

Лабораторная работа №6

Решение моделей в непрерывном и дискретном времени

Тазаева Анастасия Анатольевна

Содержание

1	Цель работы	5
2	Задание	6
3	Выполнение лабораторной работы	7
3.1	Примеры из раздела 6.2	7
3.2	Самостоятельная работа	11
4	Выводы	19

Список иллюстраций

3.1	Модель экспоненциального роста. Часть 1	7
3.2	Модель экспоненциального роста. Часть 2	8
3.3	Модель экспоненциального роста. Часть 3	8
3.4	Система Лоренца. Часть 1	9
3.5	Система Лоренца. Часть 2	9
3.6	Система Лоренца. Часть 3	10
3.7	Модель Лотки-Вольтерры. Часть 1	10
3.8	Модель Лотки-Вольтерры. Часть 2	11
3.9	Задание 1	12
3.10	Задание 1. Продолжение	12
3.11	Задание 2	13
3.12	Задание 2. Продолжение	13
3.13	Задание 3	14
3.14	Задание 3. Продолжение	14
3.15	Задание 4	15
3.16	Задание 4. Продолжение	15
3.17	Задание 5	16
3.18	Задание 6	16
3.19	Задание 7	17
3.20	Задание 8	17
3.21	Задание 8. Продолжение	18

Список таблиц

1 Цель работы

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

2 Задание

1. Используя Jupyter Lab, повторите примеры из раздела 6.2.
2. Выполните задания для самостоятельной работы (раздел 6.4).

3 Выполнение лабораторной работы

3.1 Примеры из раздела 6.2

Примеры представлены на рис. 3.1 - 3.8.

6.2.1. Решение обыкновенных дифференциальных уравнений

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

6.2.1.1. Модель экспоненциального роста

Рассмотрим пример использования этого пакета для решения уравнения модели экспоненциального роста, описываемую уравнением

$$u'(t) = au(t), u(0) = u_0.$$

где a - коэффициент роста. Предположим, что заданы следующие начальные данные $a = 0,98$, $u(0) = 1,0$, $t \in [0; 1,0]$. Аналитическое решение модели имеет вид:

$$u(t) = \exp(at)u(0).$$

```
# подключаем необходимые пакеты:
import Pkg
Pkg.add("DifferentialEquations")
using DifferentialEquations
# 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)
```

Рис. 3.1: Модель экспоненциального роста. Часть 1

```
# подключаем необходимые пакеты:
Pkg.add("Plots")
using Plots

# строим графики:
plot(sol, linewidth=2, title="Модель экспоненциального роста", хaxis="Время", уaxis="u(t)", label="u(t)")
plot!(sol.t, t->1.0*exp(a*t), lw=3, ls=:dash, label="Аналитическое решение")
```

```
Resolving package versions...
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Project.toml`
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Manifest.toml`
```

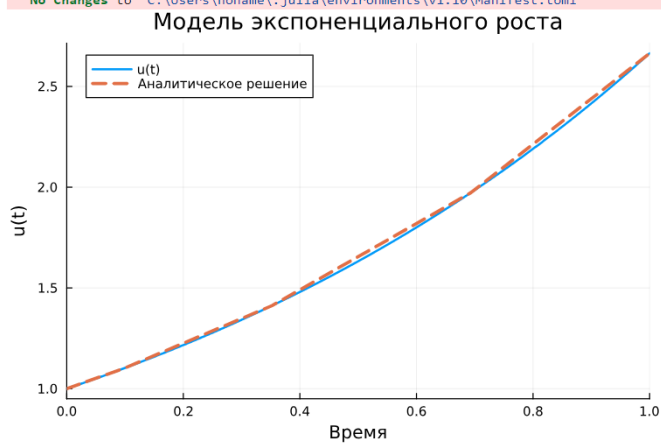


Рис. 3.2: Модель экспоненциального роста. Часть 2

```
# задаём точность решения:
sol = solve(prob, abstol=1e-8, reltol=1e-8)
println(sol)

# строим график:
plot(sol, lw=2, colors="black", title="Модель экспоненциального роста", хaxis="Время", уaxis="u(t)", label="Численное решение")
plot!(sol.t, t->1.0*exp(a*t), lw=3, ls=:dash, colors="red", label="Аналитическое решение")
```

