МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

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

Кафедра инфокоммуникаций

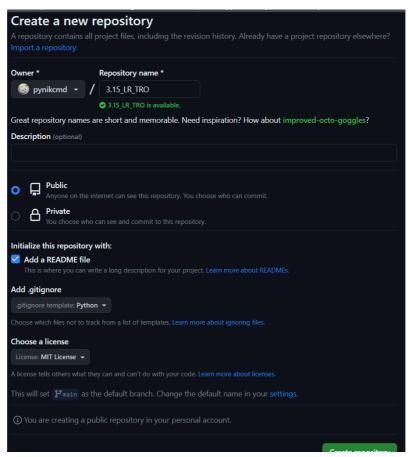
Отчет по лабораторной работе № 3.15 по дисциплине «Технологии распознавания образов»

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

Цель работы: решить задачу, в которой необходимо комплексное использование функций цифровой обработки изображений, которые изучены в приведенных выше заданиях.

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/3.15_LR_TRO.git Cloning into '3.15_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\3.15_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? [notfix/]
Support branches? [support/]
Version tag prefix? []
Hooks and filters directory? [D:/fgit/3.15_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.

Обзор функций, которые используются в проекте

```
In [3]: import cv2
import numpy as np
import inutils
import random
from matplotlib import pyplot as plt
from collections import Counter
from sklearn.cluster import KMeans
```

На первом этапе проводится предварительная обработка изображений, которая включает в себя удаление шума, повышение резкости изображений С помощью этой обработки выделяются характерные детали, подавляется шум, повышается быстродействие, уменьшается объем информации

```
C помощью этой обработия выделяются характерные детали, подавляется шум, повышается быстродействие, уменьшается объем информации

In [19]: image = cv2.imread('img/lis.jpg')

In [20]: # Преобразобание изображения в оттемени серого gray = cv2.cvtColor(image, cv2.CCUCR_BGR2GRAY)

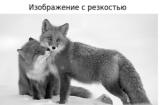
In [21]: # Удаление шума с помощью фильтра Гоусса denoised = cv2.GaussianBlur(gray, (5, 5), 8)

# Повышение реакостии с помощью фильтра убеличения резкости sharpness = cv2.filter2D(denoised, -1, np.array([[-1, -1, -1], [-1, 9, -1], [-1, -1, -1]]))

In [22]: # Вьбод результото резкости (голом работичения резкости упт. (голом работичения резкости у
```

Исходное изображение





Следующий шаг – удалении фона на изображении, для этого сканируется все пространство изображения и отсканированные пиксели с одинаковой интенсивностью обнуляются. В результате интересующие нас объекты будут более четко выделены на черном фоне.

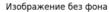
Функция def shelf () предназначена для удаления фона. В процессе работы этой программы сканируется все строки, начиная с верхней. Если при сканировании интенсивности пикселей не меняются, то они обнуляются. В результате на изображении фон становится темным

6]: image_path = 'img/lis.jpg'

7]: shelf(image_path)

Исходное изображение







Для выделения объектов используется операция сегментации изображения методом водораздела, с последующей маркировкой результата сегментации. Функция segment() предназначена для разбиения всего поля изображения на сегменты.

```
def segment(img):

# Кондертация в оттемении серого
gray = cv2.cvtColor(img, cv2.ColoR_BGR2GRAY)

# Применение порогового преобразования для получения черно-белого изображения
im_bw = cv2.threshold(gray, 30, 255, cv2.THRESH_BINARY)[1]
plt.imshow(im_bw, cmap='gray'), plt.axis('off'), plt.title('Пороговое преобразование'), plt.show()

# Применение морфологической операции отмкрытил для удаления шума
kernel = пр.опеs((4, 3), пр.uint8)
opening = cv2.morphologyEx(im_bw, cv2.MORPH_OPEN, kernel, iterations=1)

# Дилатация для получения заднего плана
sure_bg = cv2.dilate(opening, kernel, iterations=1)

# Применение преобразования расстояния для получения переднего плана
dist_transform = cv2.distanceTransform(sure_bg, cv2.DIST_L2, 3)
ret, sure_fg = cv2.threshold(dist_transform, 0.01 * dist_transform.max(), 255, cv2.THRESH_BINARY)
sure_fg = np.uint8(sure_fg)

# Применение алгоритма Саплу для обнаружения границ
unknown = cv2.canny(sure_bg, 700, 100, apertureSize=3)
plt.imshow(unknown, cmap='gray'), plt.title('Canny преобразование'), plt.axis('off'), plt.show()

# Соединение компонентов сбязности
ret, mark = cv2.connectedComponents(sure_fg)
mark = mark + 1
mark[unknown]

# Применение операции водораздела
markers = cv2.watershed(img, mark)

# Пометка областей, которые не удалось сегментировать
img[markers == -1] = [255, 0, 0]

return img
```

