Министерство науки и высшего образования Российской Федерации

Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение

высшего образования

**«КУБАНСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»**

**(ФГБОУ ВО «КубГУ»)**

**Факультет компьютерных технологий и прикладной математики**

**Кафедра вычислительных технологий**

**ЛАБОРАТОРНАЯ РАБОТА №4**

**Дисциплина: Алгоритмы цифровой обработки мультимедиа**

Работу выполнила: \_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_Д. Н. Баева

Направление подготовки: 02.03.02 Фундаментальная информатика и информационные технологии

Преподаватель: \_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_\_А. А. Крамаренко

**Тема работы:** Методы выделения границ. Алгоритм Канни.

**Ход работы:**

Задание 1. Реализовать метод, который принимает в качестве строки полный адрес файла изображения, читает изображение, переводит его в черно-белый цвет и выводит его на экран применяет размытие по Гауссу и выводит полученное изображение на экран.

Задание 2. Модифицировать построенный метод так, чтобы в результате вычислялось и выводилось на экран две матрицы – матрица значений длин и матрица значений углов градиентов всех пикселей изображения.

Задание 3. Модифицировать метод так, чтобы он выполнял подавление немаксимумов и выводил полученное изображение на экран. Рассмотреть изображение, сделать выводы.

Задание 4. Модифицировать метод так, чтобы он выполнял двойную пороговую фильтрацию и выводил полученное изображение на экран.

Задание 5 (самостоятельно). Провести опыты для различных параметров размытия и различных пороговых значений градиента, определить наилучшие параметры для Вашего изображения. Показать преподавателю значения параметров и результат работы на следующем занятии.

Задание 6 (самостоятельно). Реализовать алгоритм Канни на другом языке программирования.

В лабораторной работе необходимо было реализовать алгоритм Канни средствами языка Python и встроенными методами библиотеки OpenCV.

В первую очередь, согласно заданию 1, необходимо было прочитать полный адрес файла изображения, перевести его в чёрно-белый цвет и вывести на экран, применяя размытие по Гауссу. Использовались стандартные функции, разобранные в предыдущих лабораторных работах. Фрагмент кода, выполняющий это, представлен на рисунке 1.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, Шрифт

Автоматически созданное описаниеРисунок 1 – Чтение и размытие изображения.

Далее необходимо было вывести экран две матрицы – матрицу значений длин и матрицу значений углов градиентов всех пикселей изображения, т. е. необходимо было выполнить второй шаг алгоритма Канни.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана

Автоматически созданное описаниеСперва была реализована операция свёртки, модифицированная из прошлой лабораторной работы, с отличием в переопределении матрицы изображения для работы с каждым внутренним пикселем. Функция представлена на рисунке 2.

Рисунок 2 – Реализация операции свёртки.

Затем в теле основной функции были определены матрицы оператора Собеля (рисунок 3).

Изображение выглядит как Шрифт, рукописный текст, белый, текст

Автоматически созданное описание

Рисунок 3 – Матрицы оператора Собеля

После этого к изображению и к каждой из выше определенных матриц была применена операция свёртки – img\_Gx = Convolution(img, Gx) и img\_Gy = Convolution(img, Gy). Вновь была переопределена матрица изображения для работы с внутренними пикселями.

Далее с помощью цикла for, проходящему по каждому пикселю изображения, и формулы была найдена матрица длины вектора градиента (рисунок 4).

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, Шрифт

Автоматически созданное описание

Рисунок 4 – Нахождение матрицы длины вектора градиента.

Для поиска матрицы значений углов градиента предварительно необходимо было определить функцию, которая находит округления угла между вектором градиента и осью Х. На рисунке 5 представлена её реализация, а на рисунке 6 – классическая математическая схема воспользоваться для округления угла.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, меню, Шрифт

Автоматически созданное описание

Рисунок 5 – Функция нахождения округления угла между вектором градиента и осью Х.

Округление нужно, так как нет необходимости точно знать, какова величина угла 10 или 15 градусов, например. По факту, необходимо для направления выбрать лишь один из соседних 8 пикселей. То есть необходимо округлить величину угла до 45 градусов.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, Красочность, диаграмма

Автоматически созданное описание

Рисунок 6 – Схема округления угла до 45 градусов.

