Министерство науки и высшего образования Российской Федерации Федеральное государственное бюджетное образовательное учреждение высшего образования

САНКТ-ПЕТЕРБУРГСКИЙ ГОСУДАРСТВЕННЫЙ МОРСКОЙ ТЕХНИЧЕСКИЙ УНИВЕРСИТЕТ

Факультет цифровых промышленных технологий Кафедра вычислительной техники и информационных технологий

Отчет

По выполнению практического задания

по теме «Применение методов лицевой биометрии в криминалистике»

по дисциплине «Прикладная информатика».

Специальность: программное обеспечение вычислительной техники и информационных технологий

Выполнил:
Студент группы №20390 Трапер Максим
Дата выполнения отчета: 23.05.23
Дата сдачи отчета: 24.05.23
Подпись:
Проверил:
Профессор Щеголева Н.Л.
Подпись:

Оглавление

Цель работы	3
Теоретические сведения	3
Ход работы	3
Ссылка на GitHub:	
Код программы. Алгоритм:	3
Результаты работы	8
Вывол	9

Цель работы

Реализация алгоритма «автоматической генерации популяции скетчей» и проверка его эффективности в задаче сравнения фотографий со скетчами, составляемыми в криминалистике, и их модификациями.

Теоретические сведения

Индекс структурного подобия (SSIM — Structural Similarity Index Measure) — является одним из методов измерения схожести между двумя изображениями. SSIM-индекс это метод полного сопоставления, другими словами, он проводит измерение качества на основе исходного изображения. Оцениваются три фактора: яркостные изменения, изменениях контраста и потеря корелляции между изображениями.

Artist scetch – рисунок человеческого лица, составленный художником, со слов другого человека.

Кумулятивная сумма — это операция над последовательностью чисел, где новые числа формируются таким образом, что каждое последующее число основано на сумме всех предыдущих.

Ход работы

Ссылка на GitHub:

https://github.com/MaksimTraper/4cvtask

Код программы. Алгоритм:

Запуск программы осуществляется с генерации GUI начального окна. В нём есть поле ввода диапазона генерации параметров $P_i(i=\overline{1,3})$ и кнопка запуска алгоритма «автоматической генерации популяции скетчей».

```
from AutoGeneratingScetches import AutoGenScetches
def startProgram():
    pDiapazon = int(pDiap.get())
    Generator = AutoGenScetches(amountScetches = 10, intervalRandom = pDiapazon)
    Generator.LoadPhotoAndScetch()
    Generator.GenerateP()
    Generator.MakeFirstScetchGeneration()
    Generator.MakeSecondScetchGeneration()
    Generator.CalculateSSIM()
    Generator.ShowResults()
startwindow = tk.Tk()
startwindow.geometry('250x150')
startwindow.title("Стартовое окно")
btnStartPrg = tk.Button(startwindow, text="3anyck", command=startProgram)
pDiap = tk.Entry(startwindow)
mes.pack(ipadx=20, ipady=20)
pDiap.insert(0, '10')
pDiap.pack()
btnStartPrg.pack(ipadx=10, ipady=10, padx=10, pady=10)
startwindow.mainloop()
```

Далее, открывается проводник для выбора фотографии. По данным о выбранной фото загружается соответствующий ей скетч. Оба изображения переводятся в полутоновый.

```
def loadPhotoPath(self):
    photoPath = fd.askopenfilename()
    root_proj = os.getcwd()
   rel_path = os.path.relpath(photoPath, root_proj)
   photoPath = rel_path
  rel_path = up(rel_path)
   photo = os.path.relpath(photoPath, rel_path)
    scetchPath = 'sketches/' + photo[0].upper() + '2' + photo[1:8:1] + '-sz1.jpg'
def LoadPhotoAndScetch(self):
  photoPath, scetchPath = self.loadPhotoPath()
    self.photo = cv2.imread(photoPath)
    self.grPhoto = self.cvt_to_gray(self.photo)
    self.scetch = cv2.imread(scetchPath)
   self.grScetch = self.cvt_to_gray(self.scetch)
def cvt_to_gray(self, photo):
    gr_photo = cv2.cvtColor(photo, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
   return gr_photo
```

Затем, в границах задаваемого в стартовом окне диапазона, генерируются значения параметров Р в количестве 10 для каждого. Т.е. в количестве скетчей, которые будут генерироваться в рамках первой популяции.

```
# Maksim

def GenerateP(self):
    arr = [[], [], []]
    for i in range(0, 3):
        for y in range(0, self.amountScetches):
            num = 0
            while(num == 0):
                 num = random.randint(-(self.intervalRandom), self.intervalRandom)
            arr[i] = np.append(arr[i], num)

self.p1 = arr[0]

self.p2 = arr[1]

self.p3 = arr[2]

return None
```

Далее следует этап генерации скетчей первой популяции на основе локальных изменений лица. Для исходного скетча в цикле (в каждом шаге берётся изначальный скетч, а получившийся в конце записывается в структуру данных со скетчами новой популяции) выполняется несколько шагов:

1) Проверяется P_1 : если значение > 0, то из массива исходного скетча удаляются первые $P_1 - 1$ строк, иначе эти же строки дописываются «сверху» массива. Далее матрица масштабируется до исходных размеров, посредством линейной интерполяции (применяется метод resize библиотеки OpenCV). Первый случай привод к удлинению лица, второй — к обратному результату.

