

### 算法 1: Apriori 关联规则

输入: 事务集

输出: 强关联规则

**k**←1;

所有的候选 k 项集←{项目|扫描事务集中每个事务, 找到不重复的项目};

// 支持度大于最小支持度的 k 项集就是频繁 k 项集

计算所有候选 k 项集中候选 k 项集的支持度, 得到频繁 k 项集;

**while** 有频繁 k 项集 **do**

// (1) 组合后元素个数为 k+1 (2) 重复的组合只保留一个

由所有频繁 k 项集两两组合得到候选 k+1 项集;

利用定理对候选 k+1 项集剪枝, 删掉所有不可能是频繁的项集

计算候选 k+1 项集中所有 k+1 项集的支持度, 得到所有频繁 k+1 项集;

**if** 没有频繁 k+1 项集为空 **then**

**break**;

**end if**

所有频繁 k 项集←所有频繁 k+1 项集;

**k**←k+1;

**end while**

依次获取频繁 k 项集的所有真子集, 生成关联规则

计算所有关联规则的置信度, 返回所有强关联规则

制表位把竖线做出来: <https://zhuanlan.zhihu.com/p/660791698>

### 算法 1: Kmeans 聚类分析

输入: 各个样本的坐标  $x^i$ , 簇的数量  $k$

输出: 聚好的各个类

**flag**  $\leftarrow$  True // 检测聚类中心是否发生变化

随机选择  $k$  个点的坐标作为初始聚类中心

**while** flag **do**

    计算每个样本到各个聚类中心的距离, 将其分配到最近聚类中心所在簇;

    忽略聚类中心, 重新计算各个簇的聚类中心;

**if** 聚类中心没有发生改变 **then**

        | **flag**  $\leftarrow$  False

**end if**

**end while**

**return** 聚好的各个类