Вновь используя цикла for, проходящему по каждому пикселю изображения, была найдена матрица углов градиента (img\_angles[i][j] = get\_angle\_number(img\_Gx[i][j], img\_Gy[i][j]). Инициализация была вновь выполнена перед этим.

Для корректного отображения матриц в окне необходимо было привести их значения в нужной форму. Так, для матрицы значений длин градиента сперва было найдено максимальное значение (max\_gradient = np.max(matr\_gradient)), а затем каждый внутренний пиксель изображения был поделен на полученный максимум и умножен на 255, чтобы привести значения длин градиента к диапазону от 0 до 255. Для примера, предположим, что максимальное значение длины градиента равно 100. Если бы мы не выполняли деление на максимальное значение и умножение на 255, то значения длин градиента в матрице могли бы быть любыми числами в диапазоне от 0 до 100. Однако, для корректного отображения матрицы на экране, значения должны быть в диапазоне от 0 до 255. Похожим образом, была изменена матрица значений углов градиента. Её элементы делились на 7 и умножались на 255, , чтобы привести значения углов градиента к диапазону от 0 до 255 (ведь они могут принимать любое значение от 0 до 360). С помощью метода библиотеки OpenCV отображались соответствующие окна (cv2.imshow()). Код, выполняющий это, представлен на рисунке 7.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана, Шрифт

Автоматически созданное описание Рисунок 7 – Вывод полученных матриц.

В задании 3 требуется подавить немаксимумы. Определим что это. В алгоритме Канни немаксимум (non-maximum suppression) — это процесс, который используется для уменьшения ширины границ, обнаруженных на изображении. Он заключается в том, что для каждого пикселя на границе изображения проверяется, является ли он локальным максимумом в направлении градиента (направление градиента перпендикулярно границам). Если пиксель не является локальным максимумом, то его значение устанавливается в 0. Это позволяет сохранить только те пиксели на границе изображения, которые имеют максимальную длину градиента в направлении градиента. Говоря другими словами: границей будет считаться пиксель, градиент которого максимален в сравнении с пикселями по направлению наибольшего роста функции; если значение градиента выше, чем у пикселей слева и справа, то данный пиксель – это граница, иначе – не граница.

Вновь предварительно инициализировав матрицу границ изображения с помощью цикла for для каждого внутреннего пикселя изображения выполнялись следующие действия: сперва значение угла градиента сохранялось в переменной angle, а значение длины градиента - в переменной gradient, затем если пиксель находится на границе изображения, то его значение в матрице img\_border(матрица границ изображения) устанавливалось в 0, в противном случае, для каждого пикселя определяется смещение по осям X и Y, которое зависит от значения угла градиента. Оно определялось по следующим правилам:

1) если угол градиента равен 0 или 4 (то есть градиент направлен вдоль оси X), то смещение по оси X будет равно 0, а смещение по оси Y - также равно 0;

2) если угол градиента равен 2 или 6 (то есть градиент направлен вдоль оси Y), то смещение по оси X будет равно 0, а смещение по оси Y - также равно 0;

3) если угол градиента равен 1 (то есть градиент направлен под углом 45 градусов вправо вверх), то смещение по оси X будет равно 1, а смещение по оси Y - равно -1;

4) если угол градиента равен 3 (то есть градиент направлен под углом 45 градусов вправо вниз), то смещение по оси X будет равно -1, а смещение по оси Y - также равно -1;

5) если угол градиента равен 5 (то есть градиент направлен под углом 45 градусов влево вниз), то смещение по оси X будет равно 1, а смещение по оси Y - равно -1;

6) если угол градиента равен 7 (то есть градиент направлен под углом 45 градусов влево вверх), то смещение по оси X будет равно 1, а смещение по оси Y - также равно 1;

