# 华泰金工 | 华泰人工智能研究6周年回顾

华泰金融工程 华泰证券金融工程 2023-05-24 08:01 发表干上海



# 华泰金融工程



近年来,人工智能在量化投资领域已取得令人瞩目的成绩,同时也伴随诸多争议,机遇与挑战并存。2023年3月,ChatGPT的火爆出圈再一次将投资人的目光吸引到AI这一领域,大模型"涌现"所带来的惊喜令人充满期待。作为人工智能量化研究的先行者,华泰金工团队2017年6月1日以来陆续发布深度报告68篇,涵盖模型测试、因子挖掘、另类数据、对抗过拟合、生成对抗网络、综合六大主题。正值首篇研报发布6周年之际,我们对系列研究进行回顾,述往事,思来者。

### 目 录

01 华泰人工智能研究6周年回顾 系列研究大事记 模型测试主题 因子挖掘主题 另类数据主题 对抗过拟合主题 生成对抗网络主题 综合主题

#### 核心观点

# 华泰人工智能研究6周年回顾

近年来,人工智能在量化投资领域已取得令人瞩目的成绩,同时也伴随诸多争议,机遇与挑战并存。 2023年3月,ChatGPT的火爆出圈再一次将投资人的目光吸引到AI这一领域,大模型"涌现"所带来的惊喜令人充满期待。作为人工智能量化研究的先行者,华泰金工团队2017年6月1日以来陆续发布深度报告68篇,涵盖模型测试、因子挖掘、另类数据、对抗过拟合、生成对抗网络、综合六大主题。正值首篇研报发布6周年之际,我们对系列研究进行回顾,述往事,思来者。

## 模型测试主题

模型测试是系列早期侧重的主题。2017年我们测试广义线性模型、支持向量机、决策树、神经网络等模型的选股效果,发现随机森林、XGBoost这两类决策树集成模型较为适合多因子选股场景,兼具拟合能力强、稳定性好、训练效率高等优点。近期我们关注多任务学习在AI量化策略中的应用,测试多目标损失函数的不同融合方式对超额收益的影响,挖掘不同预测目标下的增量信息。

## 因子挖掘、另类数据主题

持续迭代的因子库是多因子模型长期运作的基石。2019年6月,我们展示遗传规划在量价选股因子挖掘中的详细流程,并且持续探索改进方案,近期将算法拓展至一致预期因子挖掘。2020年6月,我们构建全新的因子挖掘神经网络AlphaNet,实现端到端的因子自动挖掘和合成。2023年5月,我们关注GRU网络在端到端因子挖掘中的应用,对个股日间和日内不同频率的数据进行混频合成,挖掘出的因子在不同的股票池中都展现出优秀的选股能力。2020年起,我们借助NLP中的技术对新闻舆情、分析师研报等另类数据,挖掘增量Alpha。

# 对抗过拟合、生成对抗网络、综合主题

投资者对人工智能的质疑集中于过拟合和黑箱,我们提供丰富的工具加以应对。金融市场数据量有限,过拟合难以避免,生成对抗网络(GAN)可以生成以假乱真的"伪造"数据,有助于我们训练模型和理解市场。我们还探索特征选择、另类标签、因果推断、无监督学习在投资中的应用。近期我们学习九坤在Kaggle举办的量化投资大赛中的成功经验,总结量化AI"炼丹"中的技巧,提升模型收益。跟进GPT大语言模型对量化投资可能带来的影响,通过四则实例分析GPT对投研工作带来的效率提升。

# 华泰人工智能系列的初心

人工智能并不神秘。其本质是以数理模型为核心工具,结合控制论、认知心理学等学科的研究成果,最终由计算机模拟人类的感知、推理、学习、决策过程。人工智能并非万能。现实世界高度复杂,任何模型相对于整个世界都太过简单。世界时刻处于演化中,没有任何模型能长期有效,必须同步保持更新。华泰人工智能系列的愿景,是通过切实的研究与实践,澄清人们对人工智能的误解和偏见,帮助人们更清晰地认识人工智能的长处和局限,从而更合理、高效地将人工智能运用于投资。回顾过往68篇研究,我们秉持了这一份初心,也希望为读者带来了启发。

正文

# 01 华泰人工智能研究6周年回顾

近年来,人工智能在量化投资领域已取得令人瞩目的成绩,同时也伴随诸多争议,机遇与挑战并存。 2023年3月,ChatGPT的火爆出圈再一次将投资人的目光吸引到AI这一领域,大模型"涌现"所带来的惊喜令人充满期待。毫无疑问,AI研究已经展开了新的篇章。