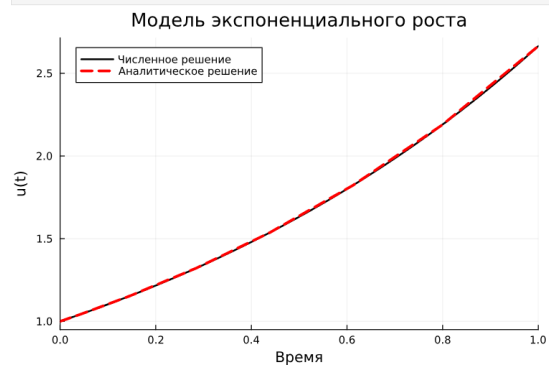


Рис. 3.3: Модель экспоненциального роста. Часть 3

6.2.1.2. Система Лоренца

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

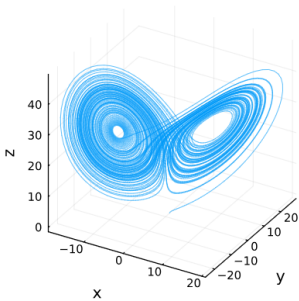
$$\begin{cases} \dot{x} = \sigma(y - x), \\ \dot{y} = \rho x - y - xz, \\ \dot{z} = xy - \beta z \end{cases}$$

где σ, ρ, β — параметры системы (некоторые положительные числа, обычно указывают $\sigma = 10, \rho = 28, \beta = \frac{8}{3}$). 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 последующем 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:

```
# задаём типичные значения:
function lorentz!(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:
p = (10,28,8/3)
# задаём интервал времени:
tspan = (0.0,100.0)
# решаем:
prob = ODEProblem(lorentz!,u0,tspan,p)
sol = solve(prob)
# строим график:
plot(sol,vars=(1,2,3),lw=0.5, title="Аттрактор Лоренца", xaxis="x",yaxis="y", zaxis="z",legend=false)
```

Рис. 3.4: Система Лоренца. Часть 1

Аттрактор Лоренца



Можно отключить интерполяцию

```
# отключаем интерполяцию:
plot(sol,vars=(1,2,3),denseplot=false, lw=0.5, title="Аттрактор Лоренца", xaxis="x",yaxis="y", zaxis="z",legend=false)
```

Аттрактор Лоренца

Рис. 3.5: Система Лоренца. Часть 2

Аттрактор Лоренца

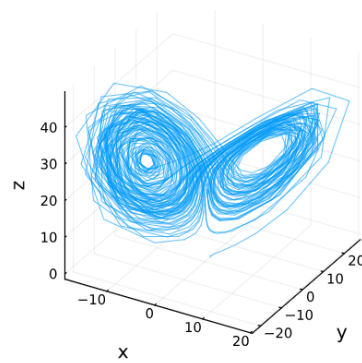


Рис. 3.6: Система Лоренца. Часть 3

6.2.2. Модель Лотки-Вольтерры

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

$$\begin{cases} \dot{x} = (\alpha - \beta y)x, \\ \dot{y} = (-\gamma + \delta x)y \end{cases}$$

где x — количество жертв, y — количество хищников, t — время, $\alpha, \beta, \gamma, \delta$ — коэффициенты, отражающие взаимодействия между видами (в данном случае α — коэффициент рождаемости жертв, γ — коэффициент убыли хищников, β — коэффициент убыли жертв в результате взаимодействия с хищниками, δ — коэффициент роста численности хищников). Численное решение в Julia будет иметь следующий вид (рис. 6.5):

```
# подключаем необходимые пакеты:
import Plots
Plots.add("ParameterizedFunctions")
using ParameterizedFunctions, DifferentialEquations, Plots;

# задаем описание модели:
lvt = @ode_def LotkaVolterra begin
    dx = a*x - b*x*y
    dy = -c*y + d*x*y
end a b c d

# задаем начальные условия:
u0 = [1.0,1.0]

# задаем значения параметров:
p = (1.5,1.0,3.0,1.0)

# задаем интервал времени:
tspan = (0.0,10.0)

# решение:
prob = ODEProblem(lvt,u0,tspan,p)
sol = solve(prob)
plot(sol, labels = ["Жертвы" "Хищники"], color="black", ls[:solid :dash], title="Модель Лотки - Вольтерры", xaxis="Время", yaxis="Размер популяции")
```

