

李展利

☎ (+86)156-2350-1965 · ✉ lizhanli@stu.zuel.edu.cn · 🏠 zhanli-li.github.io · 🌟 Zhanli-Li (170 stars+)

教育背景

中南财经政法大学 文澜学院 (荣誉学院) 数字经济 2023.9 - 2027.6

加权平均分: 93.73/100 专业排名: 2/80 奖学金: 2025 年国家奖学金

研究兴趣: LLM Agentic Training Deep Learning Causal Inference

学术论文

Zhanli Li, Huiwen Tian, Lvzhou Luo, Yixuan Cao, Ping Luo. *DeepRead: Document Structure-Aware Reasoning to Enhance Agentic Search*. *KDD 2026 (CCF-A)*, Under Review [First Author]

Zhanli Li, Yixuan Cao, Lvzhou Luo, Ping Luo. *Navigating Large-Scale Document Collections: MuDABench for Multi-Document Analytical QA*. *ACL 2026 Findings (CCF-A)* [First Author]

Zhanli Li, Zichao Yang. *ESG Rating Disagreement and Corporate Total Factor Productivity: Inference and Prediction*. *Finance Research Letters*, vol. 78, p. 107127, 2025. (中科院 Q1 Top, JCR Q1, IF: 6.9) [First Author]

科研经历

面向真实数据分析的 Agentic 训练[‡] 项目负责人 2026.3 - 至今

现有数据分析 benchmark 多依赖固定标准答案进行评测, 难以覆盖开放场景下 data agent 产生的非标准但高价值 insight, 从而系统性低估其真实能力。为此, 我们构建了大规模交互式数据湖环境, 支持 agent 在真实数据分布中自主探索; 并基于该环境, 在 24 张 A100 上训练 Qwen3.5-9B 作为 verifier agent, 对 data agent 生成的每条 insight 进行细粒度的正确性与价值验证。进一步地, 我们将训练后的 verifier 融入迭代式 agent harness, 形成“生成-验证-反馈”闭环, 在真实业务场景中产出许多高价值 insight。

▷ 入选中关村学院深澜计划, 预计投稿 ICLR 2026

DeepRead: 文档结构感知的 Agentic Search[†] 项目负责人 2025.10 - 2025.2

现有 Agentic Search 往往将长文档视为扁平 chunk 集合, 忽略文档原生的层级结构与顺序逻辑。我们提出 DeepRead: 一种结构感知的文档推理 Agent, 利用 OCR 保持版面结构保真, 构建段落级坐标, 并为 LLM 设计两类协同工具: Retrieve 与 ReadSection, 使得大模型涌现“locate-then-read”推理范式, 显著缓解传统检索的上下文碎片化问题。在四个覆盖多类型文档的基准上, DeepRead 相比 Search-o1 风格 Agentic Search 基线平均提升 10.3%。

▷ 提交至 KDD 2026 (CCF-A), 论文推文于小红书获得 130 余次收藏, 预印本被知名媒体新智元报道

MuDABench: 多文档分析问答基准与多 Agent 框架[†] 项目负责人 2025.4 - 2025.12

大规模文档集合蕴含丰富知识, 但在上千份长文档中实现可扩展的多文档分析问答仍具挑战。本项目基于远程监督与专家校验, 构建了当前规模最大的多文档分析问答基准之一 (80k+ 页文档、332 道分析型问题、4,964 结构化中间事实), 用于系统评测多文档检索、跨文档聚合与数值推理能力。实验显示, 标准检索服务在该设置下表现有限: 以 OpenAI File Search 为代表的基线最终准确率最高仅为较低水平; 我们提出的 Multi-Agent workflow 则将其显著提升。进一步误差分析表明, 主要瓶颈在于单文档信息抽取的稳定性与高精度定位。

▷ 发表于 ACL 2026 Findings (CCF-A)

基于 SHAP 的公司金融因果推断框架* 项目负责人 2024.9 - 2025.1

针对传统面板数据模型依赖线性假设、难以刻画复杂非线性动态的问题, 我们考虑了编码面板数据来提升模型的拟合能力, 同时保持统计因果推断上的解释性。我们构建了可解释建模框架并集成 Optuna 自动超参搜索, 在 TFP 预测任务上取得 $R^2 = 0.76$, 有效超越传统线性基线; 进一步使用 SHapley Additive exPlanations (SHAP) 对面板数据中的机制进行可追溯分析, 量化并分解 ESG 评级分歧对结果变量的非线性边际贡献, 从而揭示潜在因果路径。

▷ 发表于 Finance Research Letters (中科院 Q1 Top, JCR Q1, IF: 6.9), 清华大学因果推断研讨会优秀论文 (Top 3%)

[†] 代表在中国科学院计算技术研究所智能信息处理重点实验室 曹逸轩、罗平副教授指导下进行

[‡] 代表在北京大学 & 中关村学院 张文涛 助理教授指导下进行 * 在中南财经政法大学文澜学院 杨子超 助理教授指导下进行

实习经历

北京庖丁科技有限公司研究组 AI 技术研究实习生 2025.6 - 2026.2

导师: 罗平 曹逸轩 项目: 上下文检索在实际生产环境中的改进

依托公司先进自研闭源文档解析模型 PDFflux 并将结果嵌入商业级 RAG 系统 ChatDOC, 重点优化使用 Reranker 精排时面临的上下文缺失的痛点, 目前 ChatDOC 已经在多家顶级金融机构生产环境部署, 显著提升了业务效率。

技能与服务

编程语言: Python, C/C++, L^AT_EX, Markdown 工具: Docker, SSH, tmux, Ubuntu 英语: CET-4: 522 CET-6: 508

框架: ms-swift, vllm, verl, llamaindex, transformers, torch, sklearn, pandas, numpy 审稿: Finance Research Letters