第12章 离群点检测

第12章: 离群点检测

- 离群点分析 🏳
- 基于统计学的方法
- 基于距离的方法
- 基于偏离的方法

离群点分析

- 什么是离群点?
 - 对象的集合,它们与数据的其它部分不一致
 - 离群点可能是度量或执行错误所导致
 - 离群点也可能是固有的数据变异性的结果
- 问题:
 - 给定一个n个数据点或对象的集合,及预期的离群点的数目k,发现与剩余的数据相比是相异的,例外的,或不一致的前k个对象
- 两个子问题:
 - 定义在给定的数据集合中什么样的数据可以被认为是不 一致的
 - 找到一个有效的方法来挖掘这样的离群点

离群点分析

■ 应用:

- 信用卡欺诈检测
- 网络流量异常监测
- 顾客分割: 确定极低或极高收入的客户的消费行为
- 医疗分析: 发现对多种治疗方式的不寻常的反应

■ 离群点的类型

- 全局离群点: 数据对象显著的偏离数据集中的其余对象
- ■情景离群点:如果数据对象在给定特定情景下,显著的偏离其它对象
- 集体离群点: 数据对象的某个子集显著偏离整个数据集

离群点分析

- 采用数据可视化方法来进行离群点探测如何?
 - 不适用于包含周期性曲线的数据
 - 对于探测有很多分类属性的数据,或高维数据中的离 群点效率很低
- 方法
 - 统计学方法
 - 基于距离的方法
 - 基于偏差的方法
 - 基于密度的方法

基于统计学的离群点检测

- 对给定的数据集合假设了一个分布或概率模型(例如,正态分布),然后根据模型采用不一致性检验(discordancy test)来确定离群点
- 检验要求的参数
 - 数据集参数: 例如, 假设的数据分布
 - 分布参数: 例如平均值和方差
 - 和预期的离群点的数目

基于统计学的离群点检测

- 工作假设H是一个命题: n个对象的整个数据集合来自一个 初始的分布模型F
 - 即 H: $O_i \in F$, i = 1, 2, ..., n
- 不一致性检验:验证一个对象O_i关于分布F是否显著地大 (或小),即F产生O_i的概率是否足够小
- 主要的方法
 - 参数的方法:假设数据服从特定分布,分布的参数通过 最大似然估计得到
 - 非参数方法:够造直方图,检测数据是否落入直方图的 某一箱中

基于统计学的离群点检测

■ 缺点

- 绝大多数检验是针对单个属性的,而许多数据挖掘问题要求在多维空间中发现离群点
- 统计学方法要求关于数据集合参数的知识(如, 数据分布), 但是在许多情况下, 数据分布可能是未知的
- 当没有特定的检验时,统计学方法不能确保所有的离群点被发现;或者观察到的分布不能恰当地被任何标准的分布来模拟

基于距离的离群点检测

- 为了解决统计学方法带来的一些限制,引入了基于距离的 离群点的概念
- 基于距离的离群点:
 - DB(p,d)-离群点是数据集T中的一个对象o,使得T中的对象至少有p部分与o的距离大于d
- 将基于距离的离群点看作是那些没有"足够多"邻居的对象(邻居是基于距给定对象的距离来定义的)
- 对许多不一致性检验来说,如果一个对象 o根据给定的检验是一个离群点,那么对恰当定义的p和d,o也是一个DB(p,d)离群点

基于偏离的离群点检测

- 通过检查一组对象的主要特征来确定离群点,与给出的描述偏离的对象被认为是离群点
- 两个重要的概念:
 - 异常集(exception set): 它是偏离或离群点的集合,被定义为某类对象的最小子集,这些对象的去除会导致剩余集合的相异度的最大减少
 - 相异度函数(dissimilarity function): 是满足如下条件的任意函数: 当给定一组对象时,如果对象间相似,返值就较小;对象间的相异度越大,函数返回的值就越大

例: 给定n个对象的子集合{ $x_1,...,x_n$ },一个可能的相异度函数是集合中对象的方差

基于偏离的离群点检测

- 平滑因子(smoothing factor):
 - 一个为序列中的每个子集计算的函数.
 - 它估算从原始的数据集合中移走子集合可以带来的相异 度的降低程度.
 - 平滑因子值最大的子集是异常集
- 一般的寻找全局最优的异常集的任务是NP难问题

基于偏离的离群点检测

- 一个顺序的方法在计算上是可行的,能够用一个线性的算法实现
 - 不考虑估算当前子集关于其补集的相异度,该算法从集合中选择了一个子集合的序列来分析
 - 对每个子集合,它确定其与序列中前一个子集合的相异 度差异
 - 为了减轻输入顺序对结果的任何可能的影响,以上的处理过程可以被重复若干次,每一次采用子集合的一个不同的随机顺序
 - 在所有的迭代中有最大平滑因子值的子集合成为异常集

课程结束 感谢各位同学的支持!