Рис. 3.7: Модель Лотки-Вольтерры. Часть 1

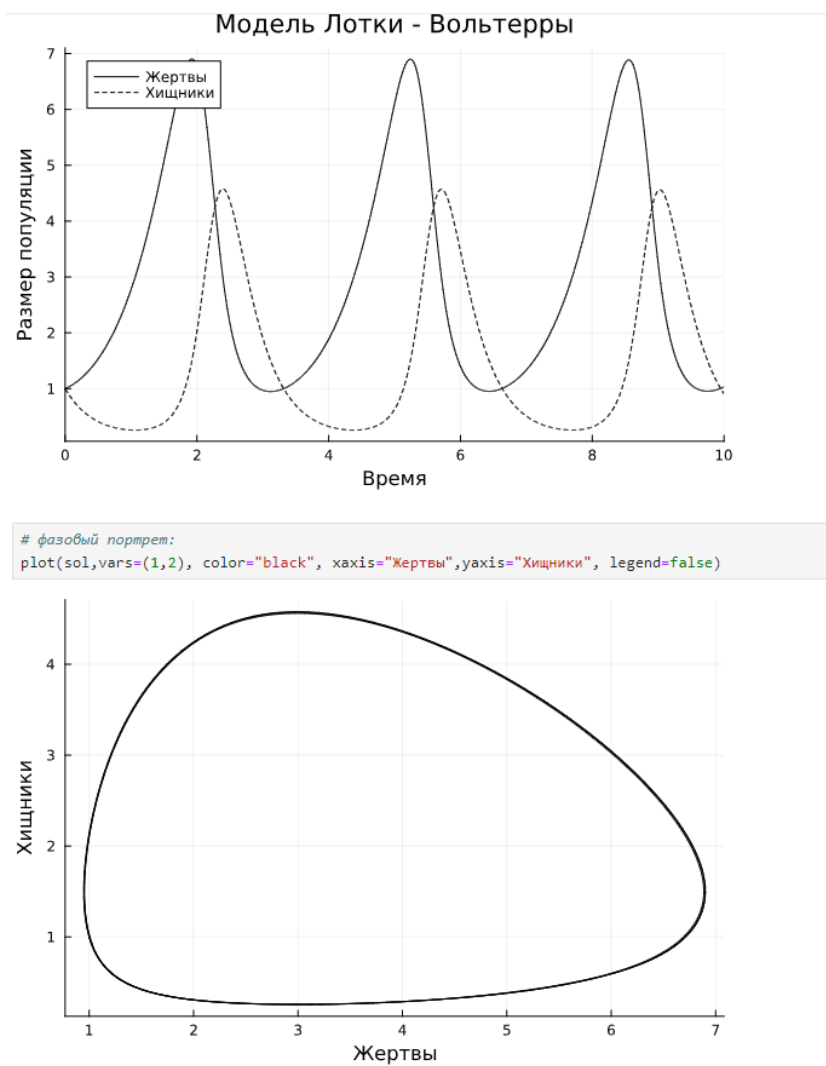


Рис. 3.8: Модель Лотки-Вольтерры. Часть 2

3.2 Самостоятельная работа

Примеры представлены на рис. 3.9 - 3.21.

