

МИНОБРНАУКИ РОССИИ

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования



НИЖЕГОРОДСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ
УНИВЕРСИТЕТ им. Р.Е.АЛЕКСЕЕВА

Институт радиоэлектроники и информационных технологий

Кафедра «Вычислительные системы и технологии»

ОТЧЕТ

по лабораторной работе

по дисциплине

Методы и средства обработки сигналов

РУКОВОДИТЕЛЬ:

(подпись)

Авербух М. Л.
(фамилия, и., о.)

СТУДЕНТ:

(подпись)

Халеев А.А.
(фамилия, и., о.)

21-ВМз
(шифр группы)

Работа защищена «__» _____

С оценкой _____

Задание

Имеем функцию $y(x) = a_1 \cdot \sin(b_1 \cdot x) + a_2 \cdot \sin(b_2 \cdot x) + a_3 \cdot \sin(b_3 \cdot x)$

- 1) Пользователем задаются:
 $a_1, b_1, a_2, b_2, a_3, b_3, x_0$ (начальное значение), x_k (конечное значение), Δx (шаг).
- 2) Расчет $y(x)$ по заданным значениям $a_1, b_1, a_2, b_2, a_3, b_3, x_0$ (начальное значение), x_k (конечное значение), Δx (шаг).
- 3) Отображение векторов x и y (в виде таблицы) с возможностью редактирования.
- 4) Построение графика $y(x)$ по указанным векторам.
- 5) Наложение случайного шума на сигнал (отображение на графике)
- 6) Восстановление искаженного сигнала (отображение на графике)

Проектное решение

Задание выполнено на языке Python, с реализацией графического пользовательского интерфейса для наглядности результатов, а также для упрощения анализа результатов работы.

Функциональные возможности разрабатываемого приложения:

- 1) Построение графиков функции, искаженного и восстановленного отображения функции
- 2) Пользовательская регулировка уровня шума
- 3) Выбор фильтра для восстановления функции
- 4) Изменение параметров функции, предельных значений построения, шага дискретизации
- 5) Управление масштабом графика по оси «Y» в случае выхода графика за границы видимой области
- 6) Сохранение графика в виде изображения
- 7) Увеличение части графика, перемещение по графику
- 8) Настройка отображения осей

Зависимости / используемые библиотеки / инструменты приложения:

1. **NumPy (numpy):** Библиотека для работы с массивами и математических операций. Используется для генерации данных и операций с массивами.
2. **Pandas (pandas):** Библиотека для анализа и манипуляции данными. Применяется в классах **Exponential** и **MovingAverage** для работы со скользящим средним и экспоненциальным сглаживанием.
3. **Matplotlib (matplotlib):** Библиотека для создания статических, интерактивных и анимированных визуализаций в Python. В коде используется для построения графиков.
4. **SciPy (scipy):** Библиотека, используемая для научных и технических вычислений. В коде импортируются функции **medfilt** для медианного сглаживания и **gaussian_filter** для гауссовского сглаживания.
5. **PySide6 (PySide6):** Библиотека Python, предоставляющая доступ к Qt библиотекам для создания графического интерфейса пользователя.
6. **Matplotlib Qt backend (matplotlib.backends.backend_qt5agg):** Используется для интеграции визуализаций Matplotlib с графическим интерфейсом пользователя Qt.

Эти библиотеки и инструменты вместе образуют основу для разработки приложения, которое может обрабатывать и визуализировать данные, предоставлять пользовательский интерфейс и применять различные методы сглаживания данных.

Ход выполнения

Построение графиков

Класс **PlotLayout** наследуется от **QVBoxLayout** и **QWidget**, и организует построение графиков в несколько этапов:

1. Инициализация:

- Конструктор принимает параметры сигнала **a1**, **a2**, **a3**, **b1**, **b2**, **b3**, начальное и конечное значения **x0**, **xk** и шаг **dx**.
- Создается словарь **self.params**, содержащий эти параметры для дальнейшего использования при построении графиков.
- Создается холст **MplCanvas** для рисования графиков с использованием **matplotlib**.
- Устанавливается начальный уровень шума **self.noise_lvl** и стратегия сглаживания **self.sm_strategy**.

2. Сигналы:

- Определены сигналы **noise_lvl_changed**, **strategy_changed**, и **params_changed**, которые связаны с методом **draw_plot**. Эти сигналы эмитируются, когда соответствующие параметры изменяются.

3. Построение графика (**draw_plot**):

- Метод **draw_plot** вызывается для инициализации графика и в ответ на изменения параметров.
- Очищает текущий график перед новой отрисовкой.
- Рассчитывает значения **x** и **y** для оригинального сигнала на основе текущих параметров и добавляет шум к **y**, создавая зашумленный сигнал **y_noisy**.
- Применяет выбранную стратегию сглаживания к зашумленному сигналу, получая **y_smooth**.
- Рисует на графике оригинальный сигнал, зашумленный сигнал и восстановленный сигнал.
- Добавляет легенду, заголовок и фиксирует ось **Y** с учетом масштаба **self.y_scale**.
- Перерисовывает график.

4. Изменение уровня шума (**change_noise_lvl**):

- Метод **change_noise_lvl** изменяет **self.noise_lvl** и эмитирует сигнал **noise_lvl_changed**.

