面安電子科技大學

数据挖掘大作业



姓名	鲍超俊
学号	15020510059
指导老师	缑水萍

一、先验算法

1. 相关概念

关联规则可以描述成: 项集 \rightarrow 项集。项集 X出现的事务次数(亦称为support count)定义为:

$$\sigma(X) = |t_i| X \subseteq t_i, t_i \in T|$$

其中, t_i 表示某个事务, T表示事务的集合。

支持度

关联规则 $X \longrightarrow Y$ 的支持度:

$$s(X \longrightarrow Y) = rac{\sigma(X \cup Y)}{|T|}$$

支持度刻画了项集 $X \cup Y$ 的出现频次。

置信度

置信度定义如下:

$$s(X \longrightarrow Y) = rac{\sigma(X \cup Y)}{\sigma(X)}$$

2. 先验定理

定理1

如果一个项集是频繁的,那么其所有的子集也一定是频繁的。

定理2

如果一个项集是非频繁的,那么其所有的超集也一定是非频繁的。

3. 算法流程

输入

数据集合D, 支持度阈值 α

输出

最大的频繁 k 项集

伪代码

Algorithm 6.1 Frequent itemset generation of the Apriori algorithm.

```
1: k = 1.
 2: F_k = \{ i \mid i \in I \land \sigma(\{i\}) \geq N \times minsup \}. {Find all frequent 1-itemsets}
 3: repeat
       k = k + 1.
       C_k = \operatorname{apriori-gen}(F_{k-1}). {Generate candidate itemsets}
 5:
       for each transaction t \in T do
 6:
          C_t = \text{subset}(C_k, t). {Identify all candidates that belong to t}
 7:
 8:
          for each candidate itemset c \in C_t do
                                    {Increment support count}
 9:
             \sigma(c) = \sigma(c) + 1.
10:
          end for
       end for
11:
       F_k = \{ c \mid c \in C_k \land \sigma(c) \ge N \times minsup \}. \quad \{ \text{Extract the frequent $k$-itemsets} \}
13: until F_k = \emptyset
14: Result = \bigcup F_k.
```

二、程序说明

1. 工具包清单

numpy

2. 模块功能

Apriori 类

```
def __init__(self):
    self.freq_set = [] # 频繁项集
    return
```

```
def fit(self, database, threshold):
"""

计算最大频繁项集
:param database: 数据库
:param threshold: 阈值
:return:
"""
pass
```

```
def __concentrate__(self):
    """
    更新频繁项集
    :return:
    """
    pass
```

```
def __update_sup__(self):
    """
    更新支持度
    :return:
    """
    pass
```

```
def __cut__(self, threshold):
    """
    剪枝,删除支持度小于阈值的项集。
    :param threshold: 阈值
    :return:
    """
    pass
```

三、程序测试

1. 测试程序

2. 测试结果

```
/usr/local/bin/python3.6 /Users/Setsuna/Documents/GitRepo/Apriori/apriori.py {'面包', '牛奶'} 0.75

Process finished with exit code 0
```