基于流形学习子空间的人脸识别算法

姜希成

2019年3月26日

【摘要】 局部线性嵌入(LLE)是一种众所周知的流形学习方法,正交邻域保持投影(ONPP)是LLE的线性扩展,稀疏线性嵌入(SLE)进一步扩展了基于LLE的稀疏方法,稀疏内核嵌入(SKE)的概念与SLE类似,只是操作在内核空间上。本文实验证明稀疏学习框架具有更好的学习能力,特别是在样本量小的情况下。

【关键字】 降维,弹性网,图像识别,流形学习,稀疏投影。

I 介绍

简单介绍:

LLE

ONPP

SLE

SKE

本文其余部分安排如下,在第二部分中将详细介绍LLE,ONPP,第三部分详细介绍SLE,第四部分中简单介绍SKE,第五部分中对SLE和SKE算法进行评估,第六部分给出结论。

II 准备工作

在本节中,将详细介绍LLE, ONPP算法。

矩阵 $X = [x_1, x_2, ..., x_N]$ 是数据矩阵,包括所有的训练样本 $\{x_i\}_{i=1}^N \in R^m$ 。维度m通常是很大的,(稀疏)线性降维的目标是变换数据从原来的高维空间到低维空间。

$$y = A^T x \in R^d \tag{1}$$

- i 局部线性嵌入(LLE)
- ii 正交领域保持投影(ONPP)
 - III 稀疏线性嵌入(SLE)
 - IV 稀疏内核嵌入(SKE)

 \mathbf{V} 实验

VI 结论

参考文献

[1]