

计算金融与仿真 课程论文

论文题目: 计算金融与仿真

学生姓名: 李晶晶 张璐 朱冯婧

指导老师: 邓志斌

- 1. 投资组合选择介绍
- 2. 模型建立

决策变量

$$x_i \in \{0, 1\}, \quad i = 1, 2, \dots, N$$

其中,

- $x_i = 1$ 表示选择资助第 i 个贷款对象;
- $x_i = 0$ 表示不选择。

参数说明

- *A*_i: 第 *i* 个贷款的金额;
- r_i : 第 i 个贷款的利率;
- P_i : 第 i 个贷款的违约概率;
- B: 总投资预算;
- R_{max} : 允许的最大违约风险;
- G_k : 第 k 个信用等级的贷款集合;
- α_k : 第 k 个信用等级的最大投资比例;
- m: 最多选择的贷款数量(Top-m)。

模型形式

$$\max_{x_i \in \{0,1\}} \sum_{i=1}^N x_i A_i \left[r_i (1 - P_i) - P_i \right]$$
s.t.
$$\sum_{i=1}^N x_i A_i \le B \quad (预算限制)$$

$$\sum_{i \in G_k} x_i A_i \le \alpha_k B, \quad \forall k \quad (信用等级比例约束)$$

$$\sum_{i=1}^N x_i A_i P_i \le R_{\max} \quad (风险控制)$$

$$\sum_{i=1}^N x_i \le m \quad (\text{Top-}m 选择)$$

$$\max_{x_i \in \{0,1\}} \sum_{i=1}^{N} x_i A_i [r_i (1-P_i) - P_i]$$
s.t.
$$\sum_{i=1}^{N} x_i A_i \leq B \quad (预算限制)$$

$$\sum_{i \in G_k} x_i A_i \leq \alpha_k B, \quad \forall k \quad (信用等级比例约束)$$

$$\sum_{i=1}^{N} x_i A_i P_i \leq R_{\max} \quad (期望风险控制)$$

$$\sum_{i=1}^{N} x_i \leq m \quad (\text{Top-}m 选择)$$

$$\sum_{i=1}^{N} x_i A_i \cdot \tilde{P}_i^{(s)} - \eta \leq \mathcal{M} z_s, \quad \forall s = 1, \dots, S \quad (\text{VaR 限制})$$

$$\sum_{s=1}^{S} z_s \leq (1-\beta) S$$

$$z_s \in \{0,1\}, \quad \eta \in \mathbb{R}$$

$$\max_{x_i \in \{0,1\}} \sum_{i=1}^{N} x_i A_i [r_i (1-P_i) - P_i]$$
s.t.
$$\sum_{i=1}^{N} x_i A_i \leq B \quad (预算限制)$$

$$\sum_{i \in G_k} x_i A_i \leq \alpha_k B, \quad \forall k \quad (信用等级比例约束)$$

$$\sum_{i=1}^{N} x_i A_i P_i \leq R_{\max} \quad (期望风险控制)$$

$$\sum_{i=1}^{N} x_i \leq m \quad (\text{Top-}m 选择)$$

$$\xi_s \geq \sum_{i=1}^{N} x_i A_i \cdot \tilde{P}_i^{(s)} - \eta, \quad \forall s = 1, \dots, S \quad (场景损失)$$

$$\eta + \frac{1}{S(1-\beta)} \sum_{s=1}^{S} \xi_s \leq \text{CVaR}_{\max} \quad (\text{CVaR 限制})$$

$$\xi_s \geq 0, \quad \eta \in \mathbb{R}$$

3. 算法设计

```
Algorithm 1: 启发式算法: 贷款组合优化(含 CVaR 控制)
```

```
Input: 贷款数据 \{A_i, r_i, P_i\}_{i=1}^N; 预算 B; Top-m 限制; CVaR 上限 CVaR<sub>max</sub>; 置信水平 \beta;
    模拟场景矩阵 \tilde{P}_i^{(s)} \in \{0,1\}^{S \times N}
    Output: 最优选择向量 x^* \in \{0,1\}^N
 1 x_{\text{best}} \leftarrow 0; ;
                                                                                                        // 初始为空解
 2 根据评分 score_i = A_i[r_i(1-P_i)-P_i] 降序排列贷款
 3 total\_budget \leftarrow 0, total\_selected \leftarrow 0, x_{current} \leftarrow 0
 4 foreach i in 排序后的贷款列表 do
        if total\_budget + A_i > B 或 total\_selected + 1 > m then
             continue;
        x_{\text{current}}[i] \leftarrow 1;
        total\_budget \leftarrow total\_budget + A_i;
        total\_selected \leftarrow total\_selected + 1;
10 if Feasible(x_{current}) then
        x_{\text{best}} \leftarrow x_{\text{current}};
12 Function Feasible (x):
        for s \leftarrow 1 to S do
13
          L_s \leftarrow \sum_{i=1}^N x_i A_i \cdot \tilde{P}_i^{(s)};
        \eta \leftarrow \beta 分位点的 {L_s};
15
        for s \leftarrow 1 to S do
         \xi_s \leftarrow \max(L_s - \eta, 0);
17
        \text{CVaR}_{\beta}(x) \leftarrow \eta + \frac{1}{S(1-\beta)} \sum_{s=1}^{S} \xi_s;
18
        return 是否满足 CVaR_{\beta}(x) \le CVaR_{max} 且满足其他约束;
```

案例研究

4.1. 数据集描述

20 return x_{best} ;

本研究使用的数据集来自 Lending Club 平台,原始数据由 Kaggle 网站公开提供¹。Lending Club 是美国最大的网络借贷平台之一,提供了详尽的个人借款申请及其还款情况的数据,广泛应用于学术界和工业界进行信贷风险评估、违约预测及投资组合优化等研究。