5. Изменение стратегии сглаживания (**change_strategy**):

- Метод **change_strategy** изменяет объект **self.sm_strategy** в зависимости от переданного названия стратегии и эмитирует сигнал **strategy_changed**.

6. Изменение параметров (**change_params**):

- Метод **change_params** обновляет словарь **self.params** новыми значениями и эмитирует сигнал **params_changed**.

7. Изменение масштаба по оси Y (**y_scale_inc** и **y_scale_dec**):

- Методы **y_scale_inc** и **y_scale_dec** используются для увеличения и уменьшения значения **self.y_scale**, которое влияет на масштаб оси Y графика.
- При увеличении масштаба (**y_scale_inc**), **self.y_scale** увеличивается на 1, и эмитируется сигнал **params_changed**, что вызывает перерисовку графика.
- При уменьшении масштаба (**y_scale_dec**), **self.y_scale** уменьшается на 1, но не меньше нуля, чтобы избежать отрицательного масштаба. Если **self.y_scale** уже равен 0, уменьшение не происходит. Также, после уменьшения масштаба, эмитируется сигнал **params_changed** для обновления графика.

Класс **PlotLayout** представляет собой комплексную систему для построения и обновления графиков в зависимости от пользовательских вводов и взаимодействий. Он интегрирует **matplotlib** для рисования графиков и использует сигнально-слотовый механизм Qt для обновления графиков в ответ на изменения параметров.

Наложение шума

Наложение шума в классе **PlotLayout** реализовано в методе **draw_plot**. Вот как это происходит:

1. Генерация X и Y:

- Сначала создается массив **x** с использованием функции **np.arange**, которая генерирует последовательность чисел от **self.params['x0']** до **self.params['xk']** с шагом **self.params['dx']**.
- Затем вычисляется соответствующий массив **y** путем подставления значений **x** в формулу оригинального сигнала.

2. Генерация шума:

- Шум генерируется с помощью функции **np.random.normal**, которая создает массив случайных значений, распределенных по нормальному (гауссову) распределению с математическим ожиданием **0** и стандартным отклонением **self.noise_lvl**, причем размер массива равен длине массива **y**.

3. Наложение шума на сигнал:

- Сгенерированный шумовой массив **noise** складывается с массивом **y**, создавая зашумленный сигнал **y_noisy**.

Этот зашумленный сигнал **y_noisy** затем отображается на графике в методе **draw_plot** вместе с оригинальным сигналом и сигналом после сглаживания, демонстрируя эффект шума на данные.

Используемые фильтры

В коде реализованы четыре стратегии сглаживания шумных данных:

1. **Экспоненциальное сглаживание (Exponential):** Экспоненциальное сглаживание придает более новым данным больший вес, что позволяет отслеживать тренды более чутко к недавним изменениям. В этом классе используется метод **ewm** (Exponential Weighted functions) из библиотеки **pandas** с параметром **span**, который определяет скорость убывания весов. Чем меньше значение **span**, тем больший вес имеют последние значения. Возвращаемое значение - сглаженный набор данных.
2. **Гауссово сглаживание (Gaussian):** Гауссово сглаживание использует гауссовский фильтр, применяя свертку шумных данных с гауссовой функцией. Параметр **sigma** контролирует степень сглаживания; большие значения **sigma** приводят к более сильному сглаживанию. Гауссово сглаживание эффективно сглаживает шум и сохраняет края.
3. **Медианное сглаживание (Median):** Медианное сглаживание - это нелинейный фильтр, который заменяет каждый элемент массива медианой элементов в окне заданного размера (**kernel_size**). Этот метод хорошо справляется с сигналами, которые содержат выбросы или импульсный шум, поскольку медиана устойчива к таким выбросам.
4. **Скользящее среднее (Moving Average):** Скользящее среднее сглаживает временные ряды путем замены каждого значения средним значением в окне фиксированного размера (**window_size**). Это простой и часто используемый метод сглаживания, который уменьшает временную вариабельность и выделяет долгосрочные тенденции.

Каждый из этих фильтров реализуется в виде класса, который наследует от абстрактного базового класса **SmoothStrategy**, и каждый класс предоставляет реализацию метода **get_y**, который принимает зашумленный сигнал **y_noisy** и возвращает сглаженный сигнал.

Приложение 1

Программный код

main.py:

```
from sys import argv

from PySide6.QtGui import QIcon
from PySide6.QtWidgets import QApplication

from source.app import MainWindow

def main():
    app = QApplication(argv)
    window = MainWindow()
    window.setWindowIcon(QIcon("designed_ui/icons/logo.png"))
    window.show()
    app.exec()

if __name__ == '__main__':
    main()
```


