# 《多媒体技术》第3次作业

姓名: 张半佛

完成日期: 2019 年 10 月

#### 题目要求:

在指定的图片数据库内,完成图片检索。图像数据按照文件名的次序,大概 100 幅为一类,以颜色直方图为依据,用最近邻方法或者其他方法,为每一类 建立模板。随机抽取一张图片,利用模板匹配方法,在图片库中找到 100 幅最 相思的图片,计算查全率和查准率。

报告最后部分展示不少于 10 幅图片。这 10 幅图片来自不同类别,计算其查全率和查准率,报告中给出这 10 幅图片最接近的 5 幅图片。并分析结果。

(提交完整的实验报告,具体要求有:核心算法原理、处理步骤、每一步骤的结果分析,还包括使用不同参数的性能分析。不能直接调用库,必须一步一步走,核心算法可以调库。)

#### 解:

### 目录

<b>⁻:</b>	:核心算法原理	1
二:	: 详细处理步骤解析	2
三:	: 实验结果分析	4
四:	: 附录(python 完整代码)	13

### 一:核心算法原理

1. 存储各个颜色直方图特征向量到 excel 表内存储:

将 RGB 图像的每一个通道的颜色值 0~255 分为八个部分: ①0~31 为第一部分。②32~63 为第二部分。③64~95 为第三部分。④96~127 为第四部分。。。以此类推。这意味着红绿蓝分别有 8 个部分,总共可以构成 8\*8\*8=512 个组合。

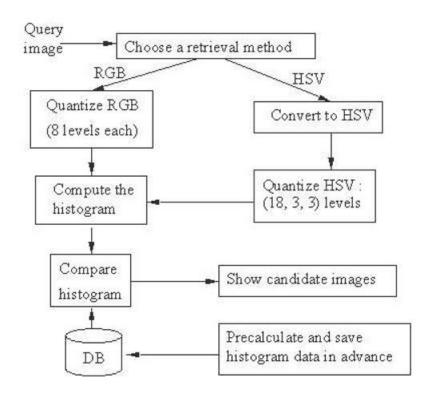
然后统计在这512个组合中每一个组合里面有多少个像素值。

最后将这 512 维向量代表一个图片的特征向量存储到 excel 表中的一行。

例如:一个像素的 RGB 为(0,0,35),在 R的第一部分,G的第一部分,B的第二部分,那么它就属于 512 个组合中的第二个组合,这个组合的值加一。

2. 计算进行匹配图像的颜色直方图特征向量,与 excel 表内的各向量进行匹配: 匹配相似度可以用巴氏距离距离来表示,因为经过大量的实验证明,巴氏距离在颜色直方图的匹配中表现是最好的一种度量手段。因此本次实验也采用巴氏距离作为测量手段。

逐个计算图片与图库中的巴氏距离,最后进行排序,效果最好的前 100 个进行观察。



## 二:详细处理步骤解析

1. 存储各个颜色直方图特征向量到 excel 表内存储:

```
color_degree = s
for bigi in range(0,9908):
    img = cv2.imread('../image/' + str(bigi) + '.jpg')
    hist=getColorVec(img)
    with open('test8.csv', 'a+',newline='')as f:
        f_csv = csv.writer(f)
        f_csv.writerow(hist)
```

这里的 COLOR\_DEGREE 就是分为 8 部分,之后对 9908 张图片依次用函数 getColorVec()计算每张图片的特征向量,得到 8\*8\*8=512 维的向量,存储到 test8.csv 的文件中。

getColorVec()函数如下:

```
def getColorVec(img):
    hei, width, channel=img.shape
    colorVec=[0 for s in range(0, int(pow(COLOR_DEGREE, 3)))]
    i=0
    while(ichei):
        j=0
    while(j(width):
        pixel=img[i][j]
        grade=getPixelGrade(pixel)
        index=grade[0]*COLOR_DEGREE*COLOR_DEGREE+grade[1]*COLOR_DEGREE+grade[2]
        colorVec[index]=1
        j=1
        it=1
    return colorVec

def getPixelGrade(pixel):
    grade=[]
    base=int(256/COLOR_DEGREE)+1
    for one in np. array(pixel):
        grade.append(int(one/base))
    return grade
```

#### 2. 匹配:

首先读取需要匹配的图像:

```
imgpath='../image/7256.jpg'
img = cv2.imread(imgpath)
```

之后获得该图像的特征向量:

```
hist1 = getColorVec(img)
```

之后读取 csv 文件使用巴氏距离判断两个向量之间的相关性:(这里共比较了 9908 次,即与每一张图片均进行了比较)

```
gray_dict = {}
jpgi=0
with open('test8.csv')as f:
    f_csv = csv.reader(f)
    for csvrow in f_csv:
        hist2 = [int(row) for row in csvrow] # 将数据从string形式转换为float形式
        gray_dict[str(jpgi) + '. jpg'] = Bdistance(hist1, hist2)
        jpgi=jpgi+1
```

