面學電子科技大學 智能数据挖掘



题 目: DBSCAN 密度聚类

班 级: 1502051

姓 名: 鲍超俊

学号: 15020510059

指导教师: 缑水萍

一、 DBSCAN 密度聚类算法

1. 算法简介

DBSCAN,英文全写为 Density-based spatial clustering of applications with noise ,是在 1996 年由 Martin Ester, Hans-Peter Kriegel, Jörg Sander 及 Xiaowei Xu 提出的聚类分析算法,这个算法是以密度为本的:给定某空间里的一个点集合,这算法能把附近的点分成一组(有很多相邻点的点),并标记出位于低密度区域的局外点(最接近它的点也十分远),DBSCAN 是其中一个最常用的聚类分析算法,也是其中一个科学文章中最常引用的。

在 2014 年,这个算法在领头数据挖掘会议 KDD 上获颁发了 Test of Time award,该奖项是颁发给一些于理论及实际层面均获得持续性的关注的算法。

2. 基础知识

考虑在某空间里将被聚类的点集合,为了进行 DBSCAN 聚类,所有的点被分为核心点,(密度)可达点及局外点,详请如下:

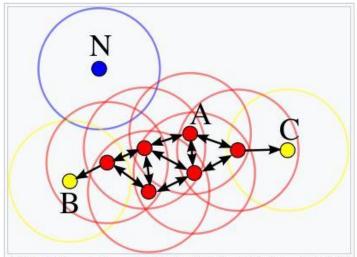
- 如果一个点 p 在距离 ϵ 范围内有至少 minPts 个点(包括自己),则这个点被称为核心点,那些 ϵ 范围内的则被称为由 p 直接可达的。同时定义,没有任何点是由非核心点直接可达的。
- 如果存在一条道路 $p_1, ..., p_n$,有 $p_1 = p$ 和 $p_n = q$,且每个 p_{i+1} 都是由 p_i 直接 可达的(道路上除了 q 以外所有点都一定是核心点),则称 q 是由 p 可达的。
- 所有不由任何点可达的点都被称为局外点。

如果 p 是核心点,则它与所有由它可达的点(包括核心点和非核心点)形成一个聚类,每个聚类拥有最少一个核心点,非核心点也可以是聚类的一部分,但它是在聚类的"边缘"位置,因为它不能达至更多的点。

"可达性"(英文: Reachability)不是一个对称关系,因为根据定义,没有点是由非核心点可达的,但非核心点可以是由其他点可达的。所以为了正式地界定 DBSCAN 找出的聚类,进一步定义两点之间的"连结性"(英文: Connectedness):如果存在一个点 o 使得点 p 和点 q 都是由 o 可达的,则点 p 和点 q 被称为(密度)连结的,而连结性是一个对称关系。

定义了连结性之后,每个聚类都符合两个性质:

- 1. 一个聚类里的每两个点都是互相连结的;
- 2. 如果一个点 p 是由一个在聚类里的点 q 可达的,那么 p 也在 q 所属的聚类里。



在这幅图里,minPts = 4,点 A 和其他红色点是核心点,因为它 odentification 们的 e-邻域(图中红色圆圈)里包含最少 odentification 4 个点(包括自己),由于它们之间相互相可达,它们形成了一个聚类。点 B 和点 C 不是核心点,但它们可由 A 经其他核心点可达,所以也属于同一个聚类。点 N 是局外点,它既不是核心点,又不由其他点可达。

3. 伪代码

```
DBSCAN(D, eps, MinPts) {
  C = 0
  for each point P in dataset D {
     if P is visited
       continue next point
     mark P as visited
     NeighborPts = regionQuery(P, eps)
     if sizeof(NeighborPts) < MinPts</pre>
       mark P as NOISE
     else {
       C = next cluster
       expandCluster(P, NeighborPts, C, eps, MinPts)
  }
}
expandCluster(P, NeighborPts, C, eps, MinPts) {
  add P to cluster C
  for each point P' in NeighborPts {
     if P' is not visited {
       mark P' as visited
       NeighborPts' = regionQuery(P', eps)
       if sizeof(NeighborPts') >= MinPts
```

```
NeighborPts = NeighborPts joined with NeighborPts'
}
if P' is not yet member of any cluster
    add P' to cluster C
}
regionQuery(P, eps)
return all points within P's eps-neighborhood (including P)
```

二、 实验报告

1. 实验环境及数据

操作系统	Ubuntu 16.04 LTS
实验数据	long.csv
	moon.csv
	sizes5.csv
	spiral.csv
	square1.csv
	square4.csv

2. 实验结果

