清华大学《模式识别》

在人脸数据库上应用 PCA

郭一隆

April 11, 2018

1 问题描述

- 给定了 face 文件夹, 其中有 train 和 test 两个文件夹。利用 train 中的人脸数据训练主成分分量,并完成以下联系。
- 训练集(19x19 500 张图片)



• 测试集(19x19 2 张图片)





• 问题

- (a) 从 train 文件夹里随意取出一张图片向量 \mathbf{x} ,将 \mathbf{x} 投影到前 \mathbf{K} 个主成分中,然后利用这些投影分量来重建人脸 \mathbf{x}' ,并计算重建误差 $\|\mathbf{x}' \mathbf{x}\|^2$ 。从 $\mathbf{K}=1$ 开始,不断的增加 \mathbf{K} 。给出重建误差随 \mathbf{K} 的增长的收敛曲线。重建误差能否为 0?
- (b) 从 test 文件夹里读取文件名为 "face.jpg" 的文件, 按照 (a) 的方式来做。 与 (a) 相比, 对于相同的误差阈值, 是否需要更大的 κ ? 重建误差能否为 0?

(c) 从 test 文件夹里读取文件名为 "nonface.jpg" 的文件,按照 (a) 的方式来 做。与 (b) 相比,对于相同的误差阈值,是否需要更大的 $\kappa ?$ 重建误差能否为 0 ?

2 问题分析

只需按照标准的 PCA 方法对训练数据进行分析即可,考察保留的特征向量数量 K 与重建误差的关系。

- 1. 数据读取与预处理: 把每个图像降维展开
- 2. 计算协方差矩阵:

$$\mathbf{C} = \frac{1}{m} \sum_{k=1}^{m} (\mathbf{x_k} - \mu) (\mathbf{x_k} - \mu)^T$$

3. 特征值分解:

$$\mathbf{C}\mathbf{u_i} = \lambda_i \mathbf{u_i}$$

4. 选取 K. 保留最大的 K 个特征值对应的特征向量, 得到重建投影矩阵:

$$W = [u_1, \cdots, u_K]$$

5. 对给定输入图像 x, 利用 K 个主成分重构:

$$\mathbf{x_r} = \mu + \mathbf{W}\mathbf{W}^{\mathbf{T}}(\mathbf{x} - \mu)$$

6. 计算重建误差:

$$e_r = \|\mathbf{x} - \mathbf{x_r}\|^2$$

3 结果及分析

(a) 从 train 文件夹里随意取出一张图片向量 \mathbf{x} ,将 \mathbf{x} 投影到前 \mathbf{K} 个主成分中,然后 利用这些投影分量来重建人脸 \mathbf{x}' ,并计算重建误差 $\|\mathbf{x}' - \mathbf{x}\|^2$ 。从 $\mathbf{K}=1$ 开始,不断 的增加 \mathbf{K} 。给出重建误差随 \mathbf{K} 的增长的收敛曲线。重建误差能否为 0?

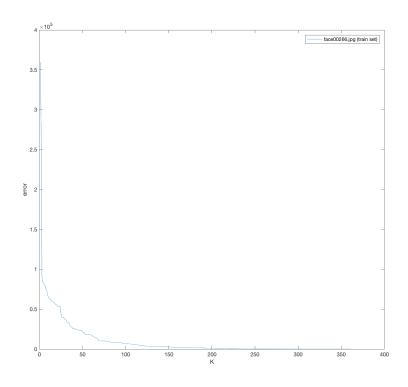


Figure 2: (a) 重建误差随 K 变化曲线

收敛曲线如图2所示。理论上取 K=361 可以使重建误差为 0,实际计算中由于精度的问题,当 K=361 时,最终重建误差量级为 10^{-25} 左右,可以认为是 0。

(b) 从 test 文件夹里读取文件名为 "face.jpg" 的文件,按照 (a) 的方式来做。与 (a) 相比,对于相同的误差阈值,是否需要更大的 K? 重建误差能否为 0?

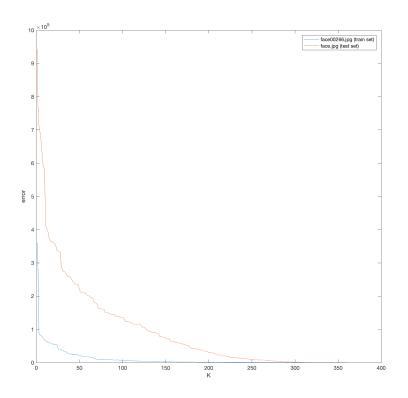


Figure 3: (a)(b) 重建误差随 K 变化曲线对比

收敛曲线对比如图3所示。与 (a) 相比,对于相同的误差阈值,由图可知,需要更大的 K。当 K=361 时,最终重建误差量级为 10^{-24} 左右,可以认为是 0。

(c) 从 test 文件夹里读取文件名为 "nonface.jpg" 的文件,按照 (a) 的方式来做。与 (b) 相比,对于相同的误差阈值,是否需要更大的 K? 重建误差能否为 0?

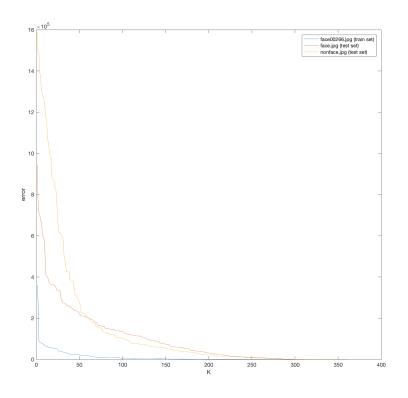


Figure 4: (a)(b)(c) 重建误差随 K 变化曲线对比

收敛曲线对比如图4所示。与 (b) 相比,对于相同的误差阈值,由图可知,**并非总是**需要更大的 K: 当 K 超过某一数值后,对于相同的误差阈值,重建 nonface 所需的 K 值反而更小。

当 K=361 时,最终重建误差量级为 10^{-24} 左右,可以认为是 0。

• 总结:

如果用主成分分析方法来分析**特征脸**,那么选定一个合适的 K 非常重要。用人脸数据作为训练集,那么(按特征值权重排序)排在前面的特征向量可以较好地反映实际人脸的特征,保留这部分特征向量就可以达到较好的效果。如果 K 值过大,那么可能同时保留了许多直观上"非人脸"的特征,因此对 M nonface 的测试集也有了较好的响应效果,这是不符合我们期待的。