МИНИСТЕРСТВО НАУКИ И ВЫСШЕГО ОБРАЗОВАНИЯ

РОССИЙСКОЙ ФЕДЕРАЦИИ

Федеральное государственное автономное образовательное учреждение высшего образования «Северо-Кавказский федеральный университет»

Кафедра инфокоммуникаций

Отчёт по практическому занятию №15

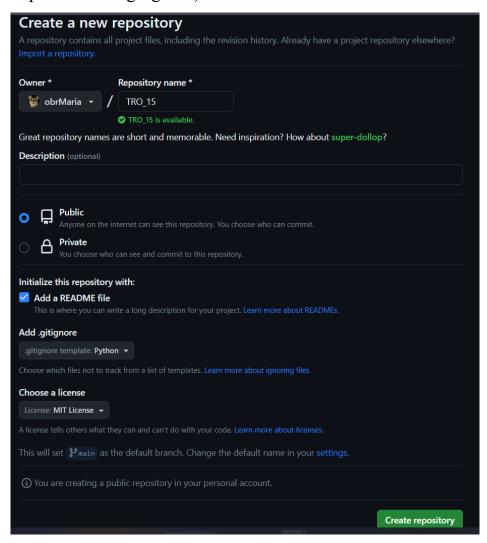
«Проект»

по дисциплине «Теории распознавания образов»

Выполнил студент группы ПИЖ-6-o-21-1 Образцова М.Д. « »______20__г. Подпись студента _____ Работа защищена « »______20__г. Проверил Воронкин Р.А. _____

Цель работы: решить задачу, в которой необходимо комплексноеиспользование функций цифровой обработки изображений, которыеизучены в приведенных выше заданиях. Методика и порядок выполнения работы

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



В этом разделе решается задача, в которой необ асодимо комплексное использование функций цифровой обработки изображений, которые изучены в приведенных выше заданиях. Постановка задачи. Выделить на фоне всего изображения интере сующие нас объекты. Создать таблицу признаков для сформирован ного набора объектов. Провести распознавание этих объектов с помощью нейронной сети



Лабораторная работа №15

Проект

Постановка задачи. Выделить на фоне всего изображения интересующие на Создать таблицу признаков для сформированного набора объектов. Провес распознавание этих объектов с помощью нейронной сети.

Обзор функций, которые используются в проекте

```
In [1]: import cv2
import numpy as np
import imutils
import random
from matplotlib import pyplot as plt
from collections import Counter
from sklearn.cluster import KMeans
```

На первом этапе проводится предварительная обработка изображений, котк себя удаление шума, повышение резкости изображений. С помощью этой об выделяются характерные детали, подавляется шум, повышается быстродей уменьшается объем информации.

```
In [85]: image = cv2.imread('img/kot.jpg')

In [86]: # Πρεοδρασοθαние изображения в оттенки серого gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

In [87]: # Удаление шума с помощью фильтра Гаусса denoised = cv2 GaussianBlun(apay (5 5) A)
```

Лабораторная работа №15

Проект

Постановка задачи. Выделить на фоне всего изображения интересующие нас объекты. Создать таблицу признаков для сформированного набора объектов. Провести распознавание этих объектов с помощью нейронной сети.

Обзор функций, которые используются в проекте

```
import cv2
import numpy as np
import imutils
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.

```
image = cv2.imread('img/kot.jpg')

image = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)

image = cv2.cvtColor(image, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor(image, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor(image, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor(image, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cvtColor, cv2.cv
```

```
]: # Вывод результатов
   plt.figure(figsize=(12, 4))
   plt.subplot(131)
   plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB))
   plt.title('Исходное изображение')
   plt.axis('off')
   plt.subplot(132)
   plt.imshow(denoised, cmap='gray')
   plt.title('Изображение с шумоподавлением')
   plt.axis('off')
   plt.subplot(133)
   plt.imshow(sharpness, cmap='gray')
   plt.title('Изображение с резкостью')
   plt.axis('off')
   plt.tight_layout()
   plt.show();
    Исходное изображение
                               Изображение с шумоподавлением
                                                                 Изображение с резкостью
      \Box
          (Q)
```

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

