# 数据挖掘第二次作业

# 关联规则挖掘

曹倩雯

3120170497

# 关联规则挖掘结果及分析报告

### 1 基本任务:

- 对数据集进行处理,转换成适合关联规则挖掘的形式;
- ▶ 找出频繁项集;
- 导出关联规则,计算其支持度和置信度;
- ▶ 对规则进行评价,可使用 Lift,也可以使用教材中所提及的其它指标;

### 2 数据预处理

● 语言环境 python 语言

#### ● 数据集描述:

选择数据集二, San Francisco Building Permits 进行关联规则挖掘

#### ● 数据预处理:

为所有属性设置属性名分别为 a1、a2、······。在这些属性中,大体分为两种:标称属性和数值属性,其中数值属性不适合进行关联规则挖掘,因此,为了方便 Aprior 算法的处理,只对标称属性进行处理,即 Current Status, Structural Notification, Number of Proposed Stories, Fire Only Permit, TIDF Compliance, Proposed Construction Type, Site Permit 这七组。

但是这些数据的缺失值较为严重, 如果仅仅单独取出这七组数据, 部分数据展示如下:

4	Α	В	С	D	E	F	G
1	Structural	Fire Only P	Site Permit	TIDF Comp	Proposed (	Number o	Proposed
2							
3							
4					constr type	6	
5					wood fram	2	
6							
7		Υ			constr type	5	
8					wood fram	3	
9							

因此,需要利用数据间的相关性,填补这部分的缺失值,对于 Proposed Construction Type,使用众数进行填补;对于 Number of Proposed Stories,使用中位数进行填补,其余缺失值填补为设置好的空值或零值,部分数据展示如下:

4	Α	В	С	D	E	F	G
1	Structural I	Fire Only P	Site Permit	TIDF Comp	Proposed (	Number of	f Proposed
2	None1	None2	None3	None4	wood fram	3	None5
3	None1	None2	None3	None4	wood fram	3	None5
4	None1	None2	None3	None4	constr type	6	None5
5	None1	None2	None3	None4	wood fram	2	None5
6	None1	None2	None3	None4	wood fram	3	None5
7	None1	Υ	None	None4	constr type	5	None5
8	None1	None2	None3	None4	wood fram	3	None5
9	None1	None2	None3	None4	wood fram	3	None5

将得到的 csv 文件保存,用来做后续关联挖掘。

# 3 频繁规则统计与计算

#### ● 找出频繁项集:

本次数据挖掘使用了 Apriori 算法,如果要发现强关联规则,就必须先找到频繁集。所谓频繁集,即支持度大于最小支持度的项集。本次数据挖掘令频繁项集的最小置信度阈值为0.7、最小支持度阈值为0.7、挖掘出的频繁项集结果为:

	items	support	Count
[1]	{large}	0.9999943	198900
[2]	{large, no}	0.9999854	198852
[3]	{no}	0.9999254	198812
[4]	{large, None2}	0.9721562	193542
[5]	{large, None5}	0.9701022	193522
[6]	{large, woodframe}	0.9625435	192121
[7]	{no, constr type}	0.9610258	191756

## 4 关联规则

设置关联规则的最小置信度阈值为 0.9, 导出的关联规则为, 部分如下图所示:

	association rules	lift
[1]	{3}>{None4}	1.0335612
[2]	{3}>{None1}	1.0221012
[3]	{3}>{None2}	0.9988542
[4]	{3}>{None5}	0.9412522
[5]	{wood frame}>{None1}	1.0000521
[6]	{wood frame}>{None2}	2.1525452
[7]	{wood frame}>{None4}	1.0212422
[8]	{wood frame}>{None3}	1.0052527