作为人工智能量化研究的先行者,华泰金融工程团队自2017年6月1日以来陆续发布深度报告68篇,涵盖模型测试、因子挖掘、另类数据、对抗过拟合、生成对抗网络、综合六大主题。正值首篇研报发布6周年之际,对系列研究进行回顾,述往事,思来者。

#### 系列研究大事记

2017年6月1日,《人工智能1:人工智能选股框架及经典算法简介》发布,开启模型测试主题。

2017年10月10日,首场人工智能Python培训在北京举办。

2018年1月2日,首篇人工智能周报发布,每周跟踪人工智能选股策略表现。

2018年11月28日,《人工智能14:对抗过拟合:从时序交叉验证谈起》发布,开启对抗过拟合主题。

2019年6月10日,《人工智能21:基于遗传规划的选股因子挖掘》发布,开启因子挖掘主题。

2020年5月8日,《人工智能31:生成对抗网络GAN初探》发布,开启生成对抗网络主题。

2020年5月26日,《AI开辟量化新航线》专题路演上线华泰机构服务平台行知。

2020年6月14日,《人工智能32: AlphaNet: 因子挖掘神经网络》发布。

2020年10月22日,《人工智能37: 舆情因子和BERT情感分类模型》发布,开启另类数据主题。

2020年12月15日,交易机会评分数据上线华泰金融数据服务平台INSIGHT。

2021年4月13日, AlphaNet因子数据上线INSIGHT。

2021年9月27日,人工智能选股策略数据库上线行知。

2021年10月22日, AI炼金术第一期《左右互搏的"GAN"》上线行知。

2022年4月29日,研究所和宽邦科技、亚马逊云科技、朝阳永续、金融阶联合撰写的《2021年中国量化投资白皮书》正式发布,在呈现量化金融领域当前发展现状同时,从人工智能、另类数据、高频交易等方面展望量化投资未来前景。

2023年4月,《2022年中国量化投资白皮书》正式发布,首场发布会行知线上观看人数累计超过8000 人次。

图表1: 华泰人工智能系列研究大事记



资料来源: 华泰研究

#### 模型测试主题

模型测试是系列早期侧重的主题。多因子选股和机器学习在形式上匹配,是机器学习应用于量化投资的较好切入点。2017年,我们测试广义线性模型、支持向量机、决策树、神经网络等模型的选股效果,发现随机森林、XGBoost这两类决策树集成模型较为适合多因子选股场景,兼具拟合能力强、稳定性好、训练效率高等优点。

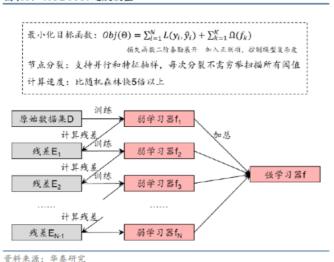
2022年我们关注深度学习研究热点——图神经网络。传统模型将股票视作互不相关的个体,而图神经网络可以学习股票间相互影响,为预测提供增量信息。我们构建的残差图注意力网络回测效果较好,并且与传统机器学习相关度低。近期我们关注多任务学习在AI量化策略中的应用,测试多目标损失函数的不同融合方式对超额收益的影响,挖掘不同预测目标下的增量信息。

图表2: 模型测试主题

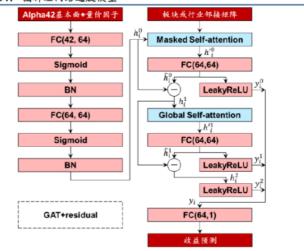
研报标题	发布日期
《人工智能 1:人工智能选股框架及经典算法简介》	2017-06-01
《人工智能 2:人工智能选股之广义线性模型》	2017-06-22
《人工智能 3:人工智能选股之支持向量机模型》	2017-08-04
《人工智能 4:人工智能选股之朴素贝叶斯模型》	2017-08-17
《人工智能 5:人工智能选股之随机森林模型》	2017-08-31
《人工智能 6:人工智能选股之 Boosting 模型》	2017-09-11
《人工智能 8:人工智能选股之全连接神经网络》	2017-11-23
《人工智能 9:人工智能选股之循环神经网络模型》	2017-11-24
《人工智能 11:人工智能选股之 Stacking 集成学习》	2018-05-03
《人工智能 15:人工智能选股之卷积神经网络》	2019-02-13
《人工智能 42:图神经网络选股与 Qlib 实践》	2021-02-21
《人工智能 43: 因子观点融入机器学习》	2021-03-11
《人工智能 55:图神经网络选股的进阶之路》	2022-04-11
《人工智能 60:量化如何追求模糊的正确:有序回归》	2022-10-11
《人工智能 67: AI 模型如何一箭多雕:多任务学习》	2023-05-06

