# 大数据分析实验报告——数据降维

### 苏致成 201250104

### 注明:

本文档采用markdown书写,因此,转为word部分公式可能出现显示异常等问题。

### 使用方法

PCA(主成分分析法),主要思想是将n维特征映射到k维上,生成的k维的正交特征被称为主成分。

数据集为 titanic. arff。

注:本例数据集 titanic.arff 中,因为分类变量较多,应使用 CATPCA 等工具更为合适,但是因为无法在 weka 中找到对应的工具包,因此此处仍使用经典的 PCA 。

#### 算法流程

- 1. 输入数据集 $X = \{x_1, x_2, x_3, \dots, x_n\}$ .
- 2. 去中心化,将每一特征减去各自的均值。
- 3. 计算协方差矩阵  $\frac{1}{n}XX^T$  。
- 4. 求出上述协方差矩阵的特征值和特征向量。
- 5. 对特征值从大到小进行排序,选取最大的 k 个特征值。将其对应的 k 个特征向量作为行向量组成特征向量矩阵 P。
- 6. 利用上述矩阵 P,计算出降维后的向量表示,即 Y = PX。

# 数据集处理思路

- 1. 导入 titanic. arff 数据集。
- 2. 处理缺失值,打印输出可知实际上并无缺失值。规范化和标准化等过程在调用库中进行处理。
- 3. 设置ClassIndex的数目,使得最后一列不作为降维的标准(最后一列为生存与否,与前三列属性意义不一致)。
- 4. 利用 Ranker 类调用 setNumToSelect 设置降维后选择的主成分为三维。
- 5. 调用Filter 将过滤标准导入。输出结果。

注:该库(PrincipalComponents)已完成了去均值化等操作,故此处不予显式处理。

# 实验结果

部分降维结果如下:

```
@relation 'relation-weka.filters.supervised.attribute.AttributeSelection-Eweka.attributeSelection.Princip
@attribute '0.67 class=crew-0.455sex=female-0.437class=3rd-0.297age=child-0.188class=1st...' numeric
@attribute -0.617class=3rd+0.612class=1st+0.304sex=female+0.295class=2nd-0.248age=child... numeric
@attribute -0.811class=2nd+0.509class=1st+0.207class=3rd-0.202age=child+0.016sex=female... numeric
@attribute survived {yes,no}

@data
-0.329403,1.727281,1.438028,yes
```

Correlation matrix: 相关系数矩阵

| Correlation matrix |       |       |       |       |       |  |  |
|--------------------|-------|-------|-------|-------|-------|--|--|
| 1                  | -0.16 | -0.29 | -0.34 | -0.06 | 0.24  |  |  |
| -0.16              | 1     | -0.27 | -0.32 | 0.06  | 0.15  |  |  |
| -0.29              | -0.27 | 1     | -0.56 | 0.2   | 0.11  |  |  |
| -0.34              | -0.32 | -0.56 | 1     | -0.19 | -0.38 |  |  |
| -0.06              | 0.06  | 0.2   | -0.19 | 1     | 0.11  |  |  |
| 0.24               | 0.15  | 0.11  | -0.38 | 0.11  | 1     |  |  |

Eigenvalue: 特征值

Proportion: 方差贡献率

Cumulative: 累计方差贡献率

Eigenvectors: 特征向量