

物联网工程学院 视觉物联网技术实验报告

实验四人脸识别

班 级: 物联 1601

姓 名: 尹达恒

学 号: 1030616134

指导老师: 陈莹

2018~2019 第二学期 2019 年 5 月

1 实验目的

- 1、 学会使用 PCA 主成分分析法;
- 2、 初步了解人脸识别的特征法;
- 3、 更熟练地掌握 matlab 的使用。

2 实验原理

PCA 方法的基本原理是: 利用离散 K-L 变换提取人脸的主要成分,构成特征脸空间,识别时把测试样本投影到该空间,构成一组投影系数,通过与特征脸的距离比较,距离最小的特征脸对应的即是识别结果。

基于 PCA 的人脸识别分为三个阶段,第一个阶段利用训练样本集构建特征 脸空间;第二个阶段是训练阶段,主要是将训练图像投影到特征脸子空间上;第 三个阶段是识别阶段,将测试样本集投影到特征脸子空间,然后与投影后的训练 图像相比较,距离最小的为识别结果。基于 PCA 的人脸识别其实一种统计性的 模板比配方法,原理简单,易于实现,但也有不足,它的识别率会随着关照,人脸角度,训练样本集的数量而变换,但仍不失为一种比较好的方法。

3 实验步骤

3.1 图像分组

将图库中的 400 照片(40 个个体,每个个体 10 张照片)分成两组。一组作为训练,一组作为测试。其中每个人的任意 5 张照片作为训练并作为测试样本库,其它 5 张作为测试待识别图片,程序如附录 A(即测试时所识别的个体出现在训练库中,后面的步骤描述和参考代码以此为基础)。

3.2 模型训练

使用 3.1节划分得到的训练集对模型进行训练, 步骤如下:

- 1、 读入训练集图像并将图像全部化为一维向量,组成训练集图像矩阵:
- 2、 将训练集图像矩阵中心化并计算协方差矩阵:
- 3、 选取构成 95% 成分的特征值;

4、 求出原协方差矩阵的特征向量(特征脸)。

训练程序如附录 B。训练完成后,使用附录 C程序绘制前 9 个特征脸,结果如图 1。

特征脸1



特征脸4



特征脸7



特征脸2



特征脸5



特征脸8



图 1. 特征脸

特征脸3



特征脸6



特征脸9



3.3 模型测试

3.3.1 单图匹配测试

使用 3.1节中所划分出的测试集的第一张图片对模型进行测试, 其步骤如下:

- 1、 读入测试图像;
- 2、 使用 3.2节中得到的特征向量将测试图像转化为 PCA 特征空间下的表达矩阵;
- 3、 求 PCA 特征空间中与测试图像最近的训练集图像;
- 4、输出该训练集图像的类别。

按照上述思路形成附录 D代码;同时使用附录 F中的代码绘制 PCA 特征空间中与测试图像最近的 5 张训练集图像结果如图 2。

原图



PCA空间距离=2.53069e+07



PCA空间距离=2.69727e+07



PCA空间距离=2.71484e+07



图 2. 单图测试

3.3.2 多图准确率测试

使用 3.1节中所划分出的测试集测试模型的准确率, 步骤如下:

- 1、 读入下一幅测试图像;
- 2、 调用 3.3.1节中的程序输出的图片类别;
- 3、 比较程序输出的图片类别和图片的实际类别并记录, 若训练集还要图像, 则回到步骤 1;
- 4、 统计图片类别判定的正确率。

其程序代码如附录 F, 运行结果为 60.1%。

3.3.3 多数据集准确率测试

按照 3.1中的思路使用不同的训练集和测试集图像比例进行数据集划分,并按照 3.3.2节中的思路统计每一种划分方式下的分类准确率,对每一种训练集和测试集图像比例均进行 10 次实验并取均值。程序如附录 G,结果如图 3。

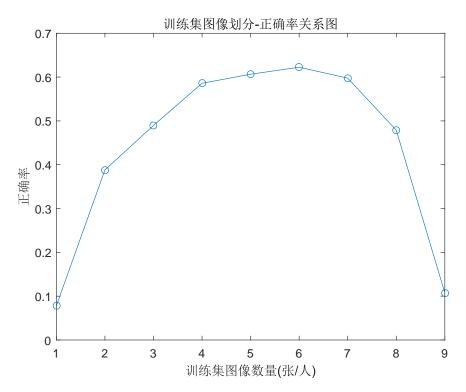


图 3. 训练集图像划分-正确率关系图

4 实验结果分析

由图 3可知,在该图像识别任务中较好的训练集-测试集图像比例在 4:6~7:3 之间,比例过小或过大均会对识别准确率产生不利影响。当训练集-测试集图像 比例为 6:4 时识别准确率最高,约为 62.25%。

