# МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

# Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «СЕВЕРО-КАВКАЗСКИЙ ФЕДЕРАЛЬНЫЙ УНИВЕРСИТЕТ»

## Кафедра инфокоммуникаций

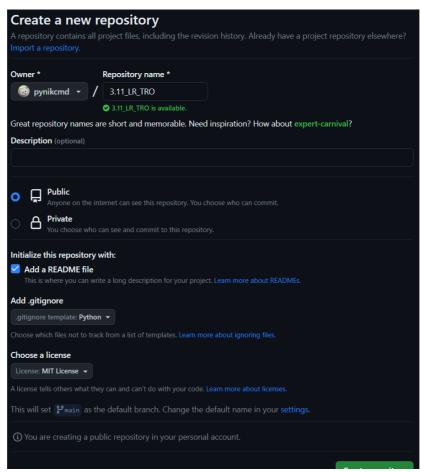
# Отчет по лабораторной работе № 3.11 по дисциплине «Технологии распознавания образов»

Выполнил студент группы ПИЖ-б-о-21-1	
Трушева В. О«_»_	2023Γ.
Подпись студента	
Работа защищена « »	20г.
Проверила Воронкин Р.А.	
	(подпись)

Цель работы: изучение алгоритмов порогового преобразования. Рассмотрение методов адаптивного определения порога, нахождение порогового значения Оцу. Изучение функций cv.threshold, cv.adaptiveThreshold.

Методика и порядок выполнения работы

- 1. Изучить теоретический материал работы.
- 2. Создать общедоступный репозиторий на GitHub, в котором будет использована лицензия МІТ и выбранный Вами язык программирования (выбор языка программирования будет доступен после установки флажка Add .gitignore).



3. Выполните клонирование созданного репозитория на рабочий компьютер.

```
D:\fgit>git clone https://github.com/pynikcmd/3.11_LR_TRO.git Cloning into '3.11_LR_TRO'...
remote: Enumerating objects: 5, done.
remote: Counting objects: 100% (5/5), done.
remote: Compressing objects: 100% (4/4), done.
remote: Total 5 (delta 0), reused 0 (delta 0), pack-reused 0
Receiving objects: 100% (5/5), done.
```

4. Организуйте свой репозиторий в соответствие с моделью ветвления git-flow.

```
D:\fgit\3.11_LR_TRO>git flow init

Which branch should be used for bringing forth production releases?
- main

Branch name for production releases: [main]

Branch name for "next release" development: [develop]

How to name your supporting branch prefixes?
Feature branches? [feature/]

Bugfix branches? [bugfix/]

Release branches? [release/]

Hotfix branches? [hotfix/]

Support branches? [support/]

Version tag prefix? []

Hooks and filters directory? [D:/fgit/3.11_LR_TRO/.git/hooks]
```

- 5. Дополните файл .gitignore необходимыми правилами для выбранного языка программирования, интерактивной оболочки Jupyter notebook и интегрированной среды разработки.
- 6. Проработать примеры лабораторной работы в отдельном ноутбуке.

# Для трех значений порога 70 + №, 140 + №, 210 + №, где № – номер по списку группы (21), провести пороговую обработку полутонового изображ In [1]: import cv2 import numpy as np from matplotlib import pyplot as plt In [2]: img = cv2.imread ('img.jpg') img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR\_BGR2GRAY) In [3]: ret, thresh1 = cv2.threshold (img, 91,255, cv2.THRESH\_BINARY) ret, thresh2 = cv2.threshold (img, 91,255, cv2.THRESH\_BINARY\_INV) ret, thresh3 = cv2.threshold (img, 91,255, cv2.THRESH\_TAUNC) ret, thresh4 = cv2.threshold (img, 91,255, cv2.THRESH\_TOZERO) ret, thresh5 = cv2.threshold (img, 91,255, cv2.THRESH\_TOZERO\_INV) In [7]: title = ['Original Image', 'BINARY', 'BINARY\_INV', 'TRUNC', 'TOZERO', 'TOZERO\_INV'] images = [img, thresh1, thresh2, thresh3, thresh4, thresh5] for i in range(6): plt.subplot(2,3,i+1),plt.imshow(images[i],'gray') plt.title(title[i]) plt.xticks([]),plt.yticks([]) plt.show(); Original Image BINARY BINARY\_INV TRUNC TOZERO TOZERO\_INV

Пример 1

#### Задание 5.2.

Протестировать функции с адаптивным порогом, задавая последовательно два начения порога, примерно 1/3 и 2/3 от максимума интенсивности. Проанализировать результат пороговой обработки изображения.

```
6]: img = cv2.imread('img.jpg',0) img = cv2.medianBlur(img,5)
7]: ret1,th1 = cv2.threshold(img,127,255,cv2.THRESH_BINARY)
th2 = cv2.adaptiveThreshold(img,255, cv2.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C,cv2.THRESH_BINARY,11,2)
th3 = cv2.adaptiveThreshold(img,255, cv2.ADAPTIVE_THRESH_GAUSSIAN_C,cv2.THRESH_BINARY,11,2)
6]: title = ['Original Image', 'Global Thresholding (v = 127)', 'Adaptive Mean Thresholding', 'Adaptive Gaussian Thresholding'] images = [img, th1, th2, th3]
        for i in range(4):
   plt.subplot(2,2,i+1),plt.imshow(images[i],'gray')
       plt.subplot(2,2,1+1,
plt.title(title[i])
plt.axis('off')
plt.show();
                                                                    Global Thresholding (v = 127)
```

