## 第四章 数据预处理 (占整个过程的60%的工作量)

2023年7月30日 <sup>18:44</sup>

• 数据清洗、数据集成、转换、归约

## 1. 数据清洗

- a. 缺失值: 删除记录、数据插补 (平均数、中位数、众数、固定的常量、最邻近的值、回归拟合预测的值、已有函数算出的y值、拉格朗日插值法、牛顿插值法)、不处理
- b. 异常值: 删除、视为缺失值处理、平均值修正、不处理
- 2. 数据集成:将多个数据源合并在一个一致的数据存储位置 (比如数据 仓库)
  - a. 实体识别问题
    - i. 从不同数据源识别出现实世界的实体, 他的任务是统一不用源数据的 矛盾之处
      - 1) 同名异义:数据源A、B的同名属性ID描述的不同的实体
      - 2) 异名同义:属性名称不一样,但是描述的是同样的东西
      - 3) 单位不统一: 秒速一个实体时, 用的分别是国际单位和中国的传统计量单位
  - b. 冗余属性识别
    - i. 同一属性多次出现
    - ii. 同一属性命名不一致导致重复
      - 1) 先分析冗余属性, 检测后再将其删除。
      - 2) 用相关系数度量一个属性在多大程度上蕴含另一个属性 (数值型数据)
  - c. 数据变换 (规范化处理, 转成"适当的"形式)
  - d. 简单函数变换 (不具有正态分布—>正态分布的数据)
    - i. 平方、开放、取对数、差分运算 (非平稳序列-->平稳序列)
  - e. 规范化
    - i. 目的: 消除指标之间的量纲和取值范围差异的影响--将数据按照比列进 行缩放

## ii. 对于基于距离的挖掘算法很重要

- 1) 最小-最大规范化 (离差标准化)
- 2) 零-均值规范化(标准差规范化)--均值为0,标准差=1
- 3) 小数定标规范化
- f. 连续属性离散化 (连续属性—>分类属性)
  - i. 应用的算法: 分类算法 (ID3、apriori)
  - ii. 离散化的过程: 确定分类数, 如何将连续属性值映射到这些分类值
  - iii. 常用的离散化方法:等宽法、等频法 (人工) 、 (一维) 聚类
- g. 属性构造(构造新的指标)
- h. 小波变换:新型的信号分析手段
- 3. 数据规约
  - a. 属性归约
    - i. 合并属性
    - ii. **逐步向前选择**

直接删除不相关属性

- iii. 逐步向后删除。
- iv. 决策树归纳
  - v. 主成分分析 (PCA) (连续属性的数据降维)
- b. 数值归约:选择替代的、较小的数据来减少数据量
  - i. 直方图 (归到相应的值域)
  - ii. 聚类 (将对象划分为簇)
  - iii. 抽样 (用随机样本代表数据集-无放回/有放回简单随机抽样、聚类抽样、分层抽样),可以用中心极限定理来计算样本的大小
- c. 参数回归 (简单线性模型/对数线性模型)
- 4. python主要数据预处理函数