[32]: imgor = cv2.imread('img/mag2.jpg')

```
In [32]: imgor = cv2.imread('img/mag2.jpg')

In [38]: # Изменение размера изображения img = cv2.resize(imgor, (800, 800))

In [39]: plt.imshow(cv2.cvtColor(imgor, cv2.COLOR_BGR2RGB)) plt.title('Оригинальное изображение') plt.axis('off') plt.show();
```

Оригинальное изображение

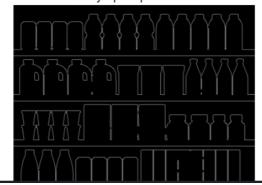


: # Вызов функции для сегментации изображения marker = segment(img)

Пороговое преобразование



Canny преобразование



: # Выбод результата сегментации plt.imshow(cv2.cvtColor(marker, cv2.COLOR_BGR2RGB)) plt.axis('off') plt.show();



С помощью операции распознавания объекта по шаблону каждый объект охватывается прямоугольной рамкой. Распознавание объекта по шаблону Метод заключается в поиске объекта на большом изображении, который соответствует выбранному шаблону.

```
| def match_template(image_path, template_path):
    image = cv2.imread(image_path)
    template = cv2.imread(image_path)

# Πρεοδρασόσανω υποδρακενων υ ωπόπονα δ οπενικυ σεροσο
    gray_image = cv2.cvtcolor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

# Πρωνενενων φγνικυμυ conocmαθπενων ωπόπονα
    result = cv2.matchTemplate(gray_image, gray_template, cv2.TM_CCOEFF_NORMED)

# Установка порога для определения соответствия
    threshold = 0.8
    loc = np.where(result >= threshold)

# Рисование прямоугольных рамок вокруг найденных соответствий
    for pt in zip("loc(::-1)):
        cv2.rectangle(image, pt, (pt[0] + template.shape[1], pt[1] + template.shape[0]), (0, 255, 0), 2)

# Отображение результаться

plt.subplot(121)
    plt.imshow(cv2.cvtColor(template, cv2.COLOR_BGR2RGB))
    plt.title("Mañon")
    plt.axis('off')

plt.axis('off')

plt.axis('off')

plt.subplot(122)
    plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
    plt.title("Pacnosнавание объекта по шаблону")
    plt.subsylot(122)
    plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
    plt.title("Pacnosнавание объекта по шаблону")
    plt.subsylot(122)
    plt.subsylot(123)
    plt.sis('off')
    plt.subsylot(124)
    plt.subplot(125)
    plt.subplot(126)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(128)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(120)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(122)
    plt.subplot(123)
    plt.subplot(124)
    plt.subplot(125)
    plt.subplot(126)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(128)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(122)
    plt.subplot(123)
    plt.subplot(123)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(121)
    plt.subplot(122)
    plt.subplot(123)
    plt.subplot(123)
    plt.subplot(124)
    plt.subplot(125)
    plt.subplot(126)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(127)
    plt.subplot(128)
    plt.subplot(129)
    plt.subplot(129)
```

Шаблон



Распознавание объекта по шаблону



Создание таблицы признаков

На основе массива точек изображения и массива координат кон□тура вычисляются все признаки объекта

```
img = cv2.imread('img/mag2.jpg', 0)

# Применение адаптивной винаризации для получения винарного изображения
th = cv2.adaptiveThreshold(img, 255, cv2.ADAPTIVE_THRESH_MEAN_C, cv2.THRESH_BINARY, 11, 2)

# Отображение винарного изображения
plt.imshow(th, cmap='gray')
plt.title('Пороговое изображение')
plt.axis('off')
plt.show()
```

Пороговое изображение



```
# Нахождение контуров на бинарном изображении
contours, hierarchy = cv2.findContours(th, cv2.RETR_EXTERNAL, cv2.CHAIN_APPROX_SIMPLE)
cnt = contours[0]
# Вычисление параметров контура
area = cv2.contourArea(cnt)
perimeter = cv2.arcLength(cnt, True)
hull = cv2.convexHull(cnt)
# Ограничивающий прямоугольник контура
x, y, w, h = cv2.boundingRect(cnt)
# Рисование ограничивающего прямоугольника на изображении
image_with_rectangle = cv2.rectangle(img, (x, y), (x + w, y + h), (0, 255, 0), 2)
print("Координата х:", х)
print("Координата у:", у)
print("Ширина прямоугольника:", w)
print("Высота прямоугольника:", h)
Координата х: 0
Координата у: 776
Ширина прямоугольника: 800
Высота прямоугольника: 24
imag = cv2.rectangle(img,(x,y),(x+w,y+h),(0,255,0),2)
plt.imshow(imag, cmap='gray')
plt.title('Rectangle Image')
plt.axis('off')
plt.show();
```