#### Original Image





Adaptive Mean Thresholding Adaptive Gaussian Thresholding





Пример 2

#### Задание 5.3

Загрузить модули сv2, random, PIL. Создать за□шумленное изображение.

```
: import random
  from PIL import Image, ImageDraw
: image = Image.open('img.jpg')
  draw = ImageDraw.Draw(image) # Создаем инструмент для рисования
: width = image.size[0] # Определяем ширину
  height = image.size[1] # Определяем высоту
  pix = image.load() # Выгружаем значения пикселей
: for i in range(width):
      for j in range(height):
          rand = random.randint(0, 200)
          a = pix[i, j][0] + rand
b = pix[i, j][1] + rand
c = pix[i, j][2] + rand
          if (a > 255):
               a = 255
           if (b > 255):
          b = 255
if (c > 255):
              c = 255
           draw.point((i, j), (a, b, c))
: image.save("median.png", "JPEG") # сохранить изображение
  imag = cv2.imread('img.jpg')
  imag = cv2.cvtColor(imag, cv2.COLOR_BGR2RGB)
  img = cv2.imread('median.png')
  img = cv2.cvtColor(img, cv2.COLOR_BGR2RGB)
  plt.subplot(121),plt.imshow(imag),plt.title('Input')
  plt.axis('off')
  plt.subplot(122),plt.imshow(img),plt.title('Output')
  plt.axis('off')
  plt.show();
```





Output



Пример 3

#### Задание 5.4

На вход программы пороговой обработки подается зашумленное изображение. Это изображение обрабатывается тремя способами. В первом случае используется глобальный порог со значением 127. Во втором случае напрямую применяется порог Оцу. В третьем случае изображение сначала удаляет шум фильтром с гауссовым ядром 5х5, затем применяется пороговая обработка Оцу. Сделать анализ того, как фильтрация шума улучшает результат.

```
img = cv2.imread('img.jpg', 0)
ret1,th1 = cv2.threshold(img,127,255,cv2.THRESH_BINARY) # Глобальная обработка
ret2,th2 = cv2.threshold(img,0,255,cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRESH_OTSU) # O\delta pa\delta om \kappa a Otsu blur = cv2.GaussianBlur(img,(5,5),0)
ret3,th3 = cv2.threshold(blur,0,255,cv2.THRESH_BINARY+cv2.THRESH_OTSU) # Обработка Оtsu's после фильтра Гаусса
for i in range(3):
   plt.subplot(3,3,i*3+1), plt.imshow(images[i*3], "gray")
   plt.title(titles[i*3])
   plt.axis('off')
   plt.subplot(3,3,i*3+2),plt.hist(images[i*3].ravel(),256)
   plt.title(titles[i*3+1])
   plt.axis('off'
   plt.subplot(3,3,i*3+3),plt.imshow(images[i*3+2],"gray")
   plt.title(titles[i*3+2])
   plt.axis('off')
   plt.show()
 Original Noisy Image
                           Histogram GlobalThresholding (v=127)
 Original Noisy Image
                           Histogram
                                           Otsu's Thresholding
 Gaussian filtered Image
                            Histogram
                                            Otsu's Thresh-olding
```

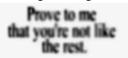
Пример 4

7. Создать ноутбук, в котором выполнить решение вычислительной задачи (например, задачи из области физики, экономики, математики, статистики и т. д.).

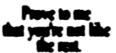
#### Простой пороговый метод: выделить текст на изображении

```
import cv2
import numpy as np
from matplotlib import pyplot as plt
image = cv2.imread('Img\text.jpg', 0)
# Применение порогового метода Otsu для определения оптимального порогового значения
ret, threshold = cv2.threshold(image, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY + cv2.THRESH_OTSU)
plt.subplot(1,2,1),plt.imshow(image, 'gray')
plt.title('Original Image'),plt.axis('off')
plt.subplot(1,2,2),plt.imshow(threshold, 'gray')
plt.title('Thresholded Image'), plt.axis('off')
plt.show();
```

#### Original Image



#### Thresholded Image



#### Применение адаптивного метода для улучшения качества текста

```
adaptive_threshold = cv2.adaptiveThreshold(image, 255, cv2.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C, cv2.THRESH_BINARY, 11, 2)
# Отображение результатов
plt.subplot(1, 2, 1)
plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title('Original Image')
plt.axis('off')
plt.subplot(1, 2, 2)
plt.imshow(cv2.cvtColor(adaptive_threshold, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title('Adaptive Threshold Image')
plt.axis('off')
plt.tight_layout()
plt.show();
```