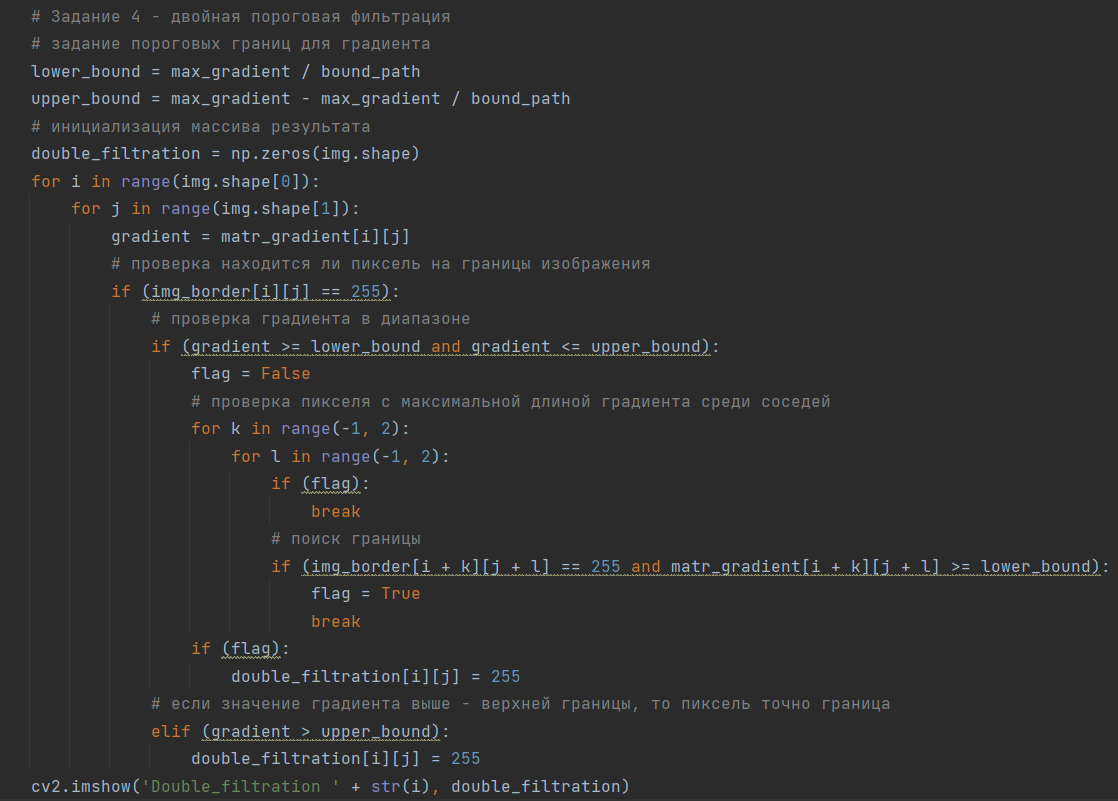
В конце с помощью сравнения определялось, являлся ли пиксель максимальным значением градиента. Функция cv2.imshow() показывало окно с результатом. На рисунке 8 отображён описанный фрагмент кода.

Изображение выглядит как текст, снимок экрана

Автоматически созданное описаниеРисунок 8 – Подавление немаксимумов.

Последний шагом в алгоритме Канни является построение двойной фильтрации, что соответствует заданию 4 лабораторной работы. Она используется в алгоритме для определения границ на изображении. Процесс заключается в том, что для каждого пикселя на границе изображения сравнивается величина его градиента с двумя пороговыми значениями. Это позволяет отфильтровать шумы и сохранить только те границы, которые имеют максимальную длину градиента и являются значимыми.

