

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ НАЦИОНАЛЬНЫЙ ИССЛЕДОВАТЕЛЬСКИЙ  
УНИВЕРСИТЕТ ИНФОРМАЦИОННЫХ ТЕХНОЛОГИЙ, МЕХАНИКИ И  
ОПТИКИ

Факультет систем управления и робототехники

**Отчёт по лабораторной работе №2  
по дисциплине "Имитационное моделирование  
робототехнических систем"**

Выполнил: студент гр.

**Магазенков Е. Н.**

Преподаватели:

*Борисов И. И., Ракшин Е. А.*

Санкт-Петербург, 2025-2026

# ОГЛАВЛЕНИЕ

<b>Вывод уравнений системы</b>	<b>1</b>
<b>Аналитическое решение уравнения</b>	<b>1</b>
<b>Численное решение уравнения</b>	<b>2</b>
<b>Результаты</b>	<b>2</b>
<b>Выводы</b>	<b>3</b>

Таблица 1. Вариант задания

Вариант	$m, kg$	$k, \frac{N}{m}$	$b, \frac{N\cdot s}{m}$	$x_0, m$
2	0.3	19.2	0.025	0.28

## Вывод уравнений системы

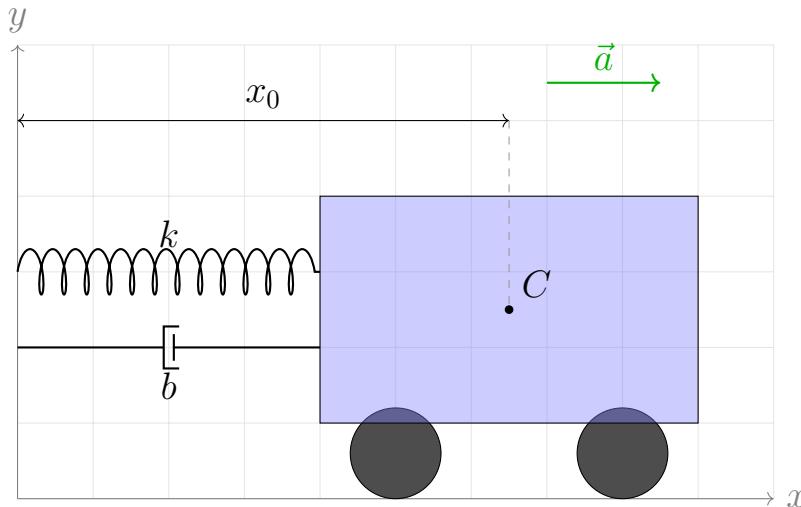


Рис. 1. Система с массой и демпфером

Запишем Лагранжиан системы

$$\mathcal{L}(x, \dot{x}) = \frac{1}{2}m\dot{x}^2 - \frac{1}{2}kx^2,$$

где  $x$  — смещение центра тяжести блока вдоль оси  $Ox$  из рисунка 1.

Из уравнения Эйлера-Лагранжа получаем

$$\frac{d}{dt} \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial \dot{x}} - \frac{\partial \mathcal{L}}{\partial x} = -b\dot{x},$$

$$m\ddot{x} - (-kx) = -b\dot{x} \Leftrightarrow [m\ddot{x} + b\dot{x} + kx = 0].$$

## Аналитическое решение уравнения

Решим уравнение

$$m\ddot{x} + b\dot{x} + kx = 0.$$

Составим характеристическое уравнение

$$m\lambda^2 + b\lambda + k = 0 \Leftrightarrow \lambda_{12} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4mk}}{2m}.$$

Тогда решением уравнения будет

$$x = C_1 e^{\lambda_1 t} + C_2 e^{\lambda_2 t}.$$

При подстановке значений из варианта, получаем уравнение

$$0.3\ddot{x} + 0.025\dot{x} + 19.2x = 0$$

и  $\lambda_1 = -0.042 - 8i$ ,  $\lambda_2 = -0.042 + 8i$ , а значит решение

$$x = C_1 e^{(-0.042+8i)t} + C_2 e^{(-0.042-8i)t} = \tilde{C}_1 e^{-0.042t} \sin(8t) + \tilde{C}_2 e^{-0.042t} \cos(8t).$$

Константы  $\tilde{C}_1, \tilde{C}_2$  определяются из начальных условий.

## Численное решение уравнения

Численно будем решать в виде системы уравнений первого порядка. Для этого приведем исходное уравнение к виду

$$\underbrace{\begin{pmatrix} \dot{x} \\ \ddot{x} \end{pmatrix}}_{\mathbf{x}} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -\frac{k}{m} & -\frac{b}{m} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ \dot{x} \end{pmatrix}.$$

Рассмотрим методы:

- прямого Эйлера

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + h \cdot f(t_k, \mathbf{x}_k),$$

- обратного Эйлера

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + h \cdot f(t_{k+1}, \mathbf{x}_{k+1}),$$

