

Санкт-Петербургский политехнический университет Петра Великого  
Институт машиностроения, материалов и транспорта  
Высшая школа автоматизации и робототехники

## ОТЧЁТ

по лабораторной работе №3

Дисциплина: Техническое зрение

Тема: Применение преобразования Фурье для обработки изображений  
с использованием библиотеки OpenCV

Студент гр. 3331506/70401

<подпись>

А.А. Ларионов

Преподаватель

<подпись>

В.В. Варлашин

«\_\_»\_\_\_\_\_2020 г.

Санкт-Петербург

2020

## ЗАДАНИЕ

Создать класс C++, реализующий прямое и обратное дискретное преобразование Фурье с возможностью вывода спектра. Применить преобразование к полутоновому изображению, сравнить результат и время выполнения с библиотечной функцией.

Реализовать фильтр Баттерворта для низких и высоких частот. В соответствии с фильтром обработать спектр полутонового изображения.

Используя преобразование Фурье, произвести свертку полутонового изображения с ядром следующих фильтров: Собеля (по горизонтали и по вертикали), усредняющего (*Box Filter*) и Лапласа. Сравнить результат с библиотечными функциями соответствующих фильтров.

Используя преобразование Фурье, осуществить поиск по шаблону, т.е. произвести корреляцию полутонового изображения автомобильного номера по очереди с изображениями трех символов и пороговую фильтрацию результирующих изображений.

Для выполнения задания использовать библиотеку *OpenCV 4.0*.

## МАТЕМАТИЧЕСКОЕ ОПИСАНИЕ

1. Применение дискретного преобразования Фурье (ДПФ) к изображению как двумерному случаю описывается следующей формулой

$$F(u, v) = \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) \cdot e^{-i2\pi(ux/M + vy/N)},$$

где  $f(x, y)$  – цифровое изображение размерами  $M \times N$ ;  $x$  и  $y$  – дискретные переменные пространственной области или координаты на изображении;  $u$  и  $v$  – дискретные переменные частотной области, причем  $u = 0, 1, 2, \dots, M - 1$  и  $v = 0, 1, 2, \dots, N - 1$ ;  $u/M$  и  $v/N$  – частоты, на которых берутся отсчеты.

Обратное дискретное преобразование Фурье (обратное ДПФ) позволяет получить  $f(x, y)$  при известном  $F(u, v)$  по следующей формуле

$$f(x, y) = \frac{1}{MN} \cdot \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) \cdot e^{i2\pi(ux/M + vy/N)},$$

где  $x = 0, 1, 2, \dots, M - 1$  и  $y = 0, 1, 2, \dots, N - 1$ .

Применяя формулу Эйлера, экспоненту можно записать следующим образом

$$e^{\pm i2\pi(ux/M + vy/N)} = \cos(\alpha) \pm i\sin(\alpha),$$

где  $\alpha = 2\pi(ux/M + vy/N)$ .

ДПФ является комплексным и может быть представлено в комплексной форме

$$F(u, v) = Re(u, v) + i \cdot Im(u, v),$$

где  $Re(u, v)$  – вещественная часть;  $Im(u, v)$  – мнимая часть.

Другая форма записи представляет собой выражение в полярных координатах

$$F(u, v) = |F(u, v)| \cdot e^{i\varphi(u, v)},$$

где  $|F(u, v)|$  – амплитуда или спектр;  $\varphi(u, v)$  – фазовый угол или фаза.

Спектр и фаза вычисляются по следующим выражениям

$$|F(u, v)| = \sqrt{Re(u, v)^2 + Im(u, v)^2},$$

$$\varphi(u, v) = \arctg \left( \frac{Im(u, v)}{Re(u, v)} \right).$$

Однако при вычислении фазы нужно учитывать знаки вещественной и мнимой части для охвата диапазона  $[-\pi, \pi]$ .