资料来源:华泰研究

图表3: XGBoost 选股模型

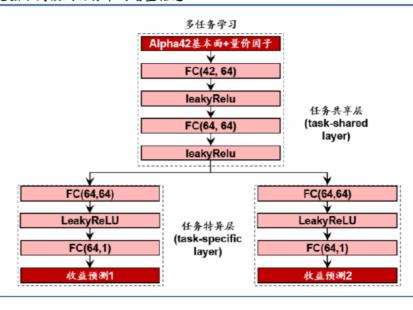


图表4: 图神经网络选股模型



资料来源, 华泰研究

图表5: 多任务学习挖掘不同预测目标下的增量信息



资料来源: 华泰研究

#### 因子挖掘主题

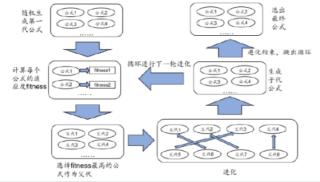
持续迭代的因子库是多因子模型长期运作的基石。2019年6月,我们展示遗传规划在量价选股因子挖掘中的详细流程,并持续探索改进方案,同时还将算法拓展至一致预期因子挖掘。2020年6月,我们构建全新的因子挖掘神经网络AlphaNet,实现端到端的因子自动挖掘和合成,随后从网络结构、特征、损失函数等方向加以改进,样本外跟踪表现出色。近期我们关注GRU网络在端到端因子挖掘中的应用,对个股日间和日内不同频率的数据进行混频合成,挖掘出的因子在不同的股票池中都展现出优秀的选股能力。基于GRU混频因子挖掘构建的周频中证500指数增强组合回测期内(2017-01-03~2023-04-28)年化超额收益率18.18%,信息比率3.29;周频中证1000指数增强组合回测期内(2017-01-03~2023-04-28)年化超额收益率28.93%,信息比率4.45。

图表6: 因子挖掘主题

研报标题	发布日期
《人工智能 21:基于遗传规划的选股因子挖掘》	2019-06-10
《人工智能 23:再探基于遗传规划的选股因子挖掘》	2019-08-07
《人工智能 26:遗传规划在 CTA 信号挖掘中的应用》	2019-11-25
《人工智能 28:基于量价的人工智能选股体系概览》	2020-02-18
《人工智能 32: AlphaNet: 因子挖掘神经网络》	2020-06-14
《人工智能 34:再探 AlphaNet:结构和特征优化》	2020-08-24
《人工智能 46: AlphaNet 改进:结构和损失函数》	2021-07-04
《人工智能 54:基于遗传规划的一致预期因子挖掘》	2022-04-07
《人工智能 58:分析师共同覆盖因子和图神经网络》	2022-07-07
《人工智能 61: 深挖分析师共同覆盖中的关联因子》	2022-10-26
《人工智能 68: 神经网络多频率因子挖掘模型》	2023-05-11

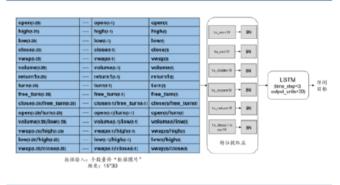
资料来源: 华泰研究

图表7: 遗传规划总体流程



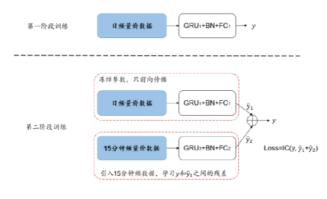
资料来源: 华泰研究

图表8: AlphaNet-v2 模型



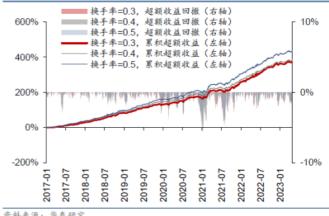
资料来源: 华泰研究

图表9: 基于参数冻结+残差预测的增量 GRU 学习模型



资料来源: 华泰研究

图表10: GRU-based 中证 1000 增强组合累积超额收益



資料来源: 华泰研究

# 另类数据主题

基于基本面、行情等结构化数据构建的常规因子面临拥挤困境,另类数据或成为破局关键。2020年起,我们借助自然语言处理、注意力机制等深度学习技术,尝试从海量分析师研报、新闻舆情文本中发掘微言大义,构建分析师研报情感、FADT BERT等选股因子及策略。