Задание 1

Реализовать и проанализировать модель роста численности изолированной популяции (модель Мальтуса):

$$\dot{x} = ax, a = b - c,$$

где $x(t)$ — численность изолированной популяции в момент времени t , a — коэффициент роста популяции, b — коэффициент рождаемости, c — коэффициент смертности. Начальные данные и параметры задать самостоятельно и показать их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией).

```

# x'(t)=ax(t)
# b=1.36 # коэффициент рождаемости
# c=0.08 # коэффициент смертности
a = b - c
f(x,t) = a*x
x0 = 1.0
tspan = (0.0,100.0)
# решение
prob = ODEProblem(f,x0,tspan)
sol = solve(prob)
# вывод графика
plot(sol, linewidth=2, title="Модель Мальтуса", axis=:time, xlabel="t", ylabel="x(t)")

```



Рис. 3.9: Задание 1

```

import Pkg
Pkg.add("Distributions")
using Distributions
import Pkg
Pkg.add("Statistics")

```

```

Resolving package versions...
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Project.toml`
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Manifest.toml`
Resolving package versions...
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Project.toml`
No Changes to `C:\Users\noname\.julia\environments\v1.10\Manifest.toml`

```

```

task1_gif = @animate for i in 1:100
    tspan = (0,i)
    prob_1 = ODEProblem(f,x0,tspan)
    sol_1 = solve(prob_1)
    plot(xlim=[0,100], ylim=[0,1*10^16], xticks=(0:20:100), legend=false, title="Модель Мальтуса")
    plot!(sol_1)
end
gif(task1_gif, "Модель Мальтуса.gif", fps = 10)

```

[Info: Saved animation to C:\Users\noname\Модель Мальтуса.gif



Рис. 3.10: Задание 1. Продолжение

Задание 2

Реализовать и проанализировать логистическую модель роста популяции, заданную уравнением

$$\dot{x} = rx(1 - \frac{x}{k}), r > 0, k > 0,$$

r — коэффициент роста популяции, k — потенциальная ёмкость экологической системы (предельное значение численности популяции). Начальные данные и параметры задать самостоятельно и показать их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией).

```
# задаём описание модели с начальными условиями:
r = 1.12
k = 100
f(x,t) = r*x*(1-x/k)
x0 = 1.4
# задаём интервал времени:
tspan = (0,10,10.0)
# решаем:
prob = ODEProblem(f,x0,tspan)
sol = solve(prob)
# строим график:
plot(sol, legend=:none, title="Логистическая модель роста попул", xaxis="Время", yaxis="x(t)", label=:none)
```

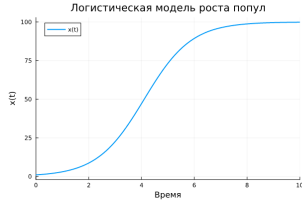


Рис. 3.11: Задание 2

```
task2_gif = @animate for i in 1:10
    tspan = (0,i)
    prob = ODEProblem(f,x0,tspan)
    sol = solve(prob)
    plot(xlim=[0,10], ylim=[0,100], xticks=(0:2:10), legend=false, title="Модель роста популяции")
    plot!(sol)
end
gif(task2_gif, "Задание 2.gif", fps = 10)
```

[Info: Saved animation to C:\Users\noname\Задание 2.gif

Модель роста популяции

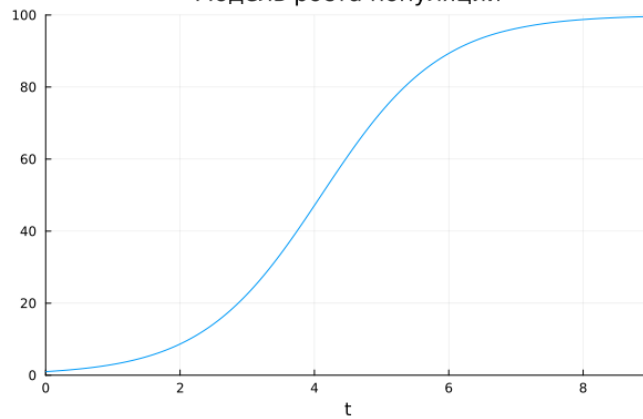


Рис. 3.12: Задание 2. Продолжение

Задание 3

Реализовать и проанализировать модель эпидемии Кернка-Маккендица (SIR-модель):

$$\begin{cases} \dot{S} = -\beta SI, \\ \dot{I} = \beta SI - \alpha I, \\ \dot{R} = \alpha I \end{cases}$$