Сначала были заданы пороговые границ для градиента исходя из максимального градиента по изображению. В данном коде нижняя и верхняя границы для длины градиента определялись так, чтобы отфильтровать границы изображения, которые имеют слишком маленькую или слишком большую длину градиента. Нижняя граница вычисляется как max\_gradient / bound\_path, а верхняя - как max\_gradient - max\_gradient / bound\_path. Значение bound\_path задает коэффициент, который определяет, какую часть от максимального значения длины градиента следует использовать для определения нижней и верхней границ. После, аналогично предыдущим случаям, матрица результата double\_filtration была проинициализирована нулями. Для каждого пикселя изображения с помощью цикла for проверялось, находится ли он на границе изображения (значение пикселя в матрице границ img\_border равно 255). Если это так, то выполнялась проверка, находится ли значение длины градиента в заданном диапазоне. Если это соответствует истине, то для каждого пикселя проверяется, есть ли среди его соседей пиксель с максимальной длиной градиента. Для этого использовался двойной цикл for по переменным k и l, принимающим значения от -1 до 1. Затем проверка значение пикселя в матрице границ img\_border для пикселя, расположенного на расстоянии k по оси X и на расстоянии l по оси Y от текущего пикселя. Если значение пикселя равно 255 и значение длины градиента для этого пикселя больше или равно нижней границе, то устанавливается флаг flag в значение True. Если значение длины градиента больше верхней границы, то значение пикселя в результирующей матрице устанавливается в 255. Наконец, она выводится на экран с помощью функции cv2.imshow(). На рисунке 9 представлен код двойной пороговой фильтрации.

Рисунок 9 – Двойная пороговая фильтрация.

Изображение выглядит как снимок экрана, черно-белый, монохромный, Черно-белая фотография

Автоматически созданное описание Последним заданием является опыты с изображением. На рисунке 10 представлено результат работы алгоритма Канни со стандартным отклонением равным 3, размером матрицы свёртки равным 3.

Рисунок 10 – Алгоритм Канни со стандартным отклонением равным 3, размером матрицы свёртки равным 3.

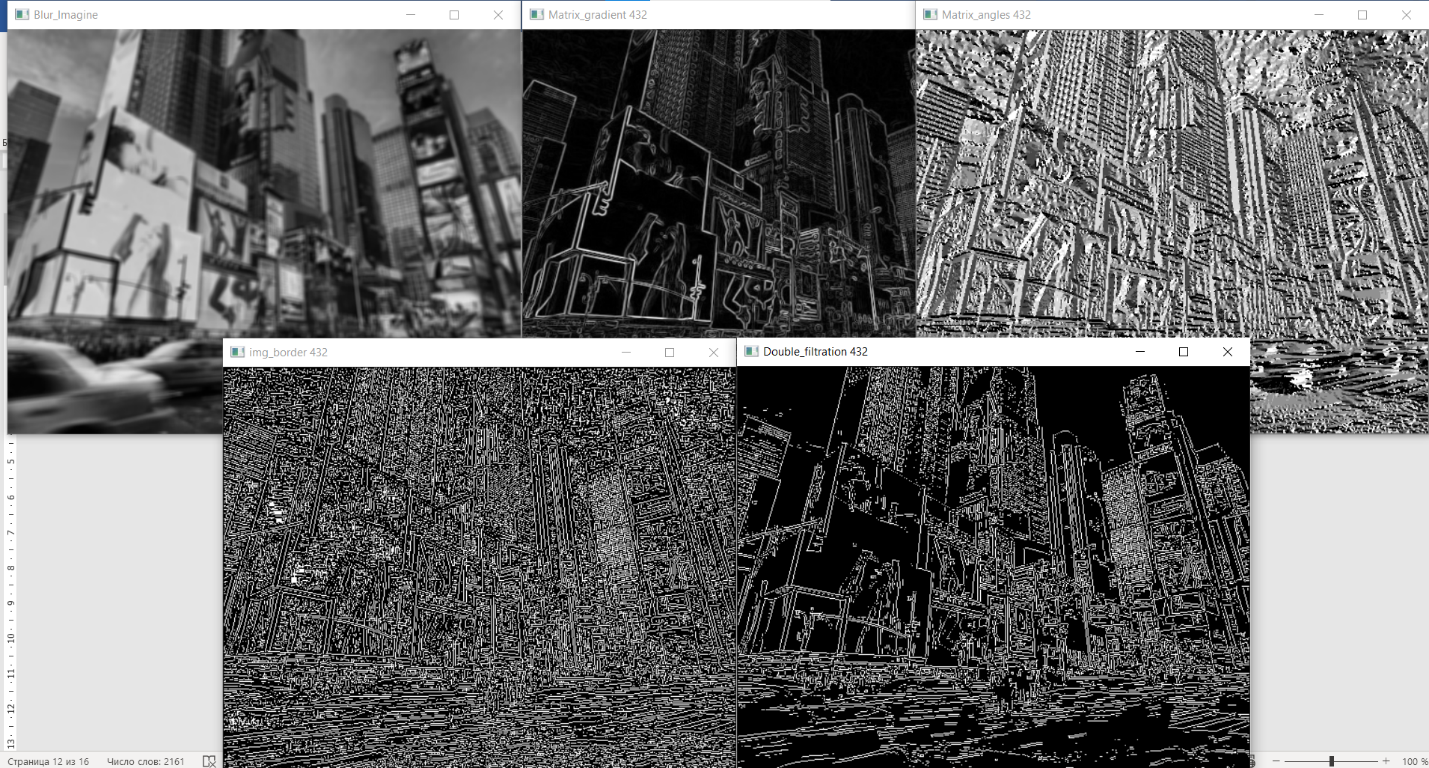
Изменим параметры на новые (рисунок 11).