В соответствии с формулой Эйлера из этой формы записи можно перейти к комплексной

$$|F(u, v)| \cdot e^{i\varphi(u, v)} = |F(u, v)| \cdot \cos(\varphi(u, v)) + i \left( |F(u, v)| \cdot \sin(\varphi(u, v)) \right),$$

$$|F(u, v)| \cdot \cos(\varphi(u, v)) = Re(u, v),$$

$$|F(u, v)| \cdot \sin(\varphi(u, v)) = Im(u, v).$$

2. Фильтр Баттерворта для низких и высоких частот в дискретных переменных частотной области записывается следующим образом

$$H(u, v)_{low} = \frac{1}{1 + \left( \frac{D(u, v)}{D_0} \right)^{2n}},$$

$$H(u, v)_{high} = \frac{1}{1 + \left( \frac{D_0}{D(u, v)} \right)^{2n}},$$

где  $D(u, v)$  – расстояние отсчета от центра координат;  $D_0$  – расстояние среза;  $n$  – порядок фильтра.

Обработка спектра одним из вариантов фильтра осуществляется поэлементным умножением

$$|F(u, v)| \cdot H(u, v).$$

3. Фильтр или оператор Собеля использует ядра  $3 \times 3$

$$\begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{ и } \begin{pmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix}.$$

Фильтр применяют для нахождения приближенных значений производных по вертикали и горизонтали при свертке с изображением

$$G_x = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ -2 & 0 & 2 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix} * A,$$

$$G_y = \begin{pmatrix} -1 & -2 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 1 \end{pmatrix} * A,$$

где  $A$  – исходное изображение;  $G_x$  и  $G_y$  – изображения, содержащие приближенные производные по  $x$  и  $y$ .

Усредняющий фильтр или *Box Filter* имеет следующее ядро

$$\frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}.$$

При свертке пиксели результирующего изображения имеют значение, равное среднему значению соседних пикселей исходного изображения

$$G = \frac{1}{9} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} * A.$$

Дискретный оператор Лапласа для двумерного случая задается следующим ядром

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Оператор Лапласа используется при обработке изображения, например, в задачах выделения границ. Свертка с изображением дает лапласиан, который определяется как сумма вторых производных и вычисляется как сумма перепадов на соседях центрального пиксела

$$G = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & -4 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} * A.$$

Если представить ядро фильтра как цифровое изображение  $f(x, y)_{filter}$  и осуществить ДПФ, то получим  $F(u, v)_{filter}$  фильтра. Также поступим и с исходным изображением, получив  $F(u, v)_{src}$  из  $f(x, y)_{src}$ . Свертка исходного изображения и ядра фильтра в пространственной области аналогична умножению в частотной, т.е.

$$f(x, y)_{src} * f(x, y)_{filter} \leftrightarrow F(u, v)_{src} \cdot F(u, v)_{filter}.$$

4. Оценку корреляции (взаимосвязи) двух величин можно произвести посредством взаимной корреляционной функции, которую в случае преобразования Фурье можно записать как

$$\mathcal{F}(f \star g) = \mathcal{F}(f)^* \cdot \mathcal{F}(g),$$

где  $\star$  – корреляционная функция;  $\mathcal{F}$  – преобразование Фурье; верхний индекс  $*$  – комплексное сопряжение;  $f$  и  $g$  – функции.

Для изображения символа  $f(x, y)_{symbol}$  и автомобильного номера  $f(x, y)_{src}$  после ДПФ соответственно

$$F(u, v)_{symbol}^* \cdot F(u, v)_{src},$$

где  $F(u, v)_{symbol}^* = Re(u, v)_{symbol} - i \cdot Im(u, v)_{symbol}$ .

Значение интенсивности пиксела на результирующем изображении зависит от порогового значения и определяется следующей функцией

$$dst(x, y) = \begin{cases} maxValue & \text{if } src(x, y) > T(x, y) \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases},$$

где  $src(x, y)$  и  $dst(x, y)$  – интенсивность пиксела на исходном и обработанном изображении соответственно,  $T(x, y)$  – пороговое значение,  $maxValue$  – значение максимальной интенсивности на исходном изображении.