图表11: 另类数据主题

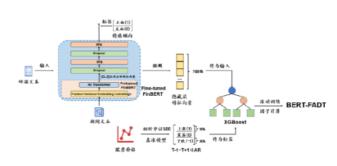
研报标题	发布日期
《人工智能 37: 與情因子和 BERT 情感分类模型》	2020-10-22
《人工智能 41:基于 BERT 的分析师研报情感因子》	2021-01-18
《人工智能 51:文本 PEAD 选股策略》	2022-01-07
《人工智能 56:新闻舆情分析的 HAN 网络选股》	2022-04-23
《人工智能 57:文本 FADT 选股》	2022-07-01
《人工智能 62:NLP 综述,勾勒 AI 语义理解的轨迹》	2022-10-27
《人工智能 63: 再探文本 FADT 选股》	2022-10-28
the left is true. By the same is	

资料来源: 华泰研究

图表12: 基于 BERT 的分析师研报情感因子构建流程



图表13: Forecast\_adjust\_txt\_bert 因子构建流程



资料来源: 华泰研究

# 对抗过拟合主题

投资者对人工智能的质疑集中于过拟合和黑箱,我们提供丰富的工具加以应对:时序交叉验证相比传统 交叉验证方法更适用于金融时序数据; 重采样技术基于真实数据构建"平行世界", 检验策略参数过拟合 概率;组合对称交叉验证(CSCV)是更为简单易行的过拟合检验流程;SHAP、ICE、SDT等模型可解 释性工具能够揭示机器学习的"思考"过程。

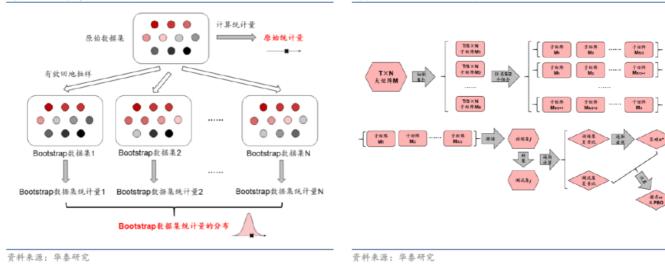
图表14: 对抗过拟合主题

研报标题	发布日期
《人工智能 14:对抗过拟合:从时序交叉验证谈起》	2018-11-28
《人工智能 16:再论时序交叉验证对抗过拟合》	2019-02-18
《人工智能 19: 偶然中的必然: 重采样技术检验过拟合》	2019-04-22
《人工智能 20:必然中的偶然:机器学习中的随机数》	2019-04-29
《人工智能 22:基于 CSCV 框架的回测过拟合概率》	2019-06-17
《人工智能 27: 揭开机器学习模型的"黑箱"》	2020-02-06

资料来源: 华泰研究

图表15: 重采样检验过拟合流程

#### 图表16: CSCV 检验过拟合流程



# 生成对抗网络主题

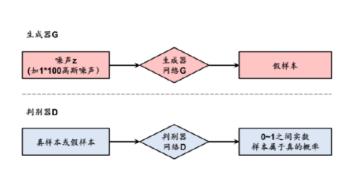
金融市场数据量有限,过拟合难以避免,生成对抗网络(GAN)可以生成假数据,有助于我们训练模型和理解市场。GAN通过判别器和生成器的"左右互搏",实现海量数据模拟。从最初的GAN单资产生成出发,我们测试WGAN、RGAN、DCGAN、SinGAN等变式,并将功能拓展至多资产生成和宏观指标生成,最终应用于资产配置、策略调参等实践场景。

图表17: 生成对抗网络主题

发布日期
2019-09-02
2019-11-17
2020-05-08
2020-08-27
2020-09-22
2020-11-23
2021-04-13
2021-04-19
2021-08-04
2021-10-12
2021-10-24
2021-11-09

资料来源: 华泰研究

图表18: GAN 原理



資料来源: 华泰研究

图表19: WGAN 生成上证指数价格序列



资料来源: Wind, 华泰研究

#### 综合主题

我们还探索特征选择、另类标签、因果推断、无监督学习在投资中的应用。《人工智能52:神经网络组合优化初探》(2022-01-09)中,我们将组合优化融入神经网络,打通因子生成、多因子合成、组合优化这三个量化投资的重要步骤,实现端到端的量化投资全流程。《人工智能53:揭秘微软AI量化研究》(2022-01-12)中,我们透过微软亚洲研究院AI量化研究,展望行业发展六大趋势。《人工智能64:九坤Kaggle量化大赛有哪些启示》(2023-01-20)中,我们学习九坤在Kaggle举办的量化投资大赛中的成功经验,总结量化AI"炼丹"中的技巧,提升模型收益。