Рисунок 11 – Алгоритм Канни со стандартным отклонением равным 6, размером матрицы свёртки равным 5.

Повторим изменение (рисунок 12).

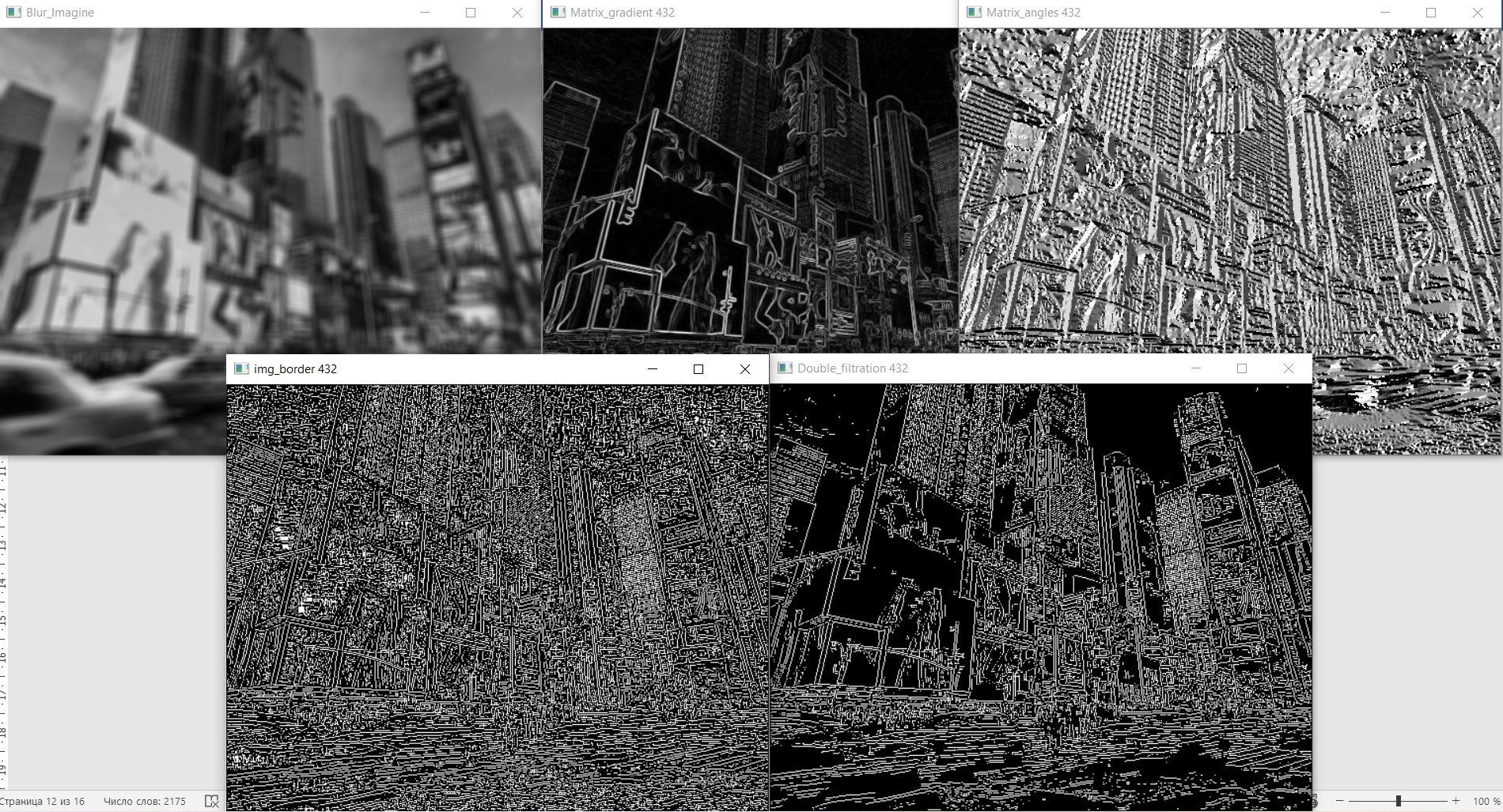


Рисунок 12 – Алгоритм Канни со стандартным отклонением равным 100, размером матрицы свёртки равным 9.

Не трудно заметить, что с увеличением параметров алгоритма, увеличиваются соответствующие матрицы и увеличивается детализированность границ на изображении.

Для выполнения задания 6 лабораторной работы программа была переписана на язык C++. Алгоритм Канни, реализованные на языке Python, были переписаны на синтаксис языка С++. Получившийся код прикреплен в Листинге.

**Листинг программ**

Файл Canny\_Algorithm.py

import cv2  
import numpy as np  
  
  
# реализация операции свёртки  
def Convolution(img, kernel):  
 kernel\_size = len(kernel)  
 # начальные координаты для итераций по пикселям  
 x\_start = kernel\_size // 2  
 y\_start = kernel\_size // 2  
 # переопределение матрицы изображения для работы с каждым внутренним пикселем  
 matr = np.zeros(img.shape)  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 matr[i][j] = img[i][j]  
 for i in range(x\_start, len(matr)-x\_start):  
 for j in range(y\_start, len(matr[i])-y\_start):  