附录

A 图片整理程序

```
function setdivi(pathfrom,training_num,training_set,testing_set)
 8整理图片
n = 1;
p=1;
try
rmdir(training_set, 's');
catch
 end
try
rmdir(testing_set, 's');
catch
 end
mkdir(training_set);
mkdir(testing_set);
for i=1:40
      a=1:10;
      Ind = a(:,randperm(size(a,2)));
      for h = 1:training_num
           j= Ind(1,h);
           File=[pathfrom,'\s',sprintf('%d',i),'\',sprintf('%d',j),'.pgm'];
           Filesave=[training_set,sprintf('%03d',n),'.pgm'];
           copyfile(File,Filesave)
           n = n + 1;
      end
      for h = training_num+1:10
           j= Ind(1,h);
           File=[pathfrom, '\s', sprintf('%d',i),'\', sprintf('%d',j),'.pgm'];
           Filesave=[testing_set,sprintf('%03d',p),'.pgm'];
           copyfile(File,Filesave)
           p = p + 1;
      end
 end
 end
```

B 训练程序

```
function [ V,W,img_pj,wts ] = train( training_set )
g用训练集进行训练
path = training_set;
img_path = dir(strcat(path,'*.pgm'));
```

```
img_num = length(img_path);
  imagedata = [];
  if img_num >0
       for j = 1:img_num
            img_name = img_path(j).name;
            temp = imread(strcat(path, '/', img_name));
            temp = double(temp(:));
            imagedata = [imagedata, temp];
       end
  end
 wts = size(imagedata,2);
   8 中心化并计算协方差矩阵
  img_pj = mean(imagedata,2);
  for i = 1:wts
       imagedata(:,i) = imagedata(:,i) - img_pj;
  end
  covMat = imagedata'*imagedata;
  [COEFF, latent, explained] = pcacov(covMat);
 8 选择构成 95%能量的特征值
  i = 1; proportion = 0;
  while(proportion < 95)</pre>
       proportion = proportion + explained(i);
       i = i+1;
  end
  k = i - 1;
  8求出原协方差矩阵的特征向量, 即特征脸
  V = imagedata*COEFF;
  % N*M 阶
V = V(:,1:k);
   % 训练样本在 PCA 特征空间下的表达矩阵 k*M
  W = V'*imagedata;
  disp('训练完成');
  end
```

C 绘制特征脸

D 使用训练结果进行图像分类

```
function c = classify(im,V,W,img_pj,wts)
im = double(im(:));
objectone = V'*(im - img_pj);
c=0;

m=inf;
for k = 1:wts
    t=norm(objectone - W(:,k));
    if t<m
        m=t;
        c=k;
    end
end
end</pre>
```

E 统计正确率

```
function a = accurancy( testing_set,V,W,img_pj,wts,training_num )
%计算正确率
path = testing_set;
img_path = dir(strcat(path,'*.pgm'));
img_num = length(img_path);
if img_num >0
    total=0;
    testing_num=10-training_num;
    for j = 1:img_num
        img_name = img_path(j).name;
        im = imread(strcat(path, '/', img_name));
        c=classify(im,V,W,img_pj,wts);
        if floor(c/training_num)==floor(j/testing_num)
```

```
total=total+1;
end
    a=total/img_num;
end
end
end
```

F 测试程序

```
clear;
pathfrom='images';
training_num=5;
training_set='sets/training/';
testing_set='sets/testing/';
setdivi(pathfrom, training_num, training_set, testing_set);
 [ V,W,img_pj,wts ] = train( training_set );
faces=zeros(112,92,0);
for i=1:size(V,2)
     temp=V(:,i);
     faces(:,:,end+1)=mapminmax(reshape(temp,[112,92]),0,1);
end
for i=1:9
     subplot(3,3,i)
     imshow(faces(:,:,i));
     title(sprintf('特征脸%d',i))
end
test( [testing_set,'001.pgm'],training_set,V,W,img_pj,wts );
a=accurancy(testing_set,V,W,img_pj,wts,training_num);
fprintf('正确率为%f\n',a);
```

G 绘制训练集图像划分-正确率关系图

```
clear;
pathfrom='images';
x=1:9;
y=[];
for training_num=x
    training_set=sprintf('sets/training%d/',training_num);
    testing_set=sprintf('sets/testing%d/',training_num);
    k=10;
```

```
a=0;
for i=1:k
    setdivi(pathfrom,training_num,training_set,testing_set);
    [ V,W,img_pj,wts ] = train( training_set );
    a = a + accurancy( testing_set,V,W,img_pj,wts,training_num );
end
    y(end+1)=a/k;
end
plot(x,y,'marker','o')
xlabel('训练集图像数量(张/人)');
ylabel('正确率');
title('训练集图像划分-正确率关系图');
```