《数据挖掘》实验报告(三)

专	业信息	管理与信息系统	
	年 级	2016	
	学 号 _	2016214288	_
	学生姓名	曾德勤	
	指导老师	刘向	

华中师范大学信息管理学院

I 实验目的和意义

数据挖掘设计实验的目的是培养学生具有初步的 python 程序设计、编程、调试的能力。通过实验使学生进一步熟悉并掌握 python 程序的调试运行环境、程序设计过程、程序的基本结构以及程序设计的基本方法。通过实验,使学生将程序设计的理论知识与实践相结合,为学生学习其他计算机编程语言打下基础。

Ⅱ 实验内容 实验三 K-均值

【实验意义】

本章学习的 K-均值聚类算法可以发现 k 个不同的簇,且每个簇的中心采用簇中所含值的均值计算而成。

【实验要求及步骤】

通过迭代寻找 k 个聚类的一种划分方案,使得用这 k 个聚类的均值来代表相应各类样本时所得的总体误差最小。

- (1) 收集数据:提供文本文件【testSet.txt】
- (2) 准备数据:解析 tab 键分隔的数据行。
- (3)测试算法:使用本章的 kmeans()函数来把相似的(或距离近的)样本聚为同一类, 而把不相似的(或距离远的)样本归在其他类。

【实验报告】

实习时间: 实习地点: 实习机号: (1) 收集数据:提供文本文件【testSet.txt】 (2) 准备数据:解析 tab 键分隔的数据行。 1 # coding=UTF-8 2 import kMeans 3 from numpy import * 具 5 # 从文本中构建矩阵 体 6 dataMat = mat(kMeans.loadDataSet('testSet.txt')) print dataMat 实 验 内 容

```
[ 2. 624981 - 3. 269715]
[ -4. 408299 - 2.978115]
[ 2. 493525 1. 96371 ]
[ -2. 513661 2. 642162]
[ 1. 864375 - 3. 176309]
[ -3. 171144 - 3.572452]
[ 2. 88422 2. 489128]
[ -3. 491078 - 3. 947487]
[ -3. 332948 3. 983102]
[ -1. 616898 3. 933102]
[ -1. 616898 3. 933102]
[ -2. 362193 - 3. 154987]
[ -2. 363193 3. 154987]
[ -3. 368703 2. 939097]
[ -1. 685703 2. 939097]
[ -1. 685703 2. 939067]
[ -1. 616897 3. 1. 26077]
[ -2. 133803 3. 0393680]
[ -2. 867405 2. 506747
[ -2. 13880]
[ -2. 867647 2. 868096]
[ -4. 479322 - 1. 764772]
[ -4. 4955566 -2. 91107 ]]
[ -4. 4958566 -2. 91107 ]]
[ -4. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 956566 -2. 91107 ]]
[ -5. 95666 -2. 91107 ]]
[ -5. 95666 -2. 91107 ]]
[ -5. 95666 -2. 91107 ]]
[ -5. 95666 -2. 91107 ]]
[ -5. 95666 -2. 91107 ]]
```

(3) 测试算法: 使用本章的 kmeans()函数来把相似的(或距离近的)样本聚为同一类,而把不相似的(或距离远的)样本归在其他类。

```
10 # 创建4个质心的聚类算法
11
12
13 c1, c2 = kMeans.kMeans(dataMat, 4)
14
15 print '四个质心的坐标: ', c1
16
17 print '每个点属于哪个类以及与质心的欧式距离', c2
18 ■
```

Press ENTER or type command to continue 四个质心的坐标: [[-3.53973889 -2.89384326] [-2.46154315 2.78737555] [2.65077367 -2.79019029]