2023年3月ChatGPT火爆出圈后,我们也思考GPT与量化投资结合的方式。虽然量化投资行业短期内可能难以直接受益于GPT模型;但长期看,如同人脑各区域分工明确但相互联系,现有量化投资预测模型可与各类大模型耦合扩展功能;算法升级和规模扩大后,量化模型可能涌现出预期之外的能力,值得量化从业者期待。此外GPT能大幅提升投研效率,我们通过量化分析、网页抓取、文字摘要及行情复盘四个案例展示了GPT在投研工作中的可能应用场景,GPT均有不俗的表现。

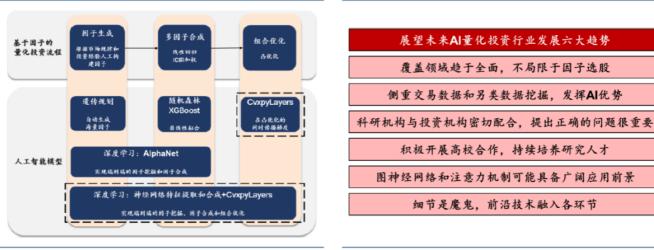
图表20: 综合主题

图表20: 综合主题	
研报标题	发布日期
《人工智能 7:人工智能选股之 Python 实战》	2017-09-19
《人工智能 10:宏观周期指标应用于随机森林选股》	2018-03-20
《人工智能 12:人工智能选股之特征选择》	2018-07-25
《人工智能 13:人工智能选股之损失函数的改进》	2018-08-02
《人工智能 17:人工智能选股之数据标注方法实证》	2019-03-13
《人工智能 18: 机器学习选股模型的调仓频率实证》	2019-04-09
《人工智能 29:提升超额收益:另类标签和集成学习》	2020-03-19
《人工智能 30: 从关联到逻辑: 因果推断初探》	2020-04-24
《人工智能 33: 数据模式探索:无监督学习案例》	2020-07-02
《人工智能 39: 周频量价选股模型的组合优化实证》	2020-12-21
《人工智能 40:微软 AI 量化投资平台 Qlib 体验》	2020-12-22
《人工智能 52:神经网络组合优化初探》	2022-01-09
《人工智能 53: 揭秘微软 AI 量化研究》	2022-01-12
《人工智能 59:强化学习初探与 DQN 择时》	2022-07-21
《人工智能 64: 九坤 Kaggle 量化大赛有哪些启示》	2023-01-30
《人工智能 65:GPT+量化投资=?》	2023-03-24
《人工智能 66:面向投资研究行业的 GPT 使用指南》	2023-04-26

资料来源: 华泰研究

图表21: 组合构建融入神经网络实现端到端的量化投资全流程

图表22: 透过微软 AI 量化研究展望行业发展六大趋势



资料来源: 华泰研究

资料来源: 华泰研究

图表23: 九坤 Kaggle 量化大赛带来的启示

特征工程:引入均值因子

损失函数:引入CCC损失

交叉验证: 时序交叉验证调参

模型集成: 等权集成各类模型

资料来源: 华泰研究

#### 结语

人工智能并不神秘。其本质是以数理模型为核心工具,结合控制论、认知心理学等学科的研究成果,最 终由计算机模拟人类的感知、推理、学习、决策过程。

人工智能并非万能。现实世界高度复杂,任何模型相对于整个世界都太过简单。世界时刻处于演化中, 没有任何模型能长期有效,需要同步保持更新。

人工智能机遇与挑战并存。AI技术在量化行业的使用已是如火如荼,GPU、平台、算法枕戈待旦,但究竟是"人工智能"还是"人肉智能"争议不断,一遇回撤便喜提热搜。

正如我们在系列开篇研报里所写,华泰人工智能系列的愿景,是通过切实的研究与实践,澄清人们对人工智能的误解和偏见,帮助人们更清晰地认识人工智能的长处和局限,从而更合理、高效地将人工智能运用于投资。回顾过往68篇研究,我们秉持了这一份初心,也希望为读者带来了启发。

6年白驹过隙,AI技术发展如奔腾大河时不我待,希望我们能与读者共同见证AI的未来,未来已来。

# 风险提示:

人工智能挖掘市场规律是对历史的总结,市场规律在未来可能失效。人工智能技术存在过拟合风险。

# 相关研报

研报:《华泰人工智能研究6周年回顾》2023年5月22日

林晓明 S0570516010001 | BPY421

陈 烨 S0570521110001

李子钰 S0570519110003 | BRV743 何 康 S0570520080004 | BRB318 王晨宇 S0570522010001 | BTM049

陈 伟 S0570121070169