Rectangle Image



```
# Вычисление дополнительных параметров контура
epsilon = 0.1 * cv2.arcLength(cnt, True)
aspect_ratio = float(w) / h
rect_area = w * h
extent = float(area) / rect_area
hull area = cv2.contourArea(hull)
equi_diameter = np.sqrt(4 * area / np.pi)
# Создание маски для контура
mask = np.zeros(img.shape, np.uint8)
cv2.drawContours(mask, [cnt], 0, 255, -1);
# Вычисление моментов контура
M = cv2.moments(cnt)
pixelpoints = np.transpose(np.nonzero(mask))
min_val, max_val, min_loc, max_loc = cv2.minMaxLoc(img, mask=mask)
# Нахождение самых левой, правой, верхней и нижней точки контура
leftmost = tuple(cnt[cnt[:, :, 0].argmin()][0])
rightmost = tuple(cnt[cnt[:, :, 0].argmax()][0])
topmost = tuple(cnt[cnt[:, :, 1].argmin()][0])
bottommost = tuple(cnt[cnt[:, :, 1].argmax()][0])
# Выво значений параметров
print("Площадь:", area)
print("Периметр:", perimeter)
print("Ширина, Высота:", w, h)
print("Соотношение сторон:", aspect_ratio)
print("Отношение площади к ограничивающему прямоугольнику:", extent)
print("Площадь выпуклой оболочки:", hull_area)
print("Эквивалентный диаметр:", equi_diameter)
print("Моменты:", М)
print("Самая левая точка:", leftmost)
print("Самая правая точка:", rightmost)
print("Самая верхняя точка:", topmost)
print("Самая нижняя точка:", bottommost)
```

Распознавание объектов с помощью нейронной сети

Апгоритм распознавания объектов

- По вычисленным признакам всех объектов проводится обучение нейросети, т. е. для каждого объекта по его признакам определяется значение на выходе нейросети и заносится в последнюю строку таблицы. Таким образом каждому объекту сопоставляется маккер.
- 2. Сравнение данных из базы признаков с признаками неизвестного объекта позволяет распознать этот объект и определить его маркер.

```
|: s = [1249.0, 577.0, 180.5, 7795.5, 163.0, 111.0, 909.5, 29.5]
p = [157.55, 141.34, 90.476, 1262.1, 61.799, 78.064, 175.47, 48.730]
w = [31, 51, 7, 66, 15, 5, 24, 5]
h = [54, 26, 41, 158, 22, 37, 70, 22]
kw = [0.574, 1.9615, 0.1707, 0.4177, 0.6818, 0.1351, 0.3429, 0.2272]
ks = [0.7461, 0.4351, 0.6289, 0.7475, 0.4939, 0.6, 0.5414, 0.2682]
d = [39.878, 27.105, 15.160, 99.627, 14.406, 11.888, 34.029, 6.1287]
m0 = [1249.0, 577.0, 180.5, 7795.5, 163.0, 111.0, 909.5, 29.5]
m1 = [1594, 18479, 3319.8, 255475, 790.83, 174.5, 8695.0, 40.833]
m2 = [27883, 4990.2, 1440.7, 616222, 1220.3, 2033.3, 21165, 160.5]
m3 = [107788, 175877, 180.5, 19613900, 4657.8, 3300.2, 153434, 152.375]
weights = [0.3, 0.5, 0.1, 0.2, 1, 1, 1, 1, 1, 1]

]: def sum(a, b):
    assert(len(a) == len(b))
    output = 0
    for in range(len(a)):
        output += (a[i] * b[i])
    return output

]: in0 = [s[0], p[0], w[0], h[0], kw[0], ks[0], d[0], m0[0], m1[0], m2[0], m3[0]]
in1 = [s[1], p[1], w[1], h[1], kw[1], ks[1], d[1], m0[1], m1[1], m2[1], m3[1]]
in2 = [s[3], p[3], w[3], h[3], ks[3], ks[3], ks[3], d[3], m3[3], m3[3], m3[3]]
in4 = [s[4], p[4], w[4], h[4], kw[4], ks[4], d[4], m0[4], m1[4], m2[4], m3[4]]
in5 = [s[5], p[5], w[5], h[5], kw[5], ks[5], d[5], m0[5], m1[5], m2[5], m3[5]]
```

```
рrint("Входные данные 0:", in0)
print("Входные данные 6:", in5)

Входные данные 0: [1249.0, 157.55, 31, 54, 0.574, 0.7461, 39.878, 1249.0, 15994, 27883, 307788]
Входные данные 5: [111.0, 78.064, 5, 37, 0.1351, 0.6, 11.888, 111.0, 174.5, 2033.3, 3300.2]

pred0 = art_neuron(in0, weights)
pred1 = art_neuron(in1, weights)
pred2 = art_neuron(in2, weights)
pred3 = art_neuron(in3, weights)
pred5 = art_neuron(in4, weights)
pred5 = art_neuron(in5, weights)

print("Результат предсказания 0:", pred0)
print("Результат предсказания 2:", pred1)
print("Результат предсказания 2:", pred2)
print("Результат предсказания 4:", pred4)
print("Результат предсказания 4:", pred5)

Результат предсказания 1: 200206.7716
Результат предсказания 2: 5245.74760000001
Результат предсказания 3: 20496501.1922
Результат предсказания 3: 20496501.1922
Результат предсказания 5: 5711.8551
```

7. Зафиксируйте сделанные изменения в репозитории.

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