

## **Отчет по курсу**

### **«Индустриальные распознающие системы»**

*Разработка системы распознавания двумерных штрих-кодов  
(этап нормализации)*

Студентка: Позднякова А.А.

Группа: Б05-924

Преподаватель: Полевой Д.В.

Весна 2023г.

# Содержание

Содержание .....	2
Введение .....	3
Постановка задачи .....	3
Способ решения задачи .....	4
Использование библиотеки .....	5
Результаты и оценка качества .....	6

# Введение

Общую задачу распознавания двумерных штрих-кодов (Data Matrix и QR) на фотографии можно представить в виде последовательных шагов:

1. грубая локализация - выделение прямоугольной зоны на изображении, в которой расположен штрих-код;
2. точная локализация - нахождение точных границ штрих-кода на изображении;
3. нормализация – устранение искажений из-за дефектов поверхности и перспективы.;
4. декодирование - расшифровка данных штрих-кода.

Далее рассмотрено решение задачи нормализации.

## Постановка задачи

### **Входные данные:**

1. Цветное изображение (фотография), содержащее QR код или Data Matrix
2. Последовательность точек, задающих точную границу объекта

### **Выходные данные:**

Цветное изображение, являющееся преобразованием исходного и содержащее нормализованное изображение штрих кода (без искажений из-за дефектов поверхности и перспективы)

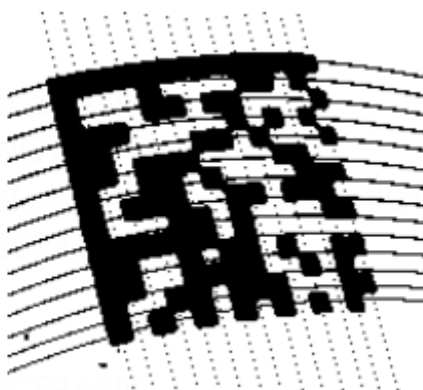
# Способ решения задачи

*Идея метода взята из статьи Lei Lei, Weiping He and Wei Zhang. Distortion Correction of Data Matrix Symbol Directly Marked on Cylinder Surface*

## Идея метода:

Рассмотрим штрих код, находящийся на цилиндрической поверхности.

1. Представим сетку, с одинаковыми квадратными ячейками на поверхности. Заметим, что по одной из осей линии сетки на фотографии будут параллельными прямыми.
2. Применим аффинное преобразование, убирающее перспективное искажение. Параллельные прямые из п1 перейдут в вертикальные параллельные прямые.
3. Теперь пусть верхняя граница задается функцией  $f_1$ , а нижняя  $f_2$ . Тогда, поскольку деформаций по одной из осей нет, линии сетки будут иметь вид  $f = f_1 + f_2$ . Значит точка на QR коде с координатами  $(x, y)$ , где  $y$  делит код по вертикали в отношении  $t$  к  $(1-t)$  на деформированно изображении находится в  $(x, t*f_1(x) + (1-t)*f_2(x))$
4. Используя знания из п3, можем построить карту отображения в расправленное изображение, которое будет лучше декодироваться.



Сетка на поверхности datamatrix

# Использование библиотеки

Проект лежит в [github репозитории](#).

## Зависимости:

```
numpy==1.21.5  
matplotlib==3.7.1  
opencv-python==4.7.0.72  
python-json-logger==2.0.7  
fastjsonschema==2.16.3  
jsonpointer==2.3  
jsonschema==4.17.3  
scipy==1.8.0
```

## Запуск из терминала (в корне директории):

```
| python3 get_images.py <source_path>
```

*Пример (для использования датасета):*

```
| python3 get_images.py data
```

Вход: папка с датасетом в формате COCO.segmentation

Выход: папка с преобразованными изображениями

В терминале: выводится статистика по результатам детектирования [OpenCV QRCodeDetector](#) на исходных и преобразованных данных

# Результаты и оценка качества

Оценить успешность решения сложно, поскольку как показатель успеха стоит рассматривать улучшение способности некоторого декодера распознавать QR коды. Заметим, что декодеры бывают разные, а значит нельзя придумать метрику, которая будет отражать результаты для всех.