[illegible]

utils.py:

```
from abc import ABC, abstractmethod
from scipy.signal import medfilt
from scipy.ndimage import gaussian_filter
import pandas as pd

class SmoothStrategy(ABC):
    @abstractmethod
    def get_y(self, y_noisy):
        pass

class Exponential(SmoothStrategy):
    def get_y(self, y_noisy):
        return pd.Series(y_noisy).ewm(span=5).mean().values

class Gaussian(SmoothStrategy):
    def get_y(self, y_noisy):
        return gaussian_filter(y_noisy, sigma=2)

class Median(SmoothStrategy):
    def get_y(self, y_noisy):
        return medfilt(y_noisy, kernel_size=5)

class MovingAverage(SmoothStrategy):
    def get_y(self, y_noisy):
        window_size = 5
        return pd.Series(y_noisy).rolling(window=window_size).mean().values
```

plot.py:

```
import numpy as np

import matplotlib
from PySide6.QtCore import Signal
from PySide6.QtWidgets import QVBoxLayout, QWidget
from matplotlib.backends.backend_qt5agg import FigureCanvasQTAgg, NavigationToolbar2QT as NavigationToolbar
from matplotlib.figure import Figure

from source.utils import SmoothStrategy, Exponential, Gaussian, Median, MovingAverage

matplotlib.use('Qt5Agg')

class MplCanvas(FigureCanvasQTAgg):

    def __init__(self, parent=None, width=5, height=4, dpi=100):
        fig = Figure(figsize=(width, height), dpi=dpi)
        self.axes = fig.add_subplot(111)
        super(MplCanvas, self).__init__(fig)

class PlotLayout(QVBoxLayout, QWidget):
    noise_lvl_changed = Signal()
    strategy_changed = Signal()
    params_changed = Signal()

    def __init__(self, /, a1, a2, a3, b1, b2, b3, x0, xk, dx, *args, **kwargs, ):
        super(PlotLayout, self).__init__(*args, **kwargs)
        # ----- connections-----
        self.noise_lvl_changed.connect(self.draw_plot)
        self.strategy_changed.connect(self.draw_plot)
        self.params_changed.connect(self.draw_plot)
        # -----

        self.y_scale = 0
        self.sm_strategy = MovingAverage()
        self.noise_lvl = 0

        # Передаем параметры в словарь
        self.params = {'a1': a1, 'a2': a2, 'a3': a3, 'b1': b1, 'b2': b2, 'b3': b3, 'x0': x0, 'xk': xk, 'dx': dx}

        # Создание объекта FigureCanvas для matplotlib
        self.sc = MplCanvas(self, width=5, height=4, dpi=100)

        # Создание панели инструментов
        toolbar = NavigationToolbar(self.sc, self)

        self.addWidget(toolbar)
        self.addWidget(self.sc)
        self.draw_plot()

    def change_noise_lvl(self, lvl):
        self.noise_lvl = lvl / 100
        self.noise_lvl_changed.emit()

    def draw_plot(self):
        # Сначала очистим предыдущий график
        self.sc.axes.clear()

        x = np.arange(self.params['x0'], self.params['xk'], self.params['dx'])
        y = self.params['a1'] * np.sin(self.params['b1'] * x) + self.params['a2'] * np.sin(
            self.params['b2'] * x) + self.params['a3'] * np.sin(self.params['b3'] * x)

        # Генерация шума и добавление его к y
        noise = np.random.normal(0, self.noise_lvl, len(y))
        y_noisy = y + noise
        y_smooth = self.sm_strategy.get_y(y_noisy)

        self.sc.axes.plot(x, y, label='Оригинальный сигнал')
        self.sc.axes.plot(x, y_noisy, label='Искаженный сигнал')
        self.sc.axes.plot(x, y_smooth, label='Восстановленный сигнал')

        # Восстановление легенды и других элементов графика, если они есть
        self.sc.axes.legend(loc='lower left')
        # Зафиксировать ось Y
        self.sc.axes.set_ylim([-5 - self.y_scale, 5 + self.y_scale])
        # Задать название графика
        self.sc.axes.set_title('Исследуемая функция:\n'
                               f'y(x) = {self.params['a1']: .2f} * sin(({self.params['b1']: .2f} * x) + "
                               f"{self.params['a2']: .2f} * sin(({self.params['b2']: .2f} * x) + "
                               f"{self.params['a3']: .2f} * sin(({self.params['b3']: .2f} * x) + "

        # Перерисовка графика
        self.sc.draw()
```

```
def change_strategy(self, checkbox: str) -> None:
    match checkbox:
        case "Exponential":
            self.sm_strategy = Exponential()
        case "Gaussian":
            self.sm_strategy = Gaussian()
        case "Median":
            self.sm_strategy = Median()
        case "Moving Average":
            self.sm_strategy = MovingAverage()
    self.strategy_changed.emit()

def change_params(self, new_params: dict) -> None:
    self.params = new_params
    self.params_changed.emit()

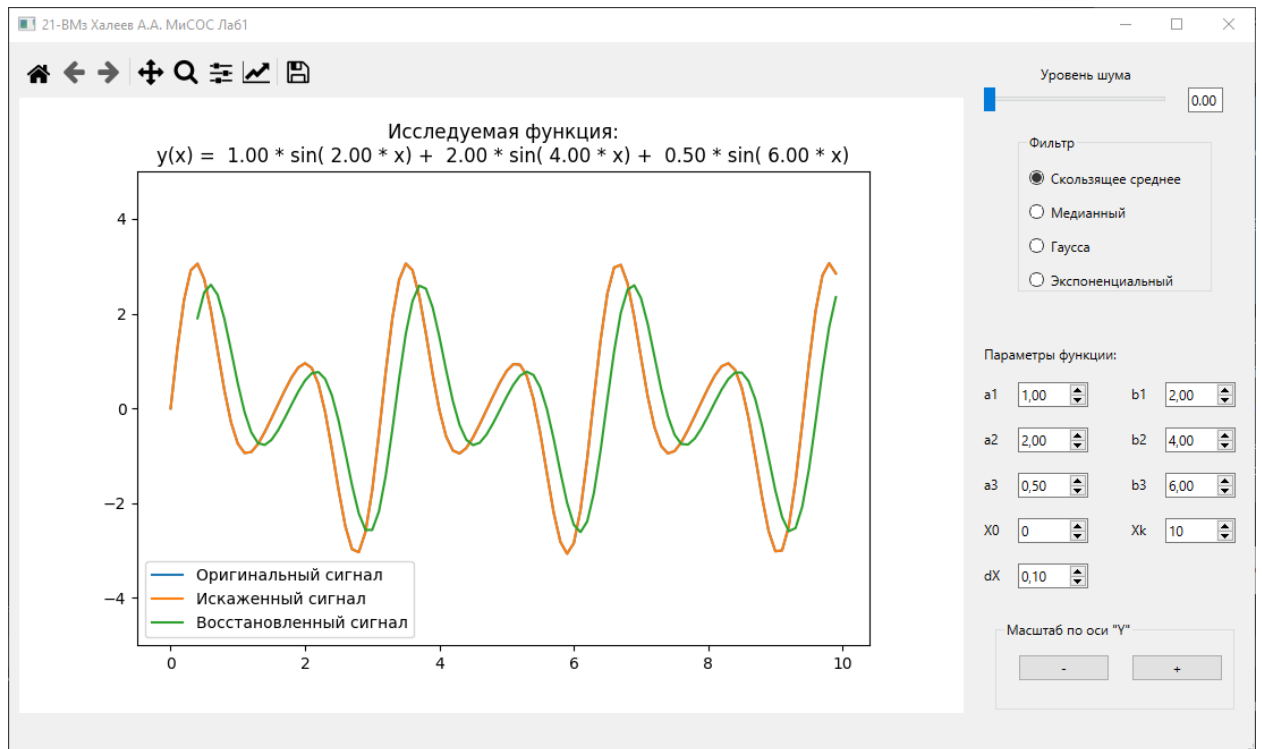
def y_scale_inc(self):
    self.y_scale += 1
    self.params_changed.emit()

def y_scale_dec(self):
    if self.y_scale == 0:
        return
    self.y_scale -= 1
    self.params_changed.emit()
```

