目 录

[第1章 基于时序分析的协同过滤算法 1](#_Toc498020500)

[1.1 问题引入 1](#_Toc498020501)

[1.2 SeqBasedMF推荐算法描述 1](#_Toc498020502)

[1.3 核密度估计的引入(未完成) 1](#_Toc498020503)

[1.4 本章小结 1](#_Toc498020508)

# 基于时序分析的协同过滤算法

（说明）

## 问题定义

### 问题引入

伴随着互联网的发展，协同过滤算法是至今为止发展最为成熟、应用最为广泛的推荐算法。该算法的诞生标志着推荐系统的诞生【9】，也是本文的理论依据【16】。本文的推荐算法主要是基于用户与商品评分矩阵进行相应的计算处理，目的是对推荐系统中用户的评分行为进行预测。本文所指“用户”，即大用户，为可接入较高的电压等级，具备一定购电规模电力用户【17】。“商品”即电力能源，发生交易的前提是大用户直购电工作的开展。在电力体制中，大用户直购电是电厂和终端购电大用户之间通过直接交易的形式协定电量和购电价格，然后委托电网企业将协议电量由发电企业输配终端购电大用户，并另支付电网企业所承担的输配服务【18】。随着电力改革的推行，大用户可以直接与发电企业达成交易，电网企业不再是众多大用户的唯一售电方。发电企业面对的销售对象逐渐增加以及这样所产生的竞争效应，势必会大大提高电力生产技术和价格定位的灵活性。减少对电力市场的约束，让市场自动调节，使生产和消费双方获得双赢。

### 电力交易推荐系统拟解决问题

大用户通过自身需求与一个或者多个发电企业进行直接的自主选择交易，这种直购电模式在试点地区运营过一段时间后带来了一定的改革红利。电力交易推荐系统的最终目的是针对电力改革后对电力市场中要出现的新大用户推荐令其满意的发电企业。为电力市场中新出现的大用户推荐其满意的发电企业作为其要进行交易的候选对象。电力交易的推荐系统主要解决以下几个问题。

1. 为用户生成满意度较高的推荐列表

为用户生成推荐列表首先要获取用户偏好，要了解用户究竟想要什么。最好的办法是用户注册系统时就主动描述其偏好告知系统，但是这样存在三个不可行之处：首先，用户的偏好无法用当前的自然语言处理技术完全理解；其次，用户的偏好是不断产生变化的，总会产生新的变化，然而用户却不会经常在系统中更新他们的偏好；另外，有些偏好无法用语言来描述，以至于某些用户无法明确自己真实的偏好【16,19】。基于以上问题，用户的历史行为和偏好是推测用户未来行为和偏好的宝贵资料，利用这些数据可以巧妙的避开上述不可行之处，因此，大量的用户数据是推荐系统的重要元素，要从现有的数据中挖掘出用户不断变化的、难以表达和理解的偏好。如何准确把握用户的偏好是影响准确率（推荐系统的重要指标）的关键问题。

1. 评分矩阵数据稀疏性问题

众所周知，大部分的协同过滤推荐算法通过用户-物品评分矩阵进行基于用户相似度推荐或者基于物品相似度推荐，其中矩阵的评分数据对推荐算法的精确度有至关重要的作用。通过分析用户的购物行为以及用户对购买过的物品的评分进行相应的推荐，如果用户积极主动评分，则矩阵的每一行都会产生多个评分数据；如果用户并不积极主动评分，相应行便会缺失评分数据，导致数据稀疏。在本文的电力交易应用中，由于之前的电力交易模式，使企业用户与发电企业在之前的交易模式中一直被“强制”要求的交易关系对，无法确定企业用户对发电企业的评价信息，电力改革后，企业用户可以对发电企业自主进行选择，他们的选择必定是考虑到了自身的需求以及各方面属性，因此将他们与发电企业的交易次数设定为初始评分矩阵中的评分，用户越满意与其交易的发电企业，则交易次数就会相应增加，反之，则交易次数减少。因此将交易次数转化为大用户-发电企业矩阵中的评分是可行的。但是由于电力改革是刚刚启动的，并没有大量的用户与发电企业进行过直接交易，矩阵中相应的评分便会是缺失值。就产生了上述所描述的矩阵稀疏问题，针对本文拟解决问题产生的稀疏矩阵，我们提出了采用基于大用户需求属性相似度的方法进行评分的矩阵填充，确定评分矩阵中的缺失值，填充后的相对完整的矩阵再针对已有用户和新用户进行协同过滤推荐。

1. 新大用户进入系统的冷启动问题

**（冷启动问题的来源、分类、解决方案）**

而对于初始的网站或者纯做推荐系统的网站而言，用户数据并不是很多，可能会出现冷启动的问题（cold start）。在本文中，由于新用户加入到电力交易推荐系统中产生冷启动问题。新用户到来，我们并没有他们曾经的交易数据或者行为信息，从而无法提供相应的推荐给新用户。因此，本文针对新用户可以分为匿名用户和注册用户两类，匿名用户并未在该交易系统注册信息，只是随意浏览；新用户是指用户注册该交易系统，并填写相应的需求信息。针对这两种用户，需要不同方法产生推荐集。

### 问题描述

## 基于时序分析的用户社交关系选择

## 概率矩阵分解

## SeqBasedMF推荐算法

复杂度分析



## 本章小结

# 