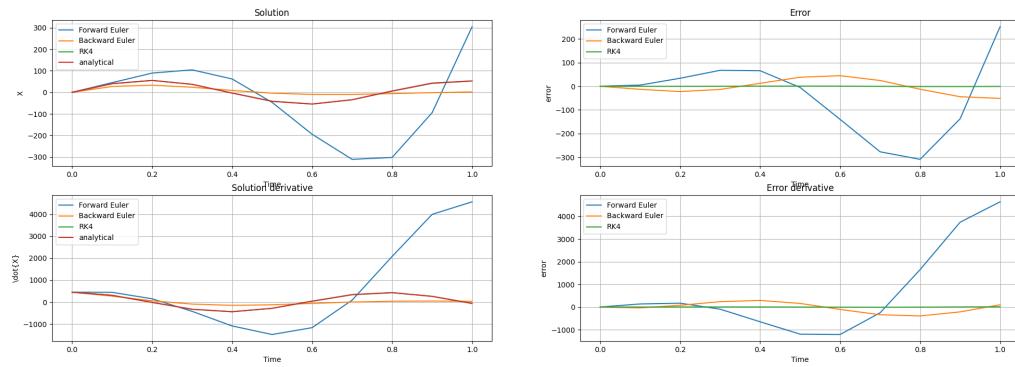
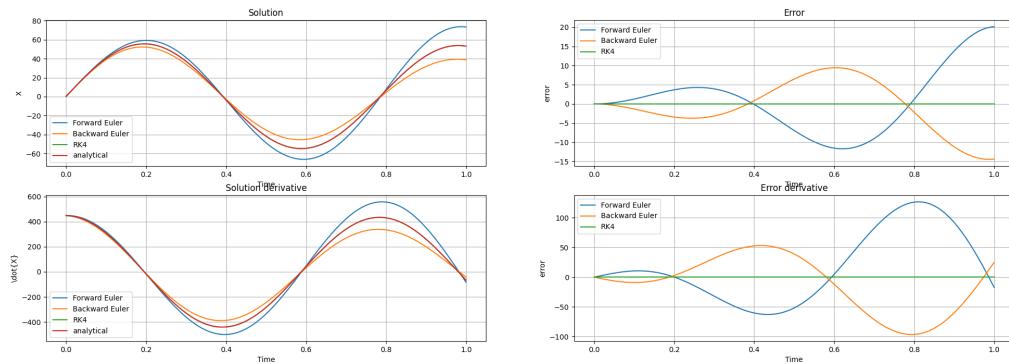
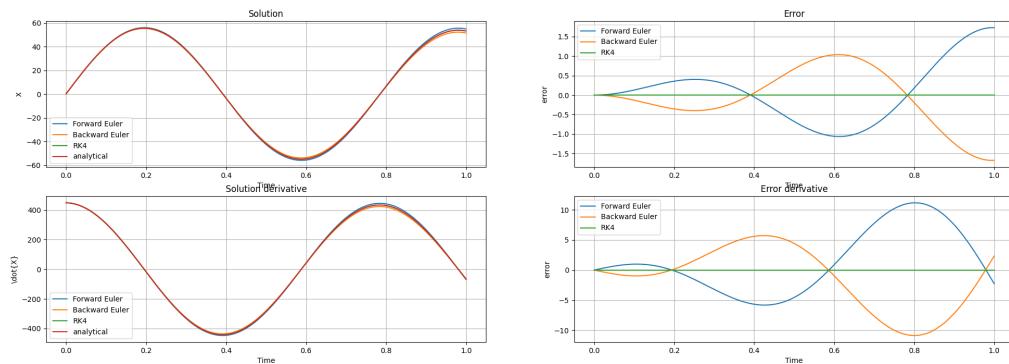
- Рунге-Кутты 4-ого порядка

$$\mathbf{x}_{k+1} = \mathbf{x}_k + \frac{h}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4),$$

где  $k_1 = f(t_k, \mathbf{x}_k)$ ,  $k_2 = f(t_k + \frac{h}{2}, \mathbf{x}_k + \frac{h}{2}k_1)$ ,  $k_3 = f(t_k + \frac{h}{2}, \mathbf{x}_k + \frac{h}{2}k_2)$ ,  $k_4 = f(t_k + h, \mathbf{x}_k + hk_3)$ .

## Результаты

Промоделируем с произвольным зафиксированным начальным условием  $x(0) = x_0$ ,  $\dot{x}(0) = 449$  и разными шагами  $h \in \{0.1, 0.01, 0.001\}$ . Результаты с графиками решений уравнения и графиками ошибок численного решения от аналитического представлены на рисунках 2-4.

Рис. 2. Решение уравнения с шагом  $h = 0.1$ Рис. 3. Решение уравнения с шагом  $h = 0.01$ Рис. 4. Решение уравнения с шагом  $h = 0.001$ 

## Выводы

Из результатов видно подтверждение теоретических знаний об ошибках численных методов:

- С уменьшением величины шага  $h$  уменьшается ошибка решения.

- При этом у метода Рунге-Кутты ошибка сильно меньше, так как он четвертого порядка и имеет накопительную ошибку четвертого порядка от величины шага, в то время как методы прямого и обратного Эйлера имеют ошибку первого порядка (то есть сопоставимую с величиной шага). Однако при очень большом шаге (к примеру в нашем случае  $h = 0.1$ ) обратный метод Эйлера спасается относительно сразу разлетающегося прямого Эйлера, так как система становится похожей на жесткую, с которой он борется в силу «предсказания» в будущий момент времени, заложенного внутри неявности метода).
- Также стоит отметить, что метод обратного Эйлера в данном уравнении не дает преимущества (кроме случаев большого шага, где метод Рунге-Кутты все равно дает лучшие результаты в силу более высокой степени), а только увеличивает вычислительную сложность в силу своей неявности. В жестких системах он будет необходим, но тут в целом не дает преимущества.