## Улучшение работы декодера [OpenCV QRCodeDetector](#).

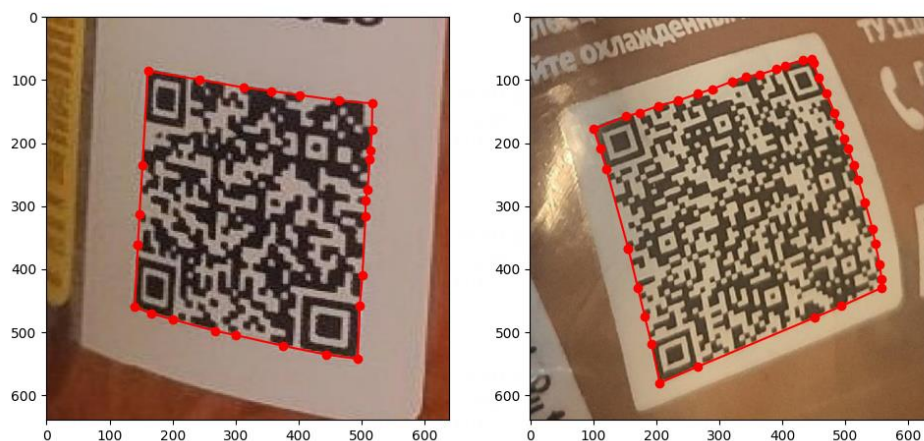
(Рассматривается, поскольку был выбран в качестве используемого в проекте декодера в результате [исследования](#))

На датасете из 59 изображений сравнивается работа декодера из OpenCV на изначальных изображениях и полученных с помощью вышеописанного метода.

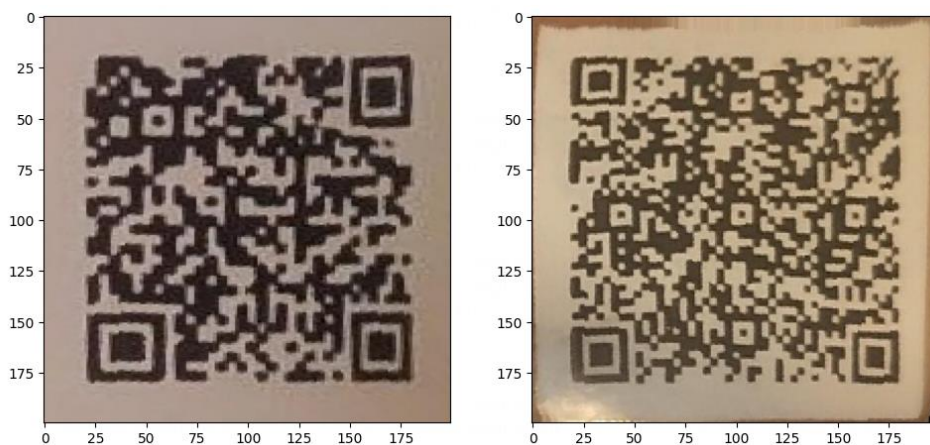
### Результаты

Количество кодов	59
Количество распознанных без нормализации	11
Доля распознанных без нормализации	18.6%
Количество распознанных после нормализации	38
Доля распознанных после нормализации	64.4%
Количество ошибок после нормализации на кодах, распознаваемых без неё	1
Количество дополнительно распознанных кодов	28

**Пример изображений, для которых декодер  
после нормализации отработал успешно, а до нормализации - нет**



*Изображения до применения метода*



*Изображения после применения метода*

## Изображения, не распознанные декодером и после нормализации

*Заметим, что не изображения, которые распознать не удалось, визуально преобразовываются достаточно хорошо (сравнивая с изображениями выше).*

*Возможно, проблемы с распознаванием связаны с недостатками самого декодера.*



Скорее всего, декодер чувствителен к засветкам, маленькой разнице между цветами фона и QR кода.



*В качестве исключений можно выделить изображения с серьезными искажениями, как правило нанесённые на бумагу*



*Сильно искаженное изображение*



*Изображение на поверхности бумажного типа*