где $S(t)$ — численность восприимчивых к болезни индивидов в момент времени t , $I(t)$ — численность инфицированных индивидов в момент времени t , $R(t)$ — численность переболевших индивидов в момент времени t , β — коэффициент интенсивности контактов индивидов с последующими инфицированием, α — коэффициент интенсивности выздоровления инфицированных индивидов. Численность популяции считается постоянной, т.е. $S + I + R = N$. Начальные данные и параметры задать самостоятельно и пояснить их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией).

```
using ParameterizedFunctions, DifferentialEquations, Plots;
task3 = @def_kw def kerkaMc begin
    S = S0 * N
    I = I0 * N
    R = R0 * N
end S0, I0, R0
# задаем начальные условия:
u0 = [S0, I0, R0]
# задаем значения параметров:
p = (0.005, 0.005)
# задаем временной диапазон:
tspan = (0, 500)
# решаем:
prob = ODEProblem(task3, u0, tspan, p)
sol = solve(prob)
plot(sol, xlabel="Модель эпидемии")
```

[Warning: Independent variable t should be defined with @independent_variables t.
g ModelingToolkit C:\Users\anon\julia\packages\ModellingToolkit\QODE\src\utils.jl:119
Модель эпидемии

Рис. 3.13: Задание 3

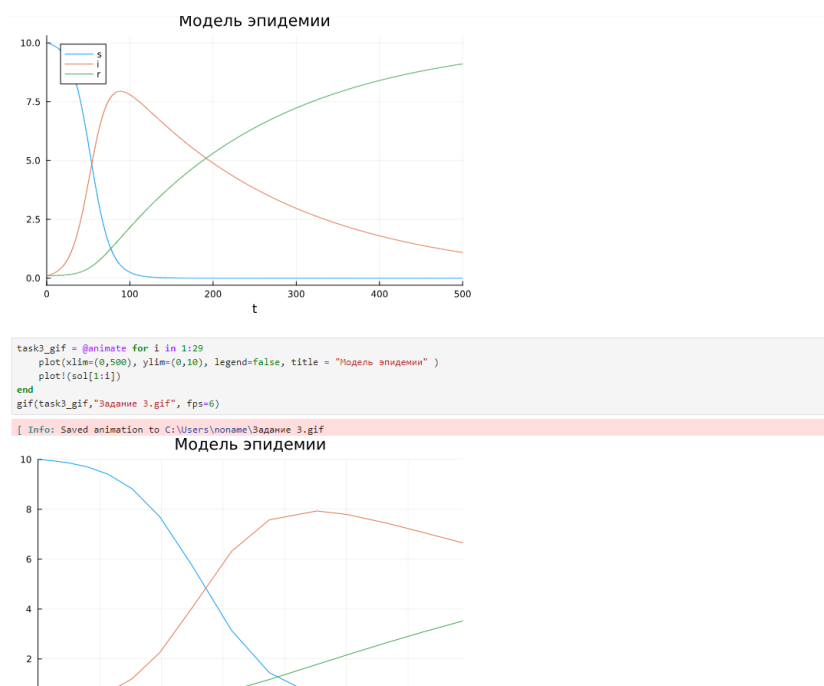


Рис. 3.14: Задание 3. Продолжение

Задание 4

Как расширение модели SIR (Susceptible-Infected-Removed) по результатам эпидемии испанки была предложена модель SEIR (Susceptible-Exposed-Infected-Removed):

$$\begin{cases} \dot{s}(t) = -\frac{\beta}{N}s(t)i(t), \\ \dot{e}(t) = \frac{\beta}{N}s(t)i(t) - \delta e(t), \\ \dot{i}(t) = \delta e(t) - \gamma i(t), \\ \dot{r}(t) = \gamma i(t) \end{cases}$$

