基于 PCA/LDA 和 KNN 的人脸识别

实验目的

- 1. 熟悉并掌握 PCA、LDA 的基本原理,并应用 PCA 和 LDA 实现数据降维
- 2. 熟悉利用 KNN 分类器对样本进行分类

实验要求

- 1. 提交实验报告,要求有适当步骤说明和结果分析
- 2. 将代码和结果打包提交
- 3. 不能直接调用现有的库函数提供的 PCA、LDA、KNN 接口

实验内容

- 1. 自己实现 PCA 和 LDA 数据降维算法以及 KNN 分类器
- 2. 利用实现的两种降维算法对数据进行降维
- 3. 利用降维后的结果,用 KNN 进行训练和测试

实验过程

一. 实现 PCA 函数接口

实现一个你自己的 PCA 函数。PCA 函数的主要流程是: 先对计算数据的协方差矩阵, 然后在对协方差矩阵进行 SVD 分解, 得到对应的特征值和特征向量。

二. 实现 LDA 函数接口

实现一个你自己的 LDA 函数。LDA 函数的主要流程是:将样本数据按 照类别进行分组,计算每个类别样本的均值向量。计算类内散度矩阵与类间 散度矩阵,利用二者得到投影矩阵,并用其进行数据降维。

三. 利用数据降维算法对输入数据进行降维

读取 yale face 数据集 Yale_64x64.mat,将数据集划分为训练和测试集,数据集读取和划分代码如下。

```
from scipy import io

x=io.loadmat('Yale_64x64.mat')

ins_perclass,class_number,train_test_split = 11,15,9

input_dim=x['fea'].shape[1]

feat=x['fea'].reshape(-1,ins_perclass,input_dim)

label=x['gnd'].reshape(-1,ins_perclass)

train_data,test_data = feat[:,:train_test_split,:].reshape(-1,input_dim),feat[:,train_test_split:,:].reshape(-1,input_dim))

train_label,test_label = label[:,:train_test_split].reshape(-1),label[:,train_test_split:].reshape(-1)
```

只用训练集数据来学习 PCA 和 LDA 算法中的投影矩阵,并分别将两个方法相应的前 8 个特征向量变换回原来图像的大小进行显示。

然后对训练和测试数据用 PCA 和 LDA 分别进行数据降维(使用所学习的投影矩阵)。

最后对采取 reduced_dim=2,即降维到 2 维后的训练和测试数据进行可视化,展示降维的效果(例如用第一维做 x,第二维做 y,不同类别采用不同颜色绘制散点图,这里只表示三类的情况,报告中应该是 15 个类)



四. 利用 KNN 算法进行训练和测试

利用降维后的训练数据作为 KNN 算法训练数据,降维后的测试数据作为评估 KNN 分类效果的测试集,分析在测试集上的准确率(压缩后的维度

对准确率的影响,至少要给出压缩到8维的准确率)。

拓展:尝试利用不同的分类器,如 SVM 等达到更好的准确率。此部分允许调库。

作业提交时间:

2025年4月27日23:59前,推迟一天成绩减5分(不足一天按一天计算),以有效作业提交的邮件时间戳为准。

提交方式:

将作业打包,命名为"学号_姓名_模式识别_homework2.zip",发送到邮箱cshomework2025@163.com。

注意:不得抄袭,包括源代码!!!