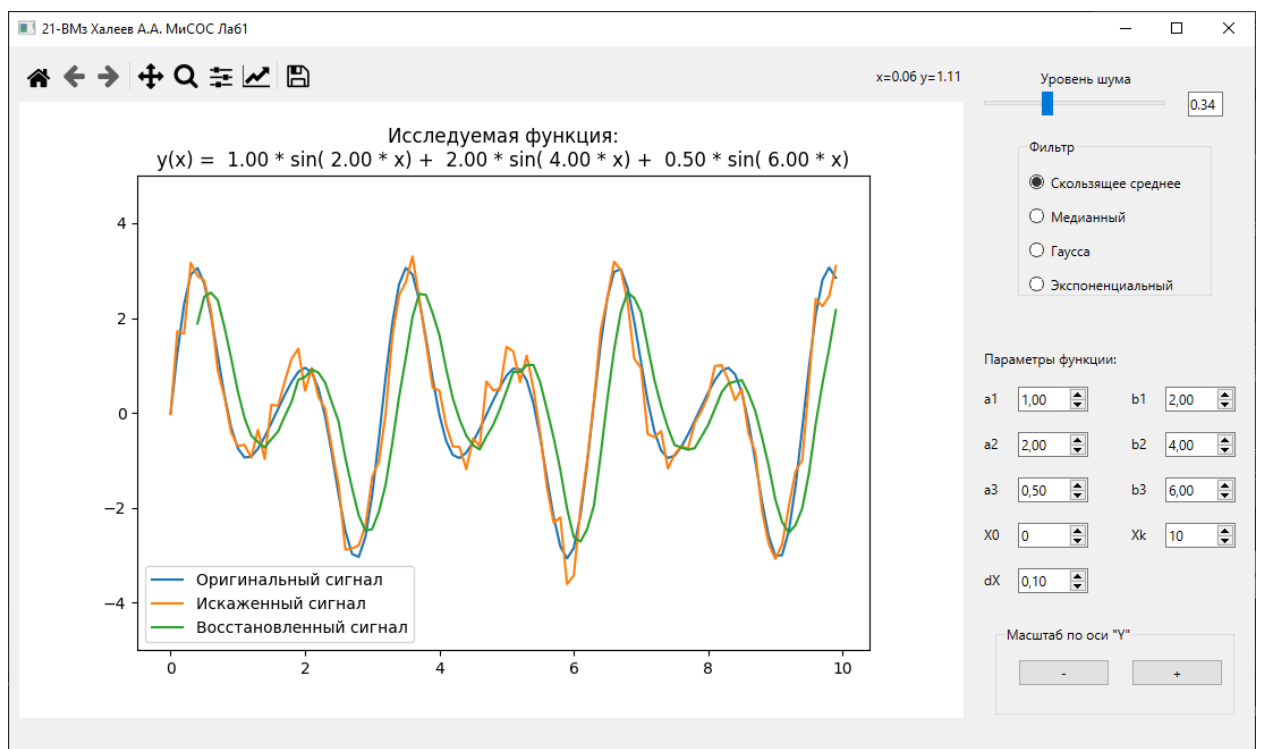
Приложение 2

Результаты тестирования

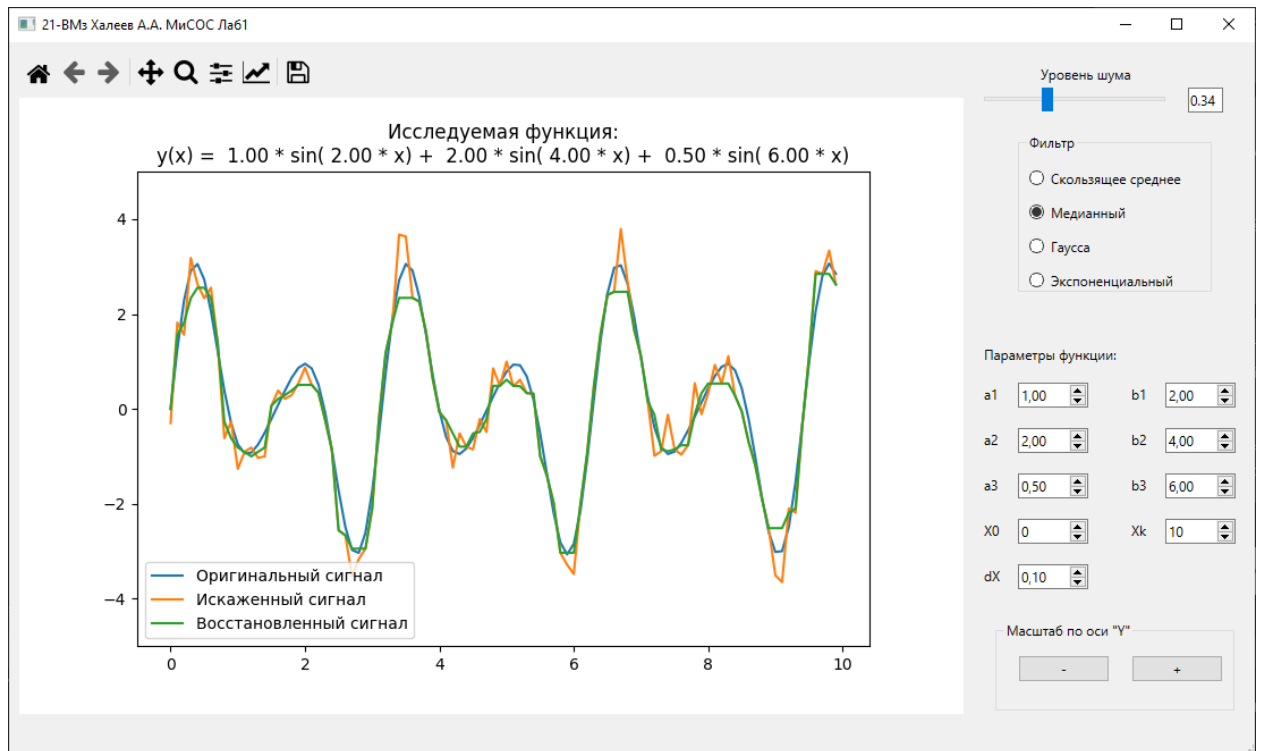