之后进行排序,截取最好的100个进行输出:

```
gray_dict = sorted(gray_dict.items(), key=operator.itemgetter(1))

dic100=gray_dict[-100:]
print(dic100)
```

通过观察计算出查全率和查准率。

# 三: 实验结果分析



1. 图像一 (7256.jpg):

100 张图像如下:

```
「「TOBT. jpg'、0. 4593996538787019)、(「TOBT. jpg'、0. 45061318769341558)、(「3201. jpg'、0. 450699519629014)、「「928. jpg'、0. 4606982733833462)、「「6816. jpg'、0. 447736038732486)、「7330. jpg'、0. 480612824703395627)、「8771. jpg'、0. 452999023808828)、「7010. jpg'、0. 480731783869312)、「6816. jpg'、0. 48081341248177316)、(「816. jpg'、0. 4918153892023 (「193. jpg'、0. 49181538930233 (「193. jpg'、0. 49181538930233 (「193. jpg'、0. 49181538930233 (「193. jpg'、0. 527694710479114474)、(「8760. jpg'、0. 52692714484040452)、(「4770. jpg'、0. 508208149471064)、(「4770. jpg'、0. 527694710479114474)、(「4770. jpg'、0. 527644255263321494 (「4770. jpg'、0. 52764255263321494 (「4770. jpg'、0. 527642554333214 (「4770. jpg'、0. 527642554333214 (「4770. jpg'、0. 52764255433321 (「4770. jpg'、0. 5276425543331 (「4770. jpg'、0. 40147253441 (「4770. jpg'、0. 4014725441 (「4770. jpg'、0. 401472541 (1970. jpg'、0. 401472541 (19
```

最好的五张为: 7270.jpg 7286.jpg 7274.jpg 7266.jpg 7303.jpg







查找到51张相似的,查全率为51%。

该类图像总共有51张(7256-7306),查准率为100%。



2. 图像二 (6752.jpg): 100 张图片如下:



最好的5张为: 6758 6743 6746 6757 6744











查找到38张相似的,查全率为38%。

该类共有 40 张图 (6741-6780), 查准率为 95%



3. 图像三 (827):

100 张图片如下:

[(\*8325.jpg\*, 0.73894485543064890), (\*386.jpg\*, 0.738902351348080), (\*1668.jpg\*, 0.7392715030255548), (\*8540.jpg\*, 0.738394198334733), (\*3476.jpg\*, 0.739311447018380), (\*871.jpg\*, 0.74016255179201 (\*1025.jpg\*, 0.7401605339653961), (\*7635.jpg\*, 0.7401605339653961), (\*7635.jpg\*, 0.7425649505988), (\*7635.jpg\*, 0.7425649505988), (\*7635.jpg\*, 0.7425649505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.7456459505988), (\*7635.jpg\*, 0.74565495059894), (\*7635.jpg\*, 0.74565495059894), (\*7635.jpg\*, 0.74565495059894), (\*7635.jpg\*, 0.74565495059894), (\*7635.jpg\*, 0.74565495069941730), (\*7635.jpg\*, 0.74565495069941730), (\*7635.jpg\*, 0.74565495069941730), (\*7635.jpg\*, 0.74565495069941730), (\*7635.jpg\*, 0.745654950699170), (\*7635.jpg\*, 0.74564950699170), (\*7635.jpg\*, 0.74564950691700), (\*7635.

最好的5张为:806 856 868 838 862











查找到张相似的 40, 查全率为 40%。

该类共有99张图(800-898),查准率为40%



### 4. 图像四 (6878):

100 张图片如下:



最好的 5 张为: 6872 6902 6899 6887 6890



查找到27张相似的,查全率为27%。

该类共有 43 张图 (6867-6909), 查准率为 62.8%



5. 图像五 (6959):