- 2) Проверяется P_2 : если значение > 0, то из массива исходного скетча удаляются первые P_1-1 столбцов, иначе удаляются последние P_1-1 столбцов. Далее матрица масштабируется до исходных размеров. Первый случай привод к увеличению ширины лица, второй к обратному результату.
- 3) Проверяется P_3 : если значение > 0, то массив циклически сдвигается влево на P_3-1 столбцов, иначе вправо. Это привод к нарушению симметрии лица, относительно его центральной линии.

Далее, на основе К скетчей первой популяции, генерируются К новых скетчей второй популяции. Генерация осуществляется посредством куммулятивной суммы входящих скетчей по формуле:

$$ilde{S}^{(k)} = rac{\sum_{j=1}^k S^{(j)}}{k}$$
, для $k = 1, 2, ..., K$.

```
# Maksim

def MakeSecondScetchGeneration(self):

l = len(self.p1)

for i in range(0, l):

self.generation2.append(self.grScetch)

self.generation2 = [n.astype('int') for n in self.generation2]

for i in range(0, l):

for y in range(0, i+1):

self.generation2[i] += self.generation1[y]

self.generation2[i] = self.generation2[i]/(i+2)

self.generation2 = [n.round() for n in self.generation2]

return None
```

Процесс генерации обеих популяций также продублирован на рисунке ниже.

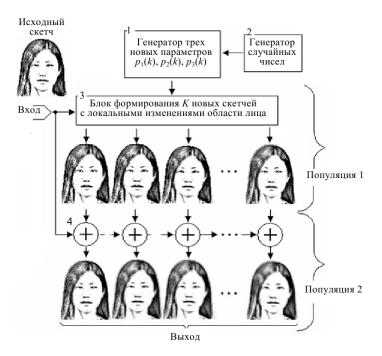


Рис: процесс генерации двух новых популяций скетчей

В качестве последнего этапа, рассчитывается SSIM для исходной фотографии в полутоне и: 1) исходного скетча в полутоне; 2) скетчей первой популяции; 3) скетчей второй популяции

```
def CalculateSSIM(self):

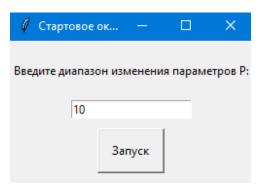
133

| l = len(self.p1)
| self.generation2 = [n.astype('uint8') for n in self.generation2]
| global ssimor
| ssimor = ssim(self.grScetch, self.grPhoto)
| for i in range(0, l):
| self.ssim_gen1.append(ssim(self.generation1[i], self.grPhoto))
| self.ssim_gen2.append(ssim(self.generation2[i], self.grPhoto))
| return None
```

Результаты работы:

Для демонстрации работы программы была выбрана база данных CUHK (CUFS).

Стартовое окно. Здесь доступен ввод диапазона генерации значений параметров $P_i(i=\overline{1,3})$



Далее, для демонстрации итогового результата, появляется три окна. В первом окне демонстрируются исходные фото и скетч, а также график сравнения вычисленного SSIM между исходной фотографией и: 1) исходным скетчем (красная линия); 2) скетчами первой популяции (зелёная линия); 3) скетчами второй популяции (синяя линия)

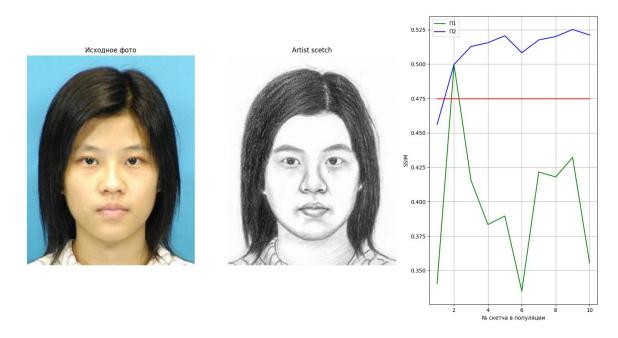


Рис: окно №1

Во втором и третьем окнах выводятся, соответственно, все скетчи первой и второй популяций для наглядной демонстрации, относительно каких скетчей вычислялся SSIM.

Во втором окне над каждым скетчем написаны значения параметров Р, использовавшихся при локальных изменениях.



Рис: окно №2



Рис: окно №3

Вывод:

Посредством реализации алгоритма, была показана его эффективность. Сравнение скетчей второй популяции, основанных на различных спецификациях скетча (т.е., с локальными изменениями лица), с исходным скетчем с помощью SSIM показало, что такой способ генерации приводит к росту степени соответствия, между парами оригинальное фото — скетчи второй модификации, с каждым новым скетчем второй популяции.

Это позволяет использовать метод в криминалистике для повышения эффективности поиска людей по фотографиям, на основе разных фотороботов.