Окно программы после запуска:



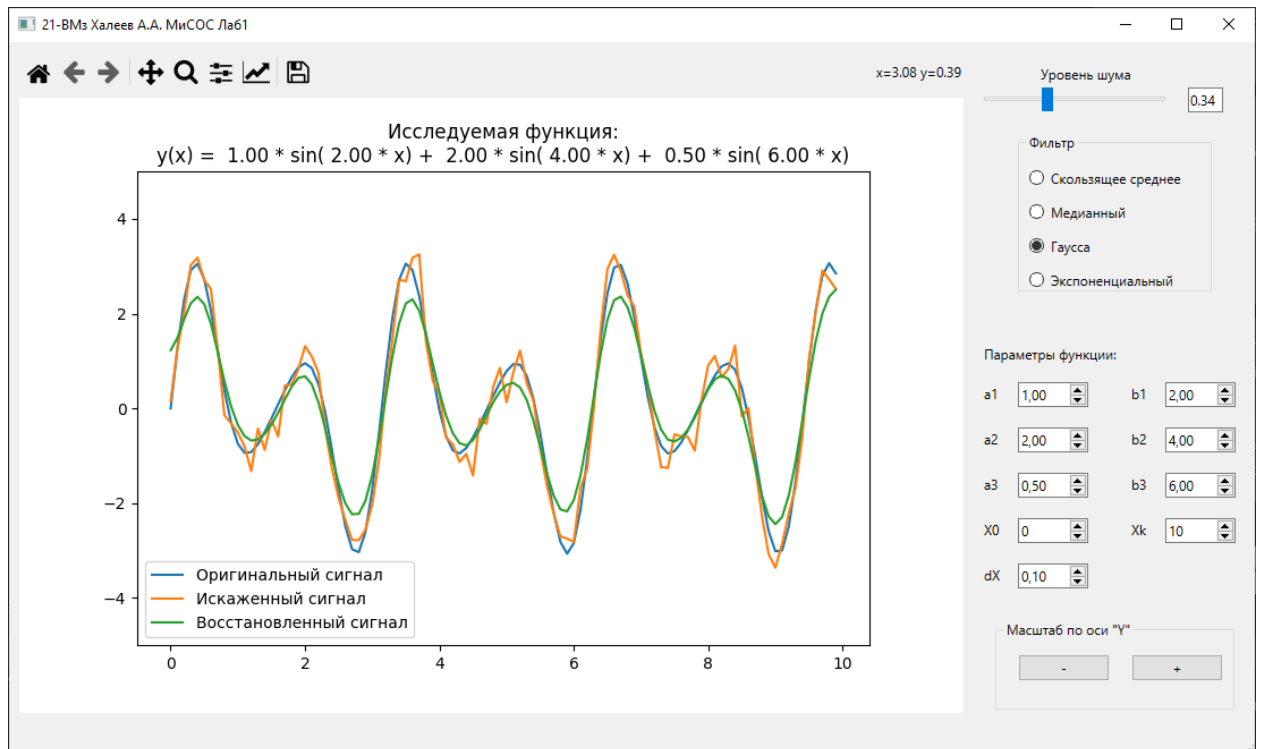
С добавлением шума:



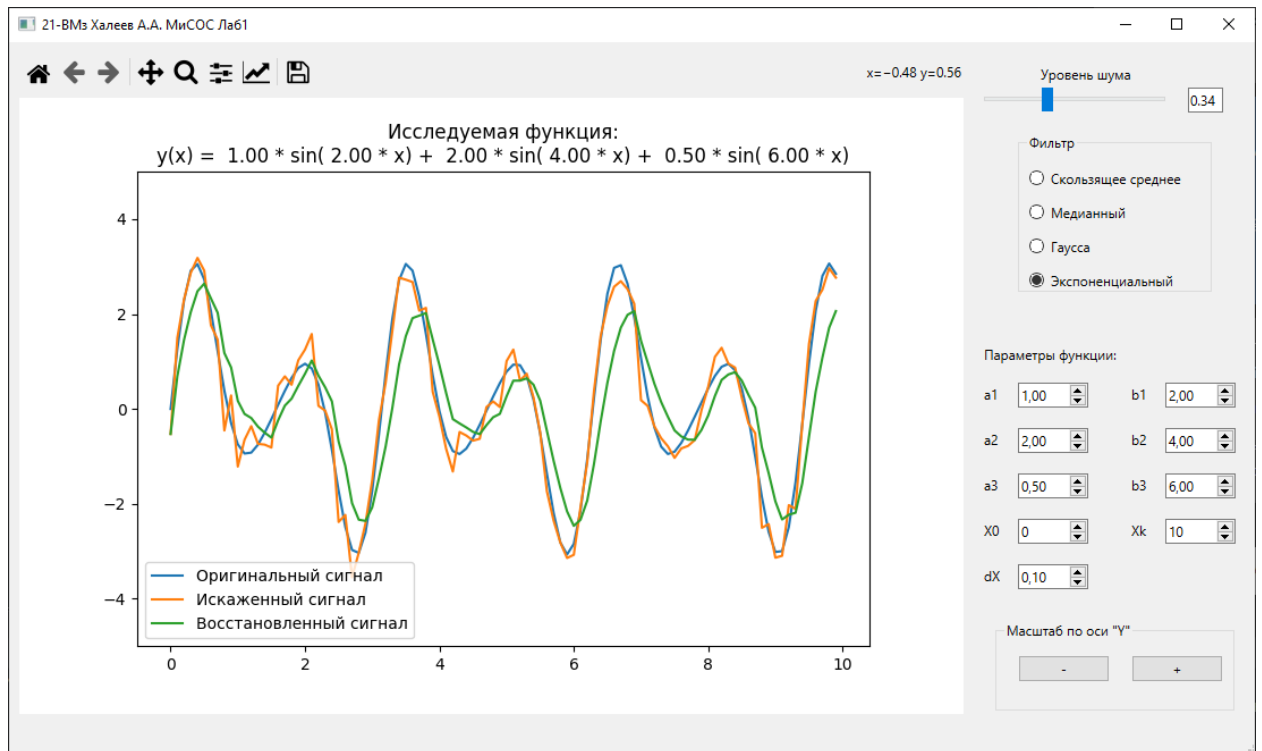
Медианное сглаживание:



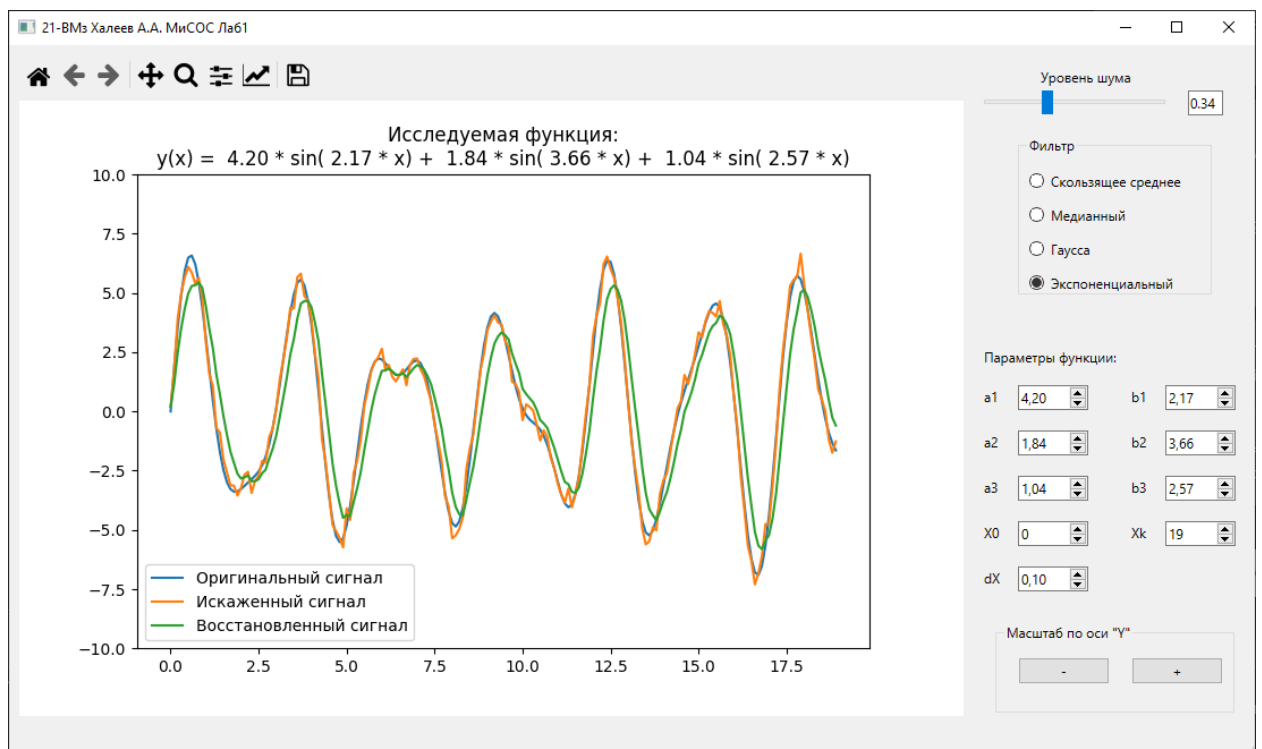
Гауссово сглаживание:



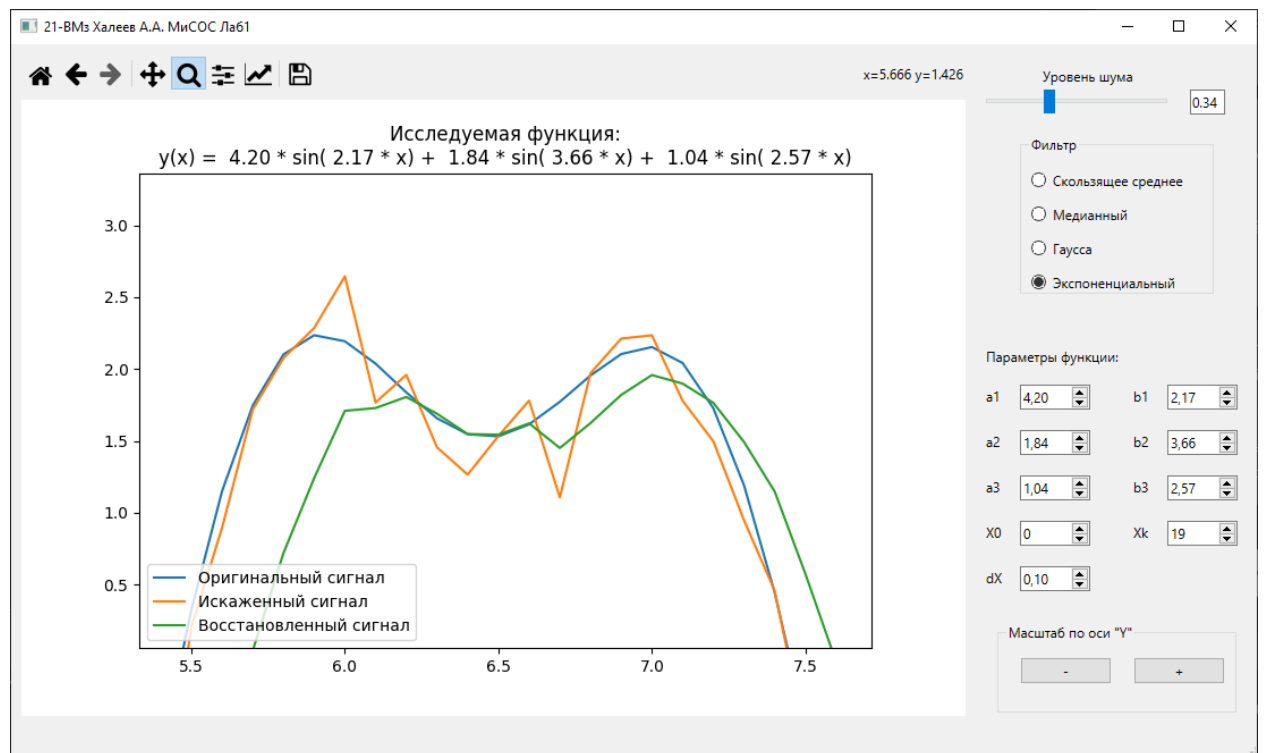
Экспоненциальное сглаживание:



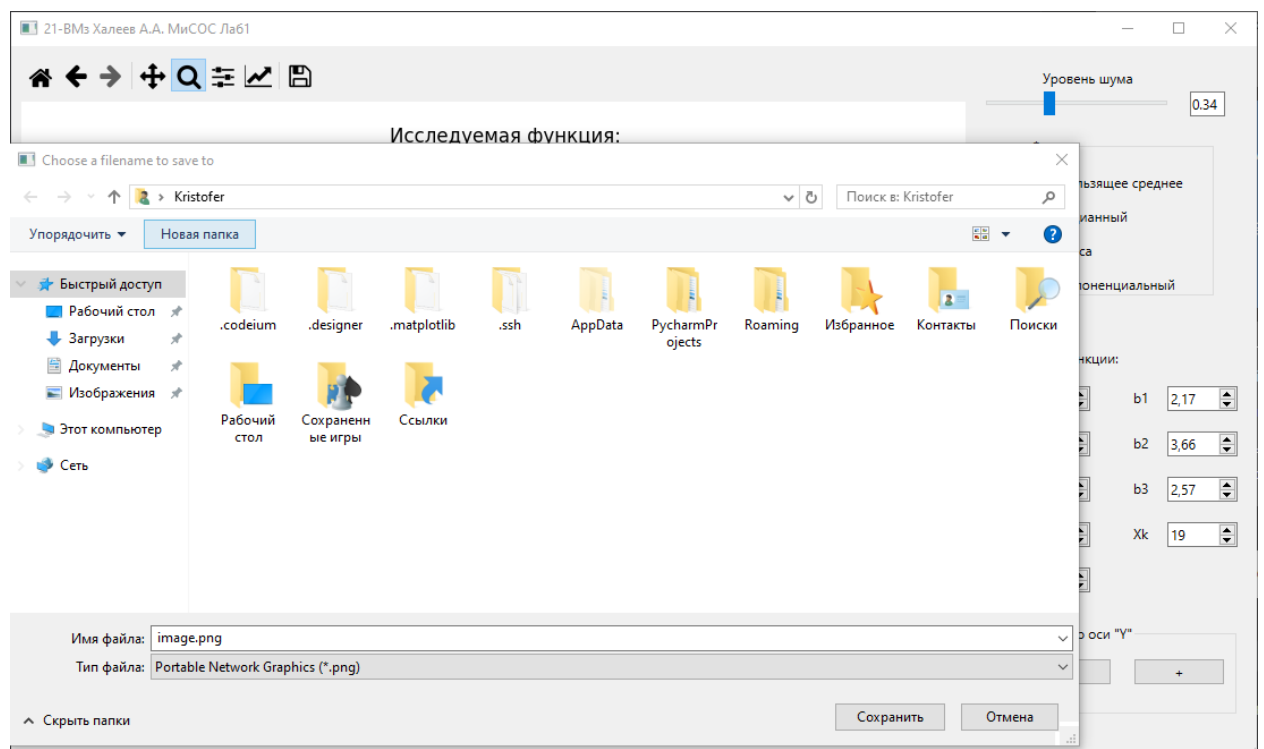
Изменение параметров функции:



Фокус на область графика с помощью панели инструментов:



Окно сохранения графика:



Вывод:

Разработанное приложение работает без ошибок, полностью выполняет задуманную функциональность. С помощью программы можно визуализировать график заданной функции с произвольными параметрами, а также имитировать искаженный сигнал и анализировать эффективность применения сглаживания разных типов.

Учитывая, что сигнал задан комбинацией синусоидальных функций, эффективность методов сглаживания, представленных в программе, будет следующей:

1. Экспоненциальное сглаживание:

- Может быть менее эффективно для такого периодического сигнала, так как он предполагает больший вес для последних данных, что может привести к уменьшению амплитуды колебаний.
- Хорошо подходит, если требуется быстро реагировать на изменения, но может быть менее предпочтительным для анализа чисто гармонических колебаний.

2. Гауссово сглаживание:

- Будет сглаживать пики и впадины сигнала, что может привести к потере информации о точных амплитудах и периодах синусоид.
- Может быть полезным для уменьшения случайного шума, сохраняя при этом общую форму синусоидальных компонентов сигнала.

3. Медианное сглаживание:

- Подходит для удаления выбросов или редких шумов, которые не соответствуют общему периодическому характеру сигнала.
- Может использоваться для сохранения резких переходов в сигнале, что важно, если эти переходы являются частью сигнала.

4. Скользящее среднее:

- Подходит для сглаживания случайного шума, но при этом может сгладить и полезные детали синусоидального сигнала.
- Размер окна скользящего среднего должен быть тщательно подобран, чтобы не утратить информацию о периодах и амплитудах синусоидальных компонентов.

Для сигнала, состоящего из нескольких синусоидальных функций, целью сглаживания обычно является уменьшение случайного шума, при этом сохраняя амплитуду и частотные характеристики основного сигнала. В этом случае, наиболее подходящим методом сглаживания будет тот, который минимизирует искажение основных гармонических компонентов сигнала. Таким фильтром в данном случае можно считать Гауссово сглаживание.