6:

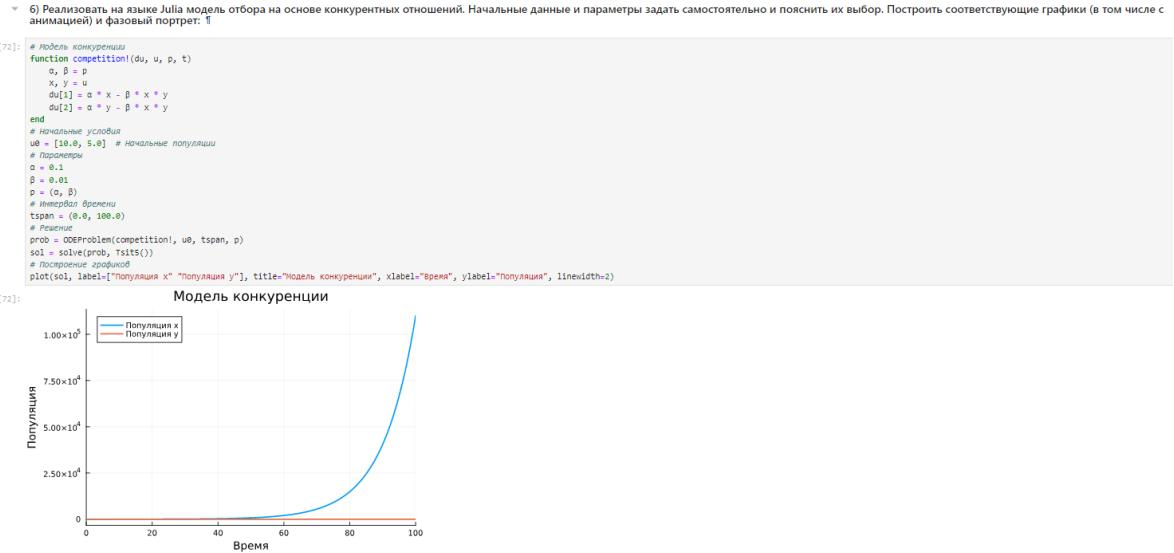


Рис. 0.12: Решение задания №6

Выполнение задания №7:

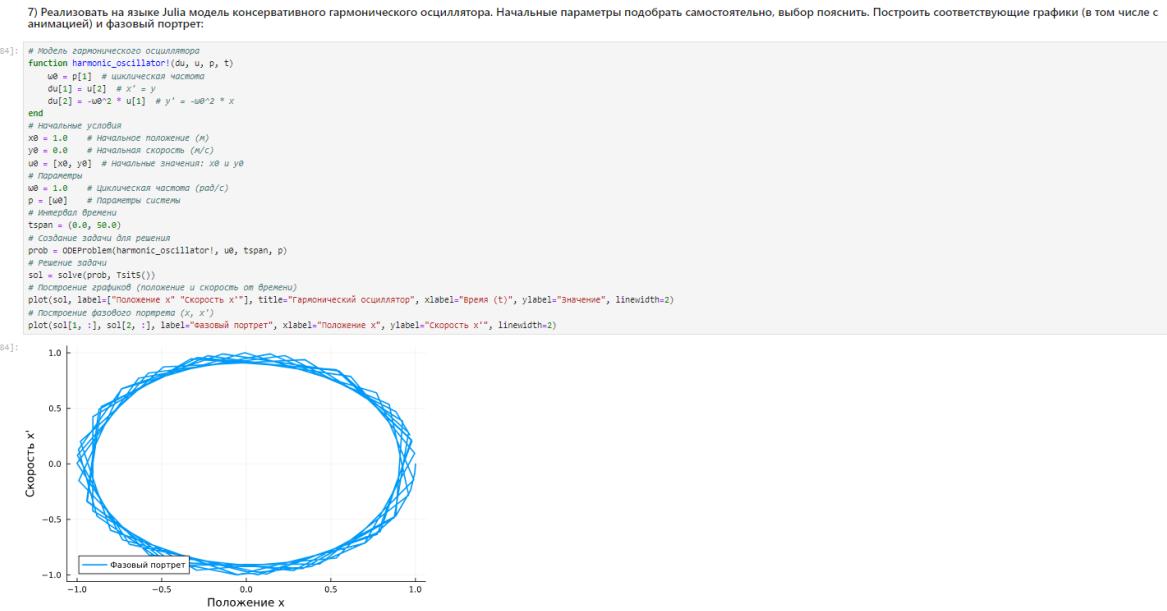


Рис. 0.13: Решение задания №7

Выполнение задания №8:

8) Реализовать на языке Julia модель свободных колебаний гармонического осциллятора. Начальные параметры подобрать самостоятельно, выбор пояснить. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией) и фазовый портрет:

```
[87]: # Модель свободных колебаний с потерями
function damped_oscillator!(du, u, p, t)
    y, ω = p
    du[1] = u[2]
    du[2] = -2 * y * u[2] - ω^2 * u[1]
end
# Начальные условия
u0 = [1.0, 0.0] # Начальное положение и скорость
# Параметры
γ = 0.1
ω₀ = 1.0
p = (γ, ω₀)
# Интервал времени
tspan = (0.0, 50.0)
# Решение
prob = ODEProblem(damped_oscillator!, u0, tspan, p)
# Используем более подходящий алгоритм, например, Tsit5()
sol = solve(prob, Tsit5())
# Построение графиков
plot(sol, label=["Положение x" "Скорость x"], title="свободные колебания с потерями энергии", xlabel="Время", ylabel="Значение", linewidth=2)
```

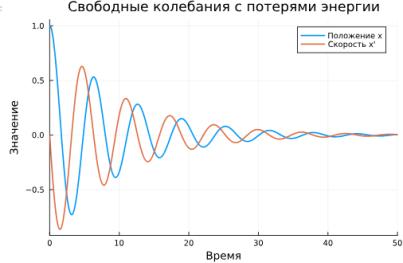


Рис. 0.14: Решение задания №8

Вывод

В ходе выполнения лабораторной работы были освоены специализированные пакеты для решения задач в непрерывном и дискретном времени.

Список литературы. Библиография

[1] Julia Documentation: <https://docs.julialang.org/en/v1/>