Пороговое значение вычисляется как

$$T(x, y) = maxValue - C,$$

где  $C$  – произвольная положительная константа ( $C \approx 0,01$ ).

## РЕАЛИЗАЦИЯ КЛАССА

Класс *MyFourier* (листинг 1) состоит из заголовочного файла *my\_fourier.h* и файла реализации *my\_fourier.cpp*.

Свойства класса содержат:

- исходное изображение,
- массивы для прямого и обратного ДПФ исходного изображения,
- массивы для вещественных и мнимых чисел,
- массив для спектра,
- изображение спектра,
- массив для фазы.

Метод класса *setImage* позволяет установить исходное изображение. С помощью методов *getSpectrum* и *getPhase* можно вычислить спектр и фазу. Методы *getImageSpectrum*, *getImageFor* и *getImageRev* возвращают изображение спектра, результат прямого и обратного ДПФ соответственно. Для наглядного отображения спектра используются методы *swapSpectrum* и *logSpectrum*. Причем первый необходим для сдвига данных, в результате которого  $F(0, 0)$  оказывается в центре частотного прямоугольника, заданного интервалами  $[0, M - 1]$  и  $[0, N - 1]$ . Прямое и обратное ДПФ обеспечивают методы *transformForward* и *transformReverse*.

## Листинг 1 – Класс *MyFourier*

---

```
class MyFourier
{
public:
    MyFourier();
    ~MyFourier();
private:
    Mat m_src;
    Mat m_dstForward;
    Mat m_dstReverse;

    Mat m_real;
    Mat m_imag;

    Mat m_spectrum;
    Mat m_spectrumImage;
    Mat m_phase;
public:
    int setImage(Mat& image);

    int getSpectrum();
    int getPhase();
    Mat getImageSpectrum();
    Mat getImageFor();
    Mat getImageRev();

    int swapSpectrum();
    int logSpectrum();

    int transformForward();
    int transformReverse();
};
```

---



## СРАВНЕНИЕ С OPENCV

Сравнение работы реализованного ДПФ происходило с библиотечной функцией *dft*, принимающей на вход:

- исходное изображение,
- параметр, указывающий на выполнение прямого или обратного ДПФ.

Сравнение прямого ДПФ проводилось по одному критерию – время выполнения (для класса замерялось время работы метода *transformForward*).

Сравнение обратного ДПФ проводилось по двум критериям: 1) среднеквадратичная погрешность, высчитываемая по разностному изображению, полученному из результата обратного преобразования и исходного изображения; 2) время выполнения (для класса замерялось время работы метода *transformReverse*).

Результаты сравнения приведены в таблице 1 и 2.

Таблица 1 – Результаты сравнения прямого ДПФ

Критерии	Функции	
	<i>transformForward</i>	<i>dft</i> (прямое)
Время выполнения преобразования ( <i>Debug</i> )	1492,334 с	0,208 с
Время выполнения преобразования ( <i>Release</i> )	141,204 с	0,137 с

Таблица 2 – Результаты сравнения обратного ДПФ

Критерии	Функции	
	<i>transformReverse</i>	<i>dft</i> (обратное)
Среднеквадратичная погрешность	3,97	0
Время выполнения преобразования ( <i>Debug</i> )	1416,131 с	0,104 с
Время выполнения преобразования ( <i>Release</i> )	123,670 с	0,078 с

Результаты обратного ДПФ говорят о верности собственной реализации ДПФ в целом и о его соответствии изложенной выше теории. Отличие среднеквадратичного отклонения от нуля может быть следствием погрешности вычислений. Большое отличие во времени выполнения связано с неоптимальным с точки зрения скорости написанием кода в собственной реализации ДПФ. Способом повышения производительности является использование таблицы для значений экспоненты или алгоритма быстрого преобразования Фурье.