Размер популяции сохраняется:

$$s(t) + e(t) + i(t) + r(t) = N$$

Исследуйте, сравните с SIR.

```
N = 1000
p = [0.25, 0.5, 0.1]
u0 = [980, 10, 10, 0.1]
tspan = (0.0, 300.0)
task4 = @ode_def SEIR begin
    ds = -β/N*s*i
    de = β/N*s*i - δ*e # болят но не заразни, инкубационный период
    di = δ*e - γ*i
    dr = γ*i
end β δ γ
prob = ODEProblem(task4, u0, tspan, p)
sol = solve(prob)
plot(sol, title = "Модель эпидемии испанки")
```

Warning: Independent variable t should be defined with @independent_variables t.
 @ ModelingToolkit C:\Users\noname\julia\packages\ModelingToolkit\WQXn\src\utils.jl:119

Рис. 3.15: Задание 4

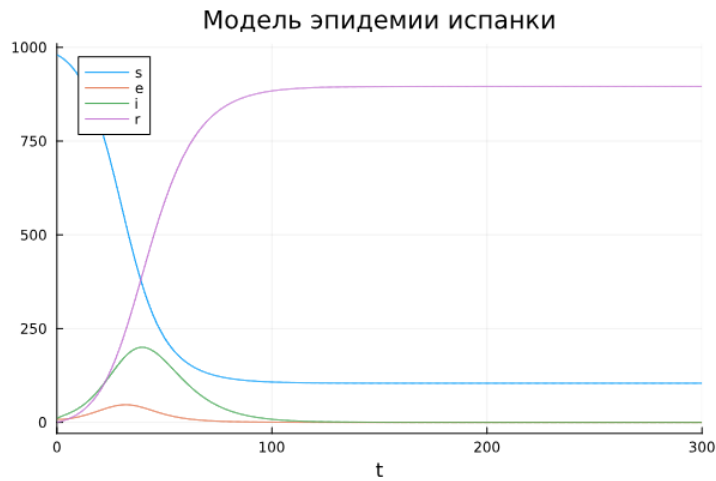


Рис. 3.16: Задание 4. Продолжение

Задание 5

Для дискретной модели Лотки-Вольтерры:

$$\begin{cases} X_1(t+1) = aX_1(t)(1 - X_1(t)) - X_1(t)X_2(t), \\ X_2(t+1) = -cX_2(t) + dX_1(t)X_2(t), \end{cases}$$

с начальными данными $a = 2$, $c = 1$, $d = 5$ найдите точку равновесия. Получите и сравните аналитическое и численное решения. Численное решение изобразите на фазовом портрете

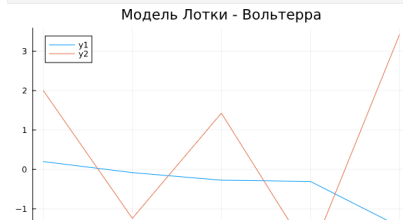


Рис. 3.17: Задание 5

Задание 6

Реализовать на языке Julia модель отбора на основе конкурентных отношений:

$$\begin{cases} \dot{x} = \alpha x - \beta xy, \\ \dot{y} = \alpha y - \beta xy. \end{cases}$$

Начальные данные и параметры задать самостоятельно и пояснить их выбор. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией) и фазовый портрет.

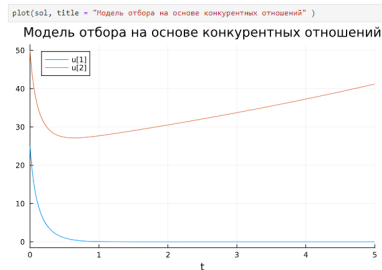
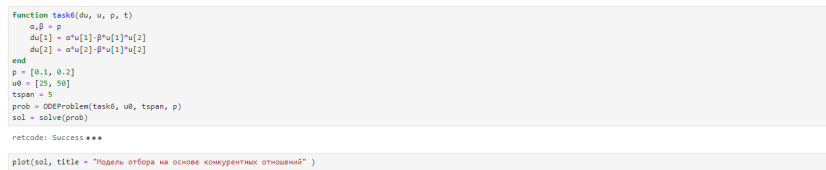


