课前预习:

基本阅读:

- 1. Zhao W, Chellappa R, Phillips P J, et al. Face recognition: A literature survey. ACM computing surveys (CSUR), 2003, 35(4): 399-458.
- 2. 模式分类 (原书第二版), R. O. Duda, P. E. Hart and D. G. Stork. (中文或英文版皆可, 建议直接阅读英文原版)。重点阅读和预习 1,2,3,5 章

进阶阅读:

- 1. Jiankang Deng, Jia Guo, Niannan Xue, Stefanos Zafeiriou. ArcFace: Additive Angular Margin Loss for Deep Face Recognition. The IEEE Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR), 2019, pp. 4690-4699.
- 2. David A. Forsyth, Applied machine learning, 2019.

课后练习及问题:

- 1. 第一次课:
- 练习:下载 ORL 数据库,拍摄自己的人脸照片,按照 ORL 数据库的格式进行裁剪,加入到 ORL 库中形成第 41 个人脸图片集合。
- 问题
 - a) 在过去几十年中, 多层感知机遇到了什么困难?
 - b) 支持向量机通过何种具体机制来解决线性不可分问题?
 - c) 什么叫等错误率?
 - d) 光照是不是识别人脸的有用信息?

2. 第二次课:

- 练习:编写程序,将人脸图片数据读取到内存当中形成数据矩阵
- 问题
 - a) 人脸检测主要有哪几个步骤?
 - b) 为什么人脸检测算法复杂度高?
 - c) 从技术上,提高人脸(物体)检测算法的效率和精度的关键步骤是什么?
 - d) Fast-RCNN 为什么会比 RCNN 快很多?

3. 第三次课:

■ 练习:编写程序,实现主成分分析(基础要求);实现线性判别分析(进阶要求);在 ORL 数据库上,基于最近邻分类器,报告和比较主成分分析和线性判别分析的准确率(进阶要求)。

问题

- a) 为什么要做数据降维,如果不降维会有什么危害?
- b) PCA 和 LDA 的降维学习原则分别是什么?
- c) 假定数据维度为 D, 类别数量为 C, PCA 和 LDA 的降维子空间维度最大为多少?
- d) 在何种情况下, PCA 降维效果会比 LDA 好?
- e) 在流形学习当中,两个点(非最近邻)在流形上的距离是不是欧式距离,简要介绍该距离的计算过程?

4. 第四次课:

■ 练习:基于 PCA 和多类 SVM 算法,完成人脸识别的训练和测试过程,报告测试准确率 (基本要求);基于 LDA 和多类 SVM 算法,完成人脸识别的训练和测试过程,报告测试准确率 (进阶要求);分析比较上述两个方法的精度,找出一种方法比另外一种方法好的原因(进阶要求)。

■ 问题:

- a) 如果一个函数连续,且存在唯一极小值,但该函数不光滑,是否可通过数值优化方法找到其最小值点?
- b) 在线性可分支持向量机中, 支持向量指的是哪些点?
- c) 在软间隔支持向量机中,支持向量指的是哪些点?
- d) 为什么支持向量机具有非线性分类能力?
- e) 软间隔支持向量机 (C-SVC) 原始问题等价于对偶问题的条件是什么?
- f) 请简述基于 mini-batch 的随机梯度优化方法过程。