 # операция свёртки - каждый пиксель умножается на соответствующий элемент ядра свертки, а затем все произведения суммируются  
 val = 0  
 for k in range(-(kernel\_size//2), kernel\_size//2+1):  
 for l in range(-(kernel\_size//2), kernel\_size//2+1):  
 val += img[i + k][j + l] \* kernel[k +(kernel\_size//2)][l + (kernel\_size//2)]  
 matr[i][j] = val  
 return matr  
  
# нахождение округления угла между вектором градиента и осью Х  
def get\_angle\_number(x, y):  
 tg = y/x if x != 0 else 999  
 if (x < 0):  
 if (y < 0):  
 if (tg > 2.414):  
 return 0  
 elif (tg < 0.414):  
 return 6  
 elif (tg <= 2.414):  
 return 7  
 else:  
 if (tg < -2.414):  
 return 4  
 elif (tg < -0.414):  
 return 5  
 elif (tg >= -0.414):  
 return 6  
 else:  
 if (y < 0):  
 if (tg < -2.414):  
 return 0  
 elif (tg < -0.414):  
 return 1  
 elif (tg >= -0.414):  
 return 2  
 else:  
 if (tg < 0.414):  
 return 2  
 elif (tg < 2.414):  
 return 3  
 elif (tg >= 2.414):  
 return 4  
  
  
i = 0  
def main(path, standard\_deviation, kernel\_size, bound\_path):  
 global i  
 i += 1  
  
 # Задание 1 - чтение строки полного адреса изображения и размытие Гаусса  
 img = cv2.imread(path, cv2.IMREAD\_GRAYSCALE)  
 imgBlur\_CV2 = cv2.GaussianBlur(img, (kernel\_size, kernel\_size), standard\_deviation)  
 cv2.imshow('Blur\_Imagine', imgBlur\_CV2)  
  