В дальнейшем для работы будут применяться результаты ДПФ, полученные с помощью библиотечной функции.

## РЕАЛИЗАЦИЯ ФИЛЬТРА БАТТЕРВОРТА

Реализация фильтра Баттерворта представлена в виде функции *processButterworth* (листинг 2), принимающей на вход:

- исходный массив, содержащий спектр,
- расстояние среза,
- порядок фильтра,
- параметр, указывающий на применение фильтра низких или высоких частот.

Обработка спектра осуществляется в соответствии с изложенной теорией, при этом при неизменной фазе получаются новые значения действительных и мнимых чисел

$$|F(u, v)|' \cdot e^{i\varphi(u, v)} = |F(u, v)|' \cdot \cos(\varphi(u, v)) + i \left( |F(u, v)|' \cdot \sin(\varphi(u, v)) \right),$$

где  $|F(u, v)|'$  – измененный спектр.

## Листинг 2 – Функция *processButterworth* и вспомогательная

---

```
void processButterworth (Mat& specIn, Mat& specOut, int cutOffDist, int order, bool flag)
{
    ...

    if (flag == true) // Low Pass Filter
    {
        for (int u = 0; u < specIn.cols; u++)
        {
            for (int v = 0; v < specIn.rows; v++)
            {
                float d = calculateDist(u, v, specIn.cols, specIn.rows);
                specOut.at<float>(v, u) = specIn.at<float>(v, u) *
                ((float)1 / ((float)1 + (float)pow((d / (float)cutOffDist), (2 * order))));
            }
        }
    }

    if (flag == false) // High Pass Filter
    {
        for (int u = 0; u < specIn.cols; u++)
        {
            for (int v = 0; v < specIn.rows; v++)
            {
                float d = calculateDist(u, v, specIn.cols, specIn.rows);
                specOut.at<float>(v, u) = specIn.at<float>(v, u) *
                ((float)1 / ((float)1 + (float)pow(((float)cutOffDist / d), (2 * order))));
            }
        }
    }

    return;
}

float calculateDist(int x, int y, int cols, int rows)
{
    float dist = 0;

    int cX = cols / 2;
    int cY = rows / 2;

    dist = sqrt((float)pow(abs((x - cX)), 2) + (float)pow(abs((y - cY)), 2));

    return dist;
}
```

---

## СВЕРТКА С ЯДРОМ ФИЛЬТРА

Для получения одинакового числа гармоник и адекватного результата изображение фильтра  $f(x, y)_{filter}$  и исходное изображение  $f(x, y)_{src}$  предварительно приводятся к одинаковому размеру.

Реализация свертки в частотной области представлена в виде функции *mulImages* (листинг 3), принимающей на вход:

- массив, содержащий ДПФ исходного изображения,
- массив, содержащий ДПФ фильтра,
- параметр, указывающий на выполнение свертки или оценки корреляции.

Вычисления происходят согласно изложенной теории.

### Листинг 3 – Функция *mulImages* (свертка)

---

```
void mulImages(Mat& srcOne, Mat& srcTwo, Mat& dst, bool flag)
{
    ...

    if (flag == false) // Convolution
    {
        for (int u = 0; u < srcOne.cols; u++)
        {
            for (int v = 0; v < srcOne.rows; v++)
            {
                dst.at<Vec2f>(v, u)[0] =
                    srcOne.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[0] +
                    (-1) * srcOne.at<Vec2f>(v, u)[1] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[1];
                dst.at<Vec2f>(v, u)[1] =
                    srcOne.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[1] +
                    srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcOne.at<Vec2f>(v, u)[1];
            }
        }
    }
    ...

    return;
}
```

---

## СРАВНЕНИЕ С OPENCV

Сравнение результата свертки изображения с ядром фильтра в частотной области происходило с библиотечными функциями *Sobel*, *boxFilter* и *Laplacian*.