[2.6265299 3.10868015]]

```
每个点属于哪个类以及与质心的欧式距离 [[ 3.00000000e+00
                                                           1.87526709e+017
  1.00000000e+00
                     2.30407721e+007
   2.00000000e+00
                     1.78710249e+017
                     0.00000000e+001
   0.00000000e+00
   3.00000000e+00
                     1.43931113e+017
   1.00000000e+00
                     3.44569387e+00]
   2.00000000e+00
                     1.11511194e+007
   0.00000000e+00
                     1.61100003e+017
   3.00000000e+00
                     1.59040631e+017
   1.00000000e+00
                     3.36312746e+00]
   2.00000000e+00
                     3.08320659e+007
   0.00000000e+00
                     4.93255492e+007
   3.00000000e+00
                     3.64375409e+01]
   1.00000000e+00
                     1.42590338e+007
   2.00000000e+00
                     1.00642047e+017
   2.00000000e+00
                     3.44966411e+007
   3.00000000e+00
                     1.69602084e+01]
   1.00000000e+00
                     3.87631675e+007
   2.00000000e+00
                     2.35335749e+007
   0.00000000e+00
                     1.56660075e+017
                     2.06289448e+017
   3.00000000e+00
   1.00000000e+00
                     1.35263362e+007
   2.00000000e+00
                     3.66508780e+007
                     2.01088676e+017
   0.00000000e+00
   3.00000000e+00
                     2.52019725e+017
   1.00000000e+00
                     2.07510476e+007
   2.00000000e+00
                     3.93003510e+007
   0.00000000e+00
                     2.55784000e+017
   3.00000000e+00
                     2.38247377e+017
   1.00000000e+00
                     4.49454134e+007
   2.00000000e+00
                     3.78222689e-017
   0.00000000e+00
                     1.64431138e+017
   3.00000000e+00
                     1.80089340e+017
   1.00000000e+00
                     2.20490033e+007
   2.00000000e+00
                     1.66909444e+01]
   0.00000000e+00
                     7.04039112e+007
   3.00000000e+00
                     2.53714279e+017
   1.00000000e+00
                     4.85071237e+007
   2.00000000e+00
                     2.96559512e+00]
0.00000000e+00
                     2.55273167e+017
   3.00000000e+00
                    2.69604666e+017
```

```
2.00000000e+00
                   1.56489945e+007
   0.00000000e+00
                   2.34356402e+017
                   1.63842698e+017
   3.00000000e+00
                   1.07303298e+007
   1.00000000e+00
   2.00000000e+00
                   4.20719169e-01]
   0.00000000e+00
                   7.06283005e+007
   3.00000000e+00
                   2.19636171e+01]
                   7.01885367e-017
   1.00000000e+00
   2.00000000e+00
                   4.27992839e+007
   0.00000000e+00
                   1.30703090e+017
   3.00000000e+00
                   3.63846754e+01]
   1.000000000e+00
                   2.63933885e+007
   2.00000000e+00
                   1.93326060e+007
   0.00000000e+00
                   5.07648961e+00]
                   2.24786627e+017
   3.00000000e+00
   1.00000000e+00
                   1.20840666e+007
   2.00000000e+00
                   2.52960059e+007
                   0.00000000e+00]
   0.00000000e+00
   3.00000000e+00
                   2.69872390e+017
   1.00000000e+00
                   1.29117424e+007
                   1.16391576e+017
   2.00000000e+00
                   1.41932320e+017
   0.00000000e+00
  3.00000000e+00
                   2.54612423e+017
  1.00000000e+00
                   7.08256025e-01]
   2.00000000e+00 1.28519126e+01]
[ 0.00000000e+00 0.00000000e+00]]
python task.py  0.16s user 0.09s system 91% cpu 0.273 total
```

	我通过本次实验尝试了聚类分析当中比较简单的 k 均值算法: 首先,选择 k 个初始
	质心(随机的),每个数据点指派到最近的质心,指派到一个质点的点集为一个簇,
	然后根据指派到簇的点,更新每个簇的质心,重复指派和更新步骤,直到质心近似
	不变。
实	
习	
小	
结	