100 张图片如下:

```
(7882. jpg*, 0.9610061079999932), (7892. jpg*, 0.961398572133624), (74890. jpg*, 0.961423749555067), (74891. jpg*, 0.961507905068397), (76047. jpg*, 0.9613877824096161), (79035. jpg*, 0.9617913001) (7893. jpg*, 0.96238307827343782), (7731. jpg*, 0.96268327434693), (7731. jpg*, 0.96268328571747), (7659. jpg*, 0.9628323285079100, (73818. jpg*, 0.964890973260441, (7893. jpg*, 0.96338376102) (7908. jpg*, 0.963383761021), (7898. jpg*, 0.964890973260441, (7893. jpg*, 0.963383767021), (7898. jpg*, 0.964890973260441, (7893. jpg*, 0.965383676767770), (7908. jpg*, 0.967361369785102), (7908. jpg*, 0.973613613203), (7908. jpg*, 0.9736136136244727), (7907. jpg*, 0.97361361393361), (7908. jpg*, 0.9736136136736182244727), (7907. jpg*, 0.973613613613673), (7908. jpg*, 0.99361361361363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.9936136613636638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.993613661363638), (7908. jpg*, 0.99361366136638), (7908. jpg*, 0.99361366136638), (7908. jpg*, 0.993613661
```

最好的5张为: 6960 6978 6974 6977 6990



查找到38张相似的,查全率为38%。

该类共有39张图(6959-6997),查准率为97.4%



6. 图像六 (7022):

100 张图片如下:

```
(*1100.jpg*, 0.715762788025180)、(*6105.jpg*, 0.7167991193937499)、(*9134.jpg*, 0.7127493844450394)、(*7096.jpg*, 0.7178513931079145)、(*7095.jpg*, 0.7138713931030791944)、(*8919.jpg*, 0.7176871091) (*6840.jpg*, 0.7138713931079145)、(*6110.jpg*, 0.72046733191943)、(*7091.jpg*, 0.72046733179684) (*7092.jpg*, 0.72347130344402655)、(*8785.jpg*, 0.723475334114349)、(*9415.jpg*, 0.7240673279 (*7082.jpg*, 0.724073279 (*7082.jpg*, 0.9440732143 (*7082.jpg*, 0.944073143 (*7082.jpg*, 0.9
```

最好的 5 张为: 7028 7060 7048 7042 7026











查找到53张相似的,查全率为53%。

该类共有70张图(7020-7089),查准率为75.7%



## 7. 图像七 (7349):

100 张图片如下:

最好的 5 张为: 7383 7370 7348 7355 7395



查找到51张相似的,查全率为51%。

### 该类共有 52 张图 (7344-7395), 查准率为 98%



8. 图像八 (9571):

100 张图片如下:

```
(*8032.jpg*, 0.8817064797023057), (*8026.jpg*, 0.881759981412109), (*9541.jpg*, 0.8831147982007281), (*8523.jpg*, 0.884087930710153), (*7564.jpg*, 0.8842179551300442), (*7639.jpg*, 0.884340134833 (*8133.jpg*, 0.884267024021415), (*8026.jpg*, 0.884964025073501), (*7211.jpg*, 0.889323800674733), (*8325.jpg*, 0.886021040334608), (*4965.jpg*, 0.888217943230899), (*5044.jpg*, 0.889323800674733), (*8325.jpg*, 0.886821040334608), (*4965.jpg*, 0.888932810467444), (*5071.jpg*, 0.88932810407120708), (*5071.jpg*, 0.88932810407120708), (*5071.jpg*, 0.889211040708), (*5071.jpg*, 0.889211040708), (*5071.jpg*, 0.889328112103708), (*5071.jpg*, 0.8942011020708), (*5071.jpg*, 0.894201405707123), (*3154.jpg*, 0.89492329571060), (*7214.jpg*, 0.89438042127444), (*5071.jpg*, 0.89432402265), (*5071.jpg*, 0.894201405707123), (*3154.jpg*, 0.8942320371060), (*7214.jpg*, 0.89438042127444), (*5071.jpg*, 0.894380098), (*7980.jpg*, 0.894060128002774), (*5740.jpg*, 0.894320146977132), (*3154.jpg*, 0.89492329571060), (*7214.jpg*, 0.89406080348128989), (*138.jpg*, 0.89406080348189), (*138.jpg*, 0.8940608034818), (*138.jpg*, 0.8940608034818), (*138.jpg*, 0.8940608034818), (*138.jpg*, 0.8940608034818), (*138.jpg*, 0.8940608034818), (*138.jpg*, 0.9940608034818), (*138.jpg*, 0.9940608034818), (*138.jpg*, 0.99406
```

最好的5张为: 9580 9581 9583 8329 9565





查找到31张相似的,查全率为31%。

该类共有89张图(9505-9593),查准率为34.8%



9. 图像九 (19):

100 张图片如下:

最好的 5 张为: 9 571 17 4178 3604











查找到19张相似的,查全率为19%。

该类共有 100 张图 (0-99), 查准率为 19%



10. 图像十(1732):