 # Задание 2 - вычисление и вывод матрицы значений длин и матрицы значений углов градиентов  
 # задание матриц оператора Собеля  
 Gx = [[-1, 0, 1], [-2, 0, 2], [-1, 0, 1]]  
 Gy = [[-1, -2, -1], [0, 0, 0], [1, 2, 1]]  
  
 # применение операции свёртки  
 img\_Gx = Convolution(img, Gx)  
 img\_Gy = Convolution(img, Gy)  
  
 # переопределение матрицы изображения для работы с каждым внутренним пикселем  
 matr\_gradient = np.zeros(img.shape)  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 matr\_gradient[i][j] = img[i][j]  
  
 # нахождение матрицы длины вектора градиента  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 matr\_gradient[i][j] = np.sqrt(img\_Gx[i][j] \*\* 2 + img\_Gy[i][j] \*\* 2)  
  
 # нахождение матрицы значений углов градиента  
 img\_angles = img.copy()  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 img\_angles[i][j] = get\_angle\_number(img\_Gx[i][j], img\_Gy[i][j])  
  
 # вывод матрицы значений длин градиента  
 img\_gradient\_to\_print = img.copy()  
 # поиск максимального значения длины градиента  
 max\_gradient = np.max(matr\_gradient)  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 img\_gradient\_to\_print[i][j] = (float(matr\_gradient[i][j]) / max\_gradient) \* 255 # необходимо для корректного отображения на экране  
 cv2.imshow('Matrix\_gradient ' + str(i), img\_gradient\_to\_print)  
 print('Матрица значений длин градиента:')  
 print(img\_gradient\_to\_print)  
  
 # вывод матрицы значений углов градиента  
 img\_angles\_to\_print = img.copy()  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 img\_angles\_to\_print[i][j] = img\_angles[i][j] / 7 \* 255 # необходимо для корректного отображения на экране  
 cv2.imshow('Matrix\_angles ' + str(i), img\_angles\_to\_print)  
 print('Матрица значений углов градиента:')  
 print(img\_angles\_to\_print)  
  
 # Задание 3 - подавление немаксимумов  
 # инициализация массива границ изображения  
 img\_border = img.copy()  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 angle = img\_angles[i][j]  
 gradient = matr\_gradient[i][j]  
 # проверка находится ли пиксель на границе изображения  
 if (i == 0 or i == img.shape[0] - 1 or j == 0 or j == img.shape[1] - 1):  
 img\_border[i][j] = 0 # граничный пиксель в значении 0  
 # определение смещения по осям в зависимости от значения угла градиента  
 else:  
 x\_shift = 0  
 y\_shift = 0  
 # смещение по оси абсцисс  
 if (angle == 0 or angle == 4):  
 x\_shift = 0  
 elif (angle > 0 and angle < 4):  
 x\_shift = 1  
 else:  
 x\_shift = -1  
 # смещение по оси ординат  
 if (angle == 2 or angle == 6):  
 y\_shift = 0  
 elif (angle > 2 and angle < 6):  
 y\_shift = -1  
 else:  
 y\_shift = 1  
 # проверка является ли пиксель максимальным значение градиента  
 is\_max = gradient >= matr\_gradient[i + y\_shift][j + x\_shift] and gradient >= matr\_gradient[i - y\_shift][ j - x\_shift]  
 img\_border[i][j] = 255 if is\_max else 0  
 cv2.imshow('img\_border ' + str(i), img\_border)  
  