Рис. 3.18: Задание 6

Задание 7

Реализовать на языке Julia модель консервативного гармонического осциллятора

$$\ddot{x} + \omega_0^2 x = 0, x(t_0) = x_0, \dot{x}(t_0) = y_0$$

где ω_0 — циклическая частота. Начальные параметры подобрать самостоятельно, выбор пояснить. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией) и фазовый портрет

```
#ddx = -w0^2*x
#dx = y
#x=x0
#m should use second order ode problem for ''
function task7(ddx, dx, x0, y0, t)
    ddx .= -w0^2 * x
end

task7 (generic function with 1 method)

x0 = [0.0]
dx0 = [pi/4]
w = 2.5
tspan = (0.0, 2pi)
prob = SecondOrderODEProblem(task7, dx0, x0, tspan, w)
sol=solve(prob)
plot(sol, title="Модель консервативного гармонического осциллятора")
```

Модель консервативного гармонического осциллятора

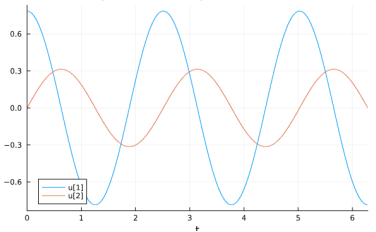


Рис. 3.19: Задание 7

Задание 8

Реализовать на языке Julia модель свободных колебаний гармонического осциллятора

$$\ddot{x} + 2\gamma\dot{x} + \omega_0^2 x = 0, x(t_0) = x_0, \dot{x}(t_0) = y_0$$

где ω_0 — циклическая частота, γ — параметр, характеризующий потери энергии. Начальные параметры подобрать самостоятельно, выбор пояснить. Построить соответствующие графики (в том числе с анимацией) и фазовый портрет.

```
#ddx = -w0^2*x
#dx = y
#m=m0
#m should use second order ode problem for ''
function task8(ddx, dx, x0, y0, p)
    y, u = p
    ddx .= -w0^2 * x - 2 * gamma * dx
end

task8 (generic function with 1 method)

x0 = [0.0]
dx0 = [pi/4]
w = [1.0, 1.0]
tspan = (0.0, 20)
prob = SecondOrderODEProblem(task8, dx0, x0, tspan, w)
sol=solve(prob)
plot(sol, title="Свободные колебания гармонического осциллятора")
```

Свободные колебания гармонического осциллятора:

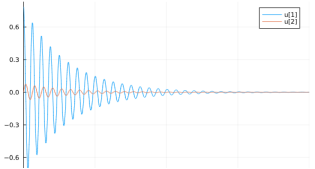


Рис. 3.20: Задание 8

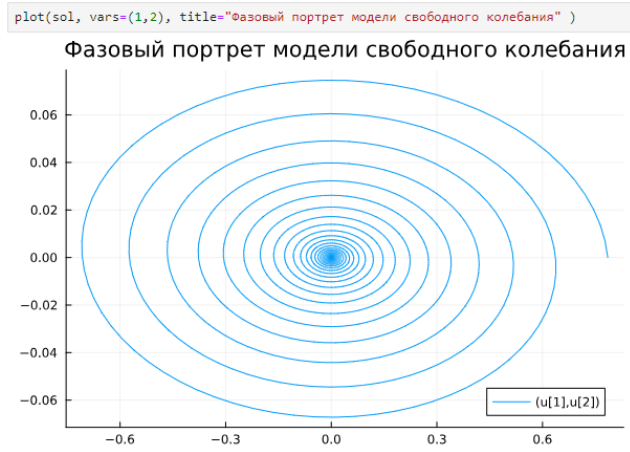


Рис. 3.21: Задание 8. Продолжение

4 Выводы

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