100 张图片如下:

```
【(1799, jpg*, 0.75819228004871971)、 (2920, jpg*, 0.7581974743954499), (2397, jpg*, 0.75912974687937), (2429, jpg*, 0.75440736193199), (1514, jpg*, 0.759529947130332), (1330, jpg*, 0.759539505061) (2087, jpg*, 0.7581437561457514198), (4992, jpg*, 0.7561487688572600), (2367, jpg*, 0.75912918973289), (1331, jpg*, 0.75953957029) (1383, jpg*, 0.7581457514198), (4992, jpg*, 0.758163857368), (1381, jpg*, 0.75816385738), (1381, jpg*, 0.758163
```

最好的 5 张为: 1728 1720 1750 549 9379











查找到32张相似的,查全率为32%。

该类共有 98 张图 (1695-1792), 查准率为 32.6%

#### 结果分析:

经过多次实验可以看出,颜色直方图用于匹配效果并不是太好。但还是能匹配出非常相近的图像,不过这仅限于两幅图片的颜色差不多,对图像物体的特征没有考虑到。

单纯的依靠颜色直方图的检索得到的结果并不如人意,如果加上针对图像本身属性的附加处理对其进行改进,效果应该会好很多。

可以采用 SIFT 特征提取加以辅助,效果应该会好一点。

# 四: 附录 (python 完整代码)

```
#imgstore.py,图像存储代码
import cv2
import csv
import numpy as np
def getColorVec(img):
   hei, width, channel=img.shape
    colorVec=[0 for e in range(0, int(pow(COLOR_DEGREE, 3)))]
   i=0
   while(i<hei):</pre>
        j=0
        while(j<width):</pre>
           pixel=img[i][j]
           grade=getPixelGrade(pixel)
index=grade[0]*COLOR_DEGREE*COLOR_DEGREE+grade[1]*COLOR_DEGREE+grade[2]
           colorVec[index]+=1
           j+=1
        i+=1
    return colorVec
def getPixelGrade(pixel):
   grade=[]
   base=int(256/COLOR_DEGREE)+1
   for one in np.array(pixel):
        grade.append(int(one/base))
    return grade
if __name__ == '__main__':
   COLOR_DEGREE = 8
   for bigi in range(0,9908):
        img = cv2.imread('../image/' + str(bigi) + '.jpg')
        hist=getColorVec(img)
       with open('test8.csv', 'a+',newline='')as f:
           f_csv = csv.writer(f)
           f_csv.writerow(hist)
```

```
#imgmatch.py,图像匹配代码
import cv2
import numpy as np
import csv
import re
from math import sqrt
def getColorVec(img):
   hei, width, channel=img.shape
   colorVec=[0 for e in range(0, int(pow(COLOR_DEGREE, 3)))]
   while(i<hei):</pre>
       j=0
       while(j<width):</pre>
           pixel=img[i][j]
           grade=getPixelGrade(pixel)
index=grade[0]*COLOR DEGREE*COLOR DEGREE+grade[1]*COLOR DEGREE+grade[2]
           colorVec[index]+=1
           j+=1
       i+=1
    return colorVec
def getPixelGrade(pixel):
   grade=[]
   base=int(256/COLOR_DEGREE)+1
   for one in np.array(pixel):
       grade.append(int(one/base))
    return grade
def Bdistance(l1, l2):
   if(len(l1)!=len(l2)):
       raise RuntimeError("计算巴氏距离时,引入长度不相等的向量")
   s1=sum(11)
   s2=sum(12)
   BD=0
   for ind in range(0, len(l1)):
       BD+=sqrt((11[ind]/s1)*(12[ind]/s2))
    return BD
if __name__ == '__main__':
```

```
import operator
   imgpath='../image/1732.jpg'
   img = cv2.imread(imgpath)
   imgnum=(int(re.sub("\D", "", imgpath)))//100
   COLOR_DEGREE=8
   hist1 = getColorVec(img)
   gray_dict = {}
   jpgi=0
   with open('test8.csv')as f:
       f_csv = csv.reader(f)
       for csvrow in f_csv:
           hist2 = [int(row) for row in csvrow] # 将数据从 string 形式转换
为float 形式
           gray_dict[str(jpgi) + '.jpg'] = Bdistance(hist1, hist2)
           jpgi=jpgi+1
   gray_dict = sorted(gray_dict.items(),key=operator.itemgetter(1))
   dic100=gray_dict[-100:]
   totalnum=0
   for i in range(0,len(dic100)):
       num=int(re.sub("\D", "", dic100[i][0]))
       print(num)
       if num>=imgnum*100 and num<=imgnum*100+200:</pre>
           totalnum=totalnum+1
   print(dic100)
   print('查找到的图象个数:',totalnum)
   print('查全率: ',totalnum/100.0)
```