该数据集包含了从 2007 年至 2018 年的借款记录,共计数百万条样本。每条记录对应一笔贷款申请,涵盖了包括贷款金额、利率、借款人信用等级、债务收入比、贷款期限、还款状态、就业年限、收入、地址状态、房屋所有权、FICO 评分区间等在内的多维度信息。

在本研究中,我们主要筛选并保留以下变量用于建模分析:

• loan_amnt: 借款人申请的贷款金额,作为 A_i ;

- int_rate : 借款合同中约定的年利率,用于计算收益率 r_i ;
- grade: 借款人的信用等级 (A至G), 用于分组限制;
- loan_status: 实际贷款的还款状态(如 Fully Paid、Charged Off),用于推断违约情况;
- annual_inc: 借款人年收入;
- dti: 债务收入比,用于辅助风险刻画;
- term: 贷款期限 (如 36 months 或 60 months);
- emp_length: 借款人工作年限;
- addr state: 借款人所在州;
- fico_range_high, fico_range_low: 借款人 FICO 信用评分区间;

为了满足模型中对违约概率 P_i 的需求,我们将 "loan_status" 字段中状态为 "Charged Off" 的 贷款视为违约样本,其余如 "Fully Paid"、"Current" 等状态作为非违约样本,并基于历史频率法估算每一类贷款的违约概率。

此外,为模拟贷款违约的风险场景,我们以借款人的信用等级、FICO 评分和历史违约频率为依据,构建了 S 个 Monte Carlo 风险场景,用于后续 CVaR 优化模型的风险评估。

通过上述数据处理步骤,最终形成了一个结构规范、信息完备、适用于组合优化问题的数据集, 为后续实证分析与建模提供了坚实的数据基础。

参考文献

- [1] 彭桥, 肖尧, 杨宇茜, and 杨沛瑾. 中国新质生产力发展水平测度、动态演化与驱动因素研究. 软科学, 39(04):25-34, 2025. ISSN 1001-8409. doi: 10.13956/j.ss.1001-8409.2025.04.05. URL https://link.cnki.net/urlid/51.1268.g3.20241125.1056.010.
- [2] 王珏 and 王荣基. 新质生产力: 指标构建与时空演进. 西安财经大学学报, 37(1):31-47, 2024. doi: 10.19331/j.cnki.jxufe.20231124.001.
- [3] 李光勤 and 李梦娇. 中国省域新质生产力水平评价、空间格局及其演化特征. 经济地理, 44(8): 116–125, 2024. doi: 10.15957/j.cnki.jjdl.2024.08.014.
- [4] 曹东勃 and 蔡煜. 新质生产力指标体系构建研究. 上海财经大学学报, (4):50-62, 2024.
- [5] 张海, 王震, and 李秉远. 新质生产力发展水平、空间差异及动态演进. 统计与决策, (24):11–26, 2024. doi: 10.13546/j.cnki.tjyjc.2024.24.002.
- [6] 胡佳霖 and 徐俊. 中国新质生产力: 区域差距、动态演进与跃迁趋势. 统计与决策, (21):5–16, 2024. doi: 10.13546/j.cnki.tjyjc.2024.21.001.
- [7] 简新华 and 聂长飞. 中国新质生产力水平测度及省际现状的比较分析. 经济问题探索, (10): 3-20, 2024.
- [8] 冉戎, 花磊, 陈烨靖, and 夏艺嘉. 新质生产力发展潜力测度、时空差异及战略着力点研究. 重庆大学学报(社会科学版), 2024. doi: 10.11835/j.issn.1008-5831.jg.2024.10.002. URL https://link.cnki.net/urlid/50.1023.C.20241030.1300.006. 网络首发.
- [9] 颜克高, 王馨悦, and 吴心怡. 中国新质生产力发展的水平测度与区域差异研究. 湖南大学学报 (社会科学版), 39(1):10-21, 2025. doi: 10.16339/j.cnki.hdxbskb.2025.01.002.
- [10] 徐波, 王兆萍, 余乐山, and 刘柯. 新质生产力对资源配置效率的影响效应研究. 产业经济评论, (4):35-49, 2024. doi: 10.19313/j.cnki.cn10-1223/f.20240417.001.
- [11] 杨智晨,涂先青, and 王方方. 我国新质生产力发展的理论基础、时空特征及分异机理. 经济问 题探索,(1):50-66,2025.
- [12] 马大晋, 吴旭辉, and 张博文. 中国新质生产力发展水平区域评价与空间关联网络特征. 财经论 丛, pages 1–14, 2025. doi: 10.13762/j.cnki.cjlc.20250103.001. URL https://doi.org/10.13762/j.cnki.cjlc.20250103.001.
- [13] 程赛楠 and 冯珍. 数实融合对新质生产力的影响研究. 北京理工大学学报 (社会科学版), 26(6): 15-27, 2024. doi: 10.15918/j.jbitss1009-3370.2024.1491.
- [14] 张龙, 申瑛琦, and 张伟琦. 新质生产力的原创价值、统计测度与培育方向. 暨南学报 (哲学社会科学版), (11):126-144, 2024. doi: 10.11778/j.jnxb.20240975.
- [15] Younes Ataei, Amin Mahmoudi, Mohammad Reza Feylizadeh, and Deng-Feng Li. Ordinal Priority Approach (OPA) in Multiple Attribute Decision-Making. APPLIED SOFT COMPUT-ING, 86, January 2020. ISSN 1568-4946. doi: 10.1016/j.asoc.2019.105893.