 # Задание 4 - двойная пороговая фильтрация  
 # задание пороговых границ для градиента  
 lower\_bound = max\_gradient / bound\_path  
 upper\_bound = max\_gradient - max\_gradient / bound\_path  
 # инициализация массива результата  
 double\_filtration = np.zeros(img.shape)  
 for i in range(img.shape[0]):  
 for j in range(img.shape[1]):  
 gradient = matr\_gradient[i][j]  
 # проверка находится ли пиксель на границы изображения  
 if (img\_border[i][j] == 255):  
 # проверка градиента в диапазоне  
 if (gradient >= lower\_bound and gradient <= upper\_bound):  
 flag = False  
 # проверка пикселя с максимальной длиной градиента среди соседей  
 for k in range(-1, 2):  
 for l in range(-1, 2):  
 if (flag):  
 break  
 # поиск границы  
 if (img\_border[i + k][j + l] == 255 and matr\_gradient[i + k][j + l] >= lower\_bound):  
 flag = True  
 break  
 if (flag):  
 double\_filtration[i][j] = 255  
 # если значение градиента выше - верхней границы, то пиксель точно граница  
 elif (gradient > upper\_bound):  
 double\_filtration[i][j] = 255  
 cv2.imshow('Double\_filtration ' + str(i), double\_filtration)  
  
 cv2.waitKey(0)  
  
  
main('pic2\_small.jpg',3,3, 3)  
#main('pic2\_small.jpg', 6, 5, 10)  
#main('pic2\_small.jpg', 100, 9, 15)

Файл Canny\_Algorithm.cpp

#include <opencv2/opencv.hpp>

#include <iostream>

#include <iostream>

using namespace cv;

using namespace std;

void gradientLength(Mat& src, Mat& dst) {

Mat img\_Gx, img\_Gy;

Sobel(src, img\_Gx, CV\_32FC1, 1, 0);

Sobel(src, img\_Gy, CV\_32FC1, 0, 1);

magnitude(img\_Gx, img\_Gy, dst);

}

void gradientAngle(Mat& src, Mat& dst) {

Mat img\_Gx, img\_Gy;

Sobel(src, img\_Gx, CV\_32FC1, 1, 0);

Sobel(src, img\_Gy, CV\_32FC1, 0, 1);

phase(img\_Gx, img\_Gy, dst);

}

void nonMaximumSuppression(Mat& matr\_gradient, Mat& img\_angles) {

Mat img\_border = matr\_gradient.clone();

for (int i = 1; i < matr\_gradient.rows - 1; i++) {

for (int j = 1; j < matr\_gradient.cols - 1; j++) {

float angle = img\_angles.at<float>(i, j);

float gradient = matr\_gradient.at<float>(i, j);

if (i == 0 || i == matr\_gradient.rows - 1 || j == 0 || j == matr\_gradient.cols - 1) {

img\_border.at<float>(i, j) = 0;

}

else {

int x\_shift = 0;

int y\_shift = 0;

if (angle == 0 || angle == 4) {

x\_shift = 0;

}

else if (angle > 0 && angle < 4) {

x\_shift = 1;

}

else {

x\_shift = -1;

}

if (angle == 2 || angle == 6) {

y\_shift = 0;

}

else if (angle > 2 && angle < 6) {

y\_shift = -1;

}

else {

y\_shift = 1;

}

bool is\_max = gradient >= matr\_gradient.at<float>(i + y\_shift, j + x\_shift) && gradient >= matr\_gradient.at<float>(i - y\_shift, j - x\_shift);

img\_border.at<float>(i, j) = is\_max ? gradient : 0;

}

}

}

imshow("img\_border", img\_border);

}

int main(int argc, char\*\* argv) {

Mat imgCanny; // изображение границ

setlocale(LC\_ALL, "Russian");

std::cout << "Введите имя файла изображения: ";

std::string img\_addr;

std::cin >> img\_addr;

std::cout << "Ищем " + img\_addr << std::endl;

Mat src = imread(img\_addr, IMREAD\_GRAYSCALE);

Mat gradLength(src.size(), CV\_32FC1);

Mat gradAngle(src.size(), CV\_32FC1);

Mat doubleFiltered(src.size(), CV\_8UC1);

gradientLength(src, gradLength);

gradientAngle(src, gradAngle);

nonMaximumSuppression(gradLength, gradAngle);

Canny(src, imgCanny, 50, 150); // обнаружить границы на размытом изображении

imshow("Original\_Image", src);

imshow("Matr\_Gradient", gradLength / 255.0f);

imshow("Matr\_Angle", gradAngle / CV\_PI / 2.0f); // convert to degrees

imshow("Double\_Filtration", imgCanny);

waitKey(0);

return 0;

}