Функция *Sobel* принимает на вход:

- исходное изображение,
- тип вычисляемой производной (по  $x$  или по  $y$ ).

Размер ядра фильтра по умолчанию равен  $3 \times 3$ .

Функции *boxFilter* и *Laplacian* принимают на вход:

- исходное изображение,
- размер ядра.

Якорная точка усредняющего фильтра по умолчанию находится в центре.

Сравнение проводилось по одному критерию – среднеквадратичная погрешность, высчитываемая по разностному изображению, полученному из результата свертки и библиотечной функции (меньшее значение – лучше).

Результаты сравнения приведены в таблице 3.

Таблица 3 – Результаты сравнения

Критерии	Способы обработки	
	Свертка в частотной области	<i>Sobel</i> (по $y$ )
Среднеквадратичная погрешность	37,4	
	Свертка в частотной области	<i>Sobel</i> (по $x$ )
Среднеквадратичная погрешность	29,2	
	Свертка в частотной области	<i>boxFilter</i>
Среднеквадратичная погрешность	5,4	
	Свертка в частотной области	<i>Laplacian</i>
Среднеквадратичная погрешность	10,8	

Результаты говорят о некоторой погрешности, т.е. несоответствии свертки изображения с ядром фильтра в частотной области и библиотечной функции. Причиной этому может быть погрешность вычислений.

## ПОИСК ПО ШАБЛОНУ

Для получения одинакового числа гармоник и адекватного результата изображение символа  $f(x, y)_{symbol}$  и изображение автомобильного номера  $f(x, y)_{src}$  предварительно приводятся к одинаковому размеру.

Реализация оценки корреляции в частотной области представлена в виде функции *mulImages* (листинг 4).

Вычисления происходят согласно изложенной теории.

### Листинг 4 – Функция *mulImages* (оценка корреляции)

---

```
void mulImages(Mat& srcOne, Mat& srcTwo, Mat& dst, bool flag)
{
    ...

    if (flag == true) // Correlation/Comparison
    {
        // Conjunction srcTwo
        for (int u = 0; u < srcTwo.cols; u++)
        {
            for (int v = 0; v < srcTwo.rows; v++)
            {
                srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[1] *= (-1);
            }
        }

        for (int u = 0; u < srcOne.cols; u++)
        {
            for (int v = 0; v < srcOne.rows; v++)
            {
                dst.at<Vec2f>(v, u)[0] =
                    srcOne.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[0] +
                    (-1) * srcOne.at<Vec2f>(v, u)[1] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[1];
                dst.at<Vec2f>(v, u)[1] =
                    srcOne.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[1] +
                    srcTwo.at<Vec2f>(v, u)[0] * srcOne.at<Vec2f>(v, u)[1];
            }
        }
    }

    ...

    return;
}
```

---

Для наглядного представления результата проводят пороговую фильтрацию результирующего изображения (листинг 5). В качестве



положительной константы  $C$  принято значение 0,05. Итогом обработки служат яркие области пикселей на обработанном исходном изображении (монохромном) в местах обнаружения искомого символа.

#### Листинг 5 – Функция *procThreshold*

---

```
void procThreshold(Mat& src, Mat& dst)
{
    ...

    float max = 0;

    for (int u = 0; u < src.cols; u++) // Search max intensity
    {
        for (int v = 0; v < src.rows; v++)
        {
            if (src.at<float>(v, u) > max)
            {
                max = src.at<float>(v, u);
            }
        }
    }

    float T = max - (float)0.05;

    for (int u = 0; u < src.cols; u++) // Threshold
    {
        for (int v = 0; v < src.rows; v++)
        {
            if (src.at<float>(v, u) < T)
            {
                dst.at<float>(v, u) = 0;
            }
            else
            {
                dst.at<float>(v, u) = max;
            }
        }
    }

    return;
}
```

---



























