# 華中科技大学

## 课程实验报告

课程名称:	大数据分析
"I'I <b>—</b> I— I — -	/ *//* W   / *   /

专业	班级:	CS1804(交换)
学	号:	X2020I1007
姓	名:	刘日星
指导	教师:	杨驰
报告	日期:	2021.12.25

计算机科学与技术学院

### 目录

实验四	k	means	算法及其实现	. 1
			的的	
			 ]容	
			·程	
1.			编程思路	
			遇到的问题及解决方式	
			实验测试与结果分析	
4.	4	买验总	结	4

#### 实验四 kmeans 算法及其实现

#### 4.1 实验目的

- 1、加深对聚类算法的理解,进一步认识聚类算法的实现;
- 2、分析 kmeans 流程,探究聚类算法原理;
- 3、掌握 kmeans 算法核心要点;
- 4、将 kmeans 算法运用于实际,并掌握其度量好坏方式。

#### 4.2 实验内容

提供葡萄酒识别数据集,数据集已经被归一化。同学可以思考数据集为什么 被归一化,如果没有被归一化,实验结果是怎么样的,以及为什么这样。

同时葡萄酒数据集中已经按照类别给出了 1、2、3 种葡萄酒数据,在 cvs 文件中的第一列标注了出来,大家可以将聚类好的数据与标的数据做对比。

编写 kmeans 算法, 算法的输入是葡萄酒数据集, 葡萄酒数据集一共 13 维数据, 代表着葡萄酒的 13 维特征, 请在欧式距离下对葡萄酒的所有数据进行聚类, 聚类的数量 K 值为 3。

在本次实验中,最终评价 kmean 算法的精准度有两种,第一是葡萄酒数据集已经给出的三个聚类,和自己运行的三个聚类做准确度判断。第二个是计算所有数据点到各自质心距离的平方和。请各位同学在实验中计算出这两个值。

实验进阶部分:在聚类之后,任选两个维度,以三种不同的颜色对自己聚类的结果进行标注,最终以二维平面中点图的形式来展示三个质心和所有的样本点。效果展示图可如图 1.1 所示。

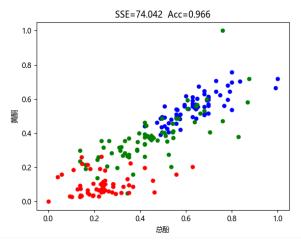


图 4.1 葡萄酒数据集在黄酮和总酚维度下聚类图像(SSE 为距离平方和, Acc 为准确率)

#### 4.3 实验过程

#### 4.3.1 编程思路

葡萄酒数据集需要被归一化,这是因为不同维度属性的度量范围不同,而在 分类中默认要均衡每一个属性的影响(当然不同的任务中不同属性也可能权重不 同,具体任务具体分析)如果一个属性值范围过大或过小的话,会对分类产偏差。

Kmeans 算法流程说明如下:

首先随机选择n 个初始簇心,给它们分配编号1-n,然后进行循环迭代,计算每个点对每个簇心的距离,将其归类在最近的簇心的编号下。对数据进行每一轮循环后,重新计算不同簇的簇心位置,计算方式为取该簇所有点位置的平均值;循环在所有点的归类均不发生变化或者达到最大循环次数时退出。

Kmeans 算法原理比较简单,但也有很多地方需要注意。例如:初始簇心的选取非常重要,不同的初始化方式对分类结果影响较大;计算时注意代码的效率问题,尽量使用numpy 进行矩阵加速;结果中很可能分类是比较正确的,但标签给的和原始数据中不匹配,这个也需要后期处理才能获得正确的分类准确率。

作图方面使用 matplotlib. pyplot 模块作散点图展示即可。

#### 4.3.2 遇到的问题及解决方式

常遇到的问题就是分类的正确性与标签不匹配,解决方法就是当分类的数大于2时,需要对分类结果的标签进行重新分配,直到找到最大的准确率为止。

#### 4.3.3 实验测试与结果分析

运行结果如图 1 所示,经过 6 个回合的循环后,分类准确率达 94.94%

"F:\Visual Studio\Visual Studio 2019\Shared\Python37\_64\python.exe" "E:/HUST/HUST-大数据分析/实验/Lab 4/数据集/Kmeans.py" 6 个回合后.....

分类准确率 = **94.94%** 

图 1

所有数据点到各自质心距离的平方和 SSE 以及绘制的散点图(含质心),比较了 dim1 和 dim3、dim2 和 dim4、dim5 和 dim6 不同维度组合之间的分类效果,从下面三图对比中可以看出 dim5 和 dim6 这个维度组合的分类效果最为明显。

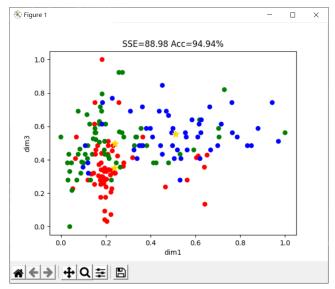


图 2 dim1 和 dim3 组合

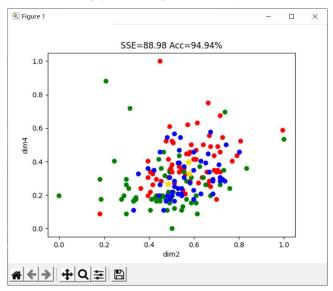


图 3 dim2 和 dim4 组合

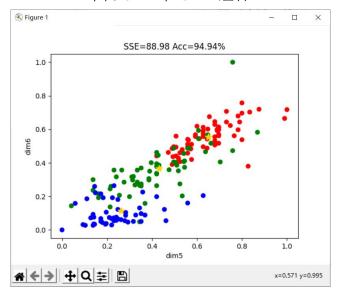


图 4 dim5 和 dim6

#### 4.4 实验总结

本次实验采用的是 Kmeans 算法——K 均值聚类算法,该算法是一种迭代求解的聚类算法,其实现步骤是预将数据分为 3 组,则随机选取 3 个对象作为初始的聚类中心(质心),然后计算每个对象与各个种子聚类中心之间的距离,把每个对象分配给距离它最近的聚类中心。尽管本次实验过程中会遇到一些问题,但在大量查询网络资源后,还是逐步解决问题。最后还实现了一个功能,用户可以自由选择不同维度组合进行对比分类效果。总的来说,这次实验让我对 Kmeans 算法的实现有了更深的了解,不仅结合了课堂上老师讲的算法原理,以及实验上对算法的实践。