```
def shelf(image path):
    image = cv2.imread(image_path)
    # Конвертация изображения в оттенки серого
    gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    # Бинаризация изображения
    _, binary = cv2.threshold(gray, 0, 255, cv2.THRESH_BINARY_INV+cv2.THRESH_0
    # Поиск контуров объекта
    contours, _ = cv2.findContours(binary, cv2.RETR_EXTERNAL, cv2.CHAIN_APPROX
    # Создание маски для удаления фона
    mask = np.zeros like(gray)
    cv2.drawContours(mask, contours, -1, (255), thickness=cv2.FILLED)
    # Применение маски на изображение
    result = cv2.bitwise_and(image, image, mask=mask)
    # Отображение изображений до и после удаления фона
    plt.subplot(121), plt.imshow(cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)), plt.
    plt.subplot(122), plt.imshow(cv2.cvtColor(result, cv2.COLOR_BGR2RGB)), plt
    plt.show();
```

image_path = 'img/kot.jpg'

shelf(image_path)

Исходное изображение



Изображение без фона



plt.show();

Оригинальное изображение



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

Пороговое преобразование



plt.show();

Оригинальное изображение



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

Пороговое преобразование

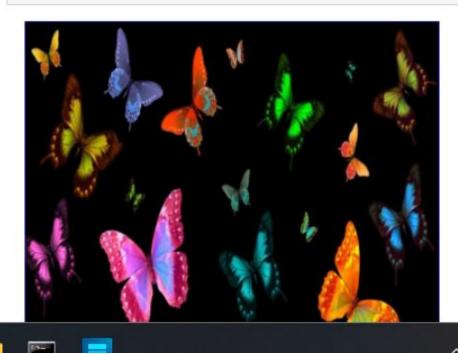


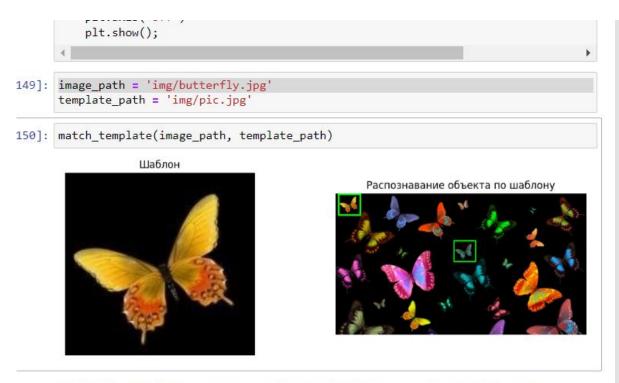


санну преобразование



```
# Вывод 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.

Создание таблицы признаков

```
151]: img = cv2.imread('img/butterfly.jpg', 0)
```

```
# Отображение бинарного изображения
plt.imshow(аа, стар='gray')
plt.title('Пороговое изображение')
plt.axis('off')
plt.show()

Пороговое изображение

Пороговое изображение

# Применение адаптивного порогового значения
```

```
04]: print("Площадь:", area)
                   print("Периметр:", perimeter)
                   print("Координаты и размеры ограничивающего прямоугольника:", х, у, w, h)
                   print("Соотношение сторон:", aspect_ratio)
                   print("Эквивалентный диаметр:", equi_diameter)
                   print("Моменты контура:", М)
                   Площадь: 0.0
                   Периметр: 0.0
                   Координаты и размеры ограничивающего прямоугольника: 340 1079 1 1
                   Соотношение сторон: 1.0
                   Эквивалентный диаметр: 0.0
                   Моменты контура: {'m00': 0.0, 'm10': 0.0, 'm01': 0.0, 'm20': 0.0, 'm11': 0.0,
                  'm02': 0.0, 'm30': 0.0, 'm21': 0.0, 'm12': 0.0, 'm03': 0.0, 'mu20': 0.0, 'mu1 1': 0.0, 'mu02': 0.0, 'mu30': 0.0, 'mu21': 0.0, 'mu12': 0.0, 'mu03': 0.0, 'nu2 0': 0.0, 'nu11': 0.0, 'nu02': 0.0, 'nu30': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu11': 0.0, 'nu02': 0.0, 'nu30': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu21': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu12': 0.0, 'nu0 0': 0.0, 'nu
                   3': 0.0}
\beta5]: 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



```
Самая правая точка: (340, 10/9)
Самая верхняя точка: (340, 1079)
Самая нижняя точка: (340, 1079)
```

Алгоритм 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 троку таблицы. Таким образом каждому объекту сопоставляется маркер.
- 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 = [15994, 18479, 3319.8, 255475, 790.83, 174.5, 8059.0, 40.833]
m2 = [27883, 4990.2, 1440.7, 616222, 1220.3, 2033.3, 21165, 160.5]
m3 = [307788, 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, 1]
def sum(a, b):
    assert(len(a) == len(b))
    output = 0
    for i in range(len(a)):
        output += (a[i] * b[i])
    return output
def art_neuron(input, weights):
    pred = sum(input, weights)
    return pred
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[2], p[2], w[2], h[2], kw[2], ks[2], d[2], m0[2], m1[2], m2[2], m3[2]]
in3 = [s[3], p[3], w[3], h[3], kw[3], ks[3], d[3], m0[3], m1[3], m2[3], m3[3]]
in4 = [c[4] n[4] w[4] h[4] bw[4] bc[4] d[4] m0[4] m1[4] m2[4] m2[4]
```

```
Самая правая точка: (340, 10/9)
Самая верхняя точка: (340, 1079)
Самая нижняя точка: (340, 1079)
```

Алгоритм 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 троку таблицы. Таким образом каждому объекту сопоставляется маркер.
- 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 = [15994, 18479, 3319.8, 255475, 790.83, 174.5, 8059.0, 40.833]
m2 = [27883, 4990.2, 1440.7, 616222, 1220.3, 2033.3, 21165, 160.5]
m3 = [307788, 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, 1]
def sum(a, b):
    assert(len(a) == len(b))
    output = 0
    for i in range(len(a)):
        output += (a[i] * b[i])
    return output
def art_neuron(input, weights):
    pred = sum(input, weights)
    return pred
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[2], p[2], w[2], h[2], kw[2], ks[2], d[2], m0[2], m1[2], m2[2], m3[2]]
in3 = [s[3], p[3], w[3], h[3], kw[3], ks[3], d[3], m0[3], m1[3], m2[3], m3[3]]
in4 = [c[4] n[4] w[4] h[4] bw[4] bc[4] d[4] m0[4] m1[4] m2[4] m2[4]
```