#### Original Image



#### Применить глобальный пороговый метод и адаптивный пороговый метод к изображению

```
image2 = cv2.imread('Img\face2.jpg', 0)
# Πρωπεμεμιε εποδαπεμοεο ποροεοδοεο μεποδα
ret, global_threshold = cv2.threshold(image2, 200, 255, cv2.THRESH_BINARY)
# Πρωπεμεμιε αδαππωβμοεο ποροεοδοεο μεποδα
adaptive_threshold = cv2.adaptiveThreshold(image2, 255, cv2.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C, cv2.THRESH_BINARY, 11, 2)
plt.figure(figsize=(10, 10))
plt.subplot(1,3,1),plt.imshow(cv2.cvtcolor(image2, cv2.COLOR_BGR2RGB))
plt.title('Original Image'),plt.axis('off')
plt.subplot(1,3,2),plt.imshow(global_threshold, 'gray')
plt.title('Global Thresholding'), plt.axis('off')
plt.subplot(1,3,3),plt.imshow(adaptive_threshold, 'gray')
plt.title('Adaptive Thresholding'), plt.axis('off')
plt.show();
```

Original Image







Adaptive Thresholding



- 8. Зафиксируйте сделанные изменения в репозитории.
- 9. Выполните слияние ветки для разработки с веткой main(master).
- 10. Отправьте сделанные изменения на сервер GitHub.

Контрольные вопросы

1. Тип порогового значения сv. THRESH BINARY.

Для формирования на выходе бинарного изображения:

$$b(x,y) = \begin{cases} 255, ecnu \ f(x,y) > p; \\ 0, ecnu \ f(x,y) < p. \end{cases}$$

2. Тип порогового значения сv. THRESH BINARY INV.

Для формирования на выходе инвертированного бинарного изображения:

$$b(x,y) = \begin{cases} 0, ecnu \ f(x,y) > p; \\ 255, ecnu \ f(x,y) < p. \end{cases}$$

3. Тип порогового значения cv.THRESH\_TRUNC.

На выходе:

$$b(x,y) = \begin{cases} threshold, ecnu \ f(x,y) > p; \\ src(x,y), ecnu \ f(x,y) < p. \end{cases}$$

4. Тип порогового значения cv.THRESH\_TOZERO.

На выходе:

$$b(x,y) = \begin{cases} src(x,y), ecnu \ f(x,y) > p; \\ 0, ecnu \ f(x,y) < p. \end{cases}$$

5. Тип порогового значения cv.THRESH\_TOZERO\_INV. На выходе:

$$b(x,y) = \begin{cases} 0, ecnu \ f(x,y) > p; \\ src(x,y), ecnu \ f(x,y) < p. \end{cases}$$

6. Что такое адаптивный пороговый метод?

Адаптивный пороговый метод — это метод бинаризации изображений, при котором пороговое значение рассчитывается и применяется независимо для каждого пикселя на основе локальных характеристик окрестности пикселя. В отличие от глобального порогового метода, где одно пороговое значение применяется ко всем пикселям изображения, адаптивный метод позволяет более гибко учитывать изменения яркости и контрастности в различных областях изображения.

7. Что такое простой пороговый метод?

В процессе пороговой обработки изображения все значения интенсивности пикселей по очереди сравниваются с пороговым значением. Старое значение интенсивности пикселя удаляется, и в зависимости от того, больше или меньше интенсивность пикселя порогового значения, этому пикселю присваивается новое значение интенсивности. Если интенсивность пикселя больше порогового значения, то новое значение интенсивности будет равно 255, если интенсивность пикселя меньше порогового значения, то новое значение интенсивности будет равно 0. В результате получим бинарное изображение.

### 8. Что такое бинаризация Оцу?

Если объект отличается по яркости от фона, то можно ввести по рог, чтобы разделить изображение на светлый объект и темный фон. Объект — это множество пикселей, яркость которых превышает по рог I>p, а фон — множество остальных пикселей, яркость которых ниже порога I<p. Метод Оцу для расчета порога использует гистограмму изображения. Гистограмма показывает, как часто встречается на данном изображении то или иное значение пикселя Зная яркость каждого пикселя, подсчитаем сколько пикселей имеют такую яркость.

Применение бинаризации Оцу может быть полезным в различных задачах обработки изображений, таких как выделение объектов, обнаружение контуров, сегментация и других приложениях, где необходимо разделить изображение на фон и объекты.

### 9. Для чего модуль PIL?

PIL является библиотекой Python для работы с изображениями. Она предоставляет различные функции и классы для обработки, создания, изменения и сохранения изображений.

# 10. Что такой глобальный пороговый метод?

Глобальный пороговый метод — это метод бинаризации изображений, при котором одно пороговое значение применяется ко всем пикселям изображения. Этот метод основывается на глобальном анализе гистограммы яркости изображения и позволяет разделить пиксели на два класса: фон и объекты.