基于KNN算法的A股量化交易策略

◆ 冼

摘要:运用机器学习KNN算法,筛选了11个因子,利用历史指标以及对应的涨跌情况训练模型, 使用前一天指标预测当前交易日个股的涨跌情况。以沪深300成分股票作为标的,当预测上涨概率大于 给定阈值时买入股票,并设置止盈与止损点,作为卖出时机。以历史数据回测,结果表明:综合年化收 益率、收益波动率、最大回撤等指标分析, KNN模型表现较好, 年化收益率比原来提高了11.6%, 且波 动率较小,即取得该收益率的偶然性及可能面临的的最大亏损较小,表示基于KNN算法的A股量化交易 策略性能好。

关键词: KNN算法; 量化交易策略; 机器学习

DOI:10.16457/j.cnki.hbhjjlw.2020.01.105 一、前言

如今信息科技发展迅速,以智能化、数字化为标志的技术创 新呈现出广泛应用、深度融合的特征。现代金融行业就是这些信 息技术极具挑战性和价值的应用场景,其中最具市场前景的就是 股票预测, 合理运用这些信息技术, 进行股票市场的研究和预测, 必然将给金融领域带来新机遇, 更带动新一轮经济的腾飞。

机器学习算法作为重要的数据分析方法,相比于传统数据分 析方法, 其可以处理更多的输入信息, 能够考虑的信息面更全, 信息量更大,可以达到的效果上限更高。本文主要使用机器学习 算法中的 KNN 进行股票市场的研究和预测,并对投资策略进行性 能测试。

二、KNN 算法

KNN 是一种常用的监督学习方法,它的基本思想是"近朱 者赤, 近墨者黑", 其工作机制非常简单: 给定测试样本, 基于 某种距离度量找出训练集中与其最靠近的 k 个训练样本, 然后基 于这些邻居的信息来进行预测。在分类任务中可使用投票法,即 选择这 k 个样本中出现最多的类别标记作为预测结果; 在回归任 务中时使用平均法,即将 k 个样本的实值输出标记平均值作为预 测结果;还可基于距离远近进行加权平均或加权投票,距离越近 的样本权重越大门。

三、仓位管理

在投资领域,交易择时和风险控制是同等重要的两大模块 [2]。 KNN 算法解决了交易择时的问题,而马科维茨投资组合则在通过 仓位配比来实现风险控制。

本文以沪深 300 指数的成分股票作为股票池, 在每个回测交 易日预测各个股的涨跌情况,建立了如下的交易策略:

- (1)选取上涨概率最大的五支个股进行买人,上涨概率越大, 买人资金越多,但一个交易日内使用的资金不能超过可用资金的5%。
 - (2) 卖出下跌概率大于给定阈值的个股。
- (3)在持仓过程中, 若持有的个股股价触及止盈或止损点, 卖出股票。

四、结果分析

回测利用了 2017 年 1 月 1 日至 2019 年 1 月 1 日的沪深 300 (指数9.4为了提高策略的性能。力基添加指标作为新的参数ris基ng House. All rights reserved.

中包括4个反应短期营运能力的财务指标,5个反映大众投资态 度的情绪因子,以及2个测量股价是否超出正常分布范围的动 量因子。

- (一)收益率。基于KNN算法的投资策略年化收益率为6.8%, 而基准年化收益率为 -4.8%。可见策略的年化收益率比原来提高 了 11.6%, 策略的表现较好。
- (二)波动率。波动率是金融研究领域关注的重要指标, 它直接反映了金融资产或金融指数的收益率的变异程度, 也是对 未来收益所面对的风险和不确定性的一种度量間。收益波动率为 15.8%, 表明取得该收益率的偶然性较小。
- (三)最大回撤。最大回撤则用来显示买入产品后可能出现 的最坏情况。投资者可能面临的的最大亏损为 26.3%。
- (四)阿尔法系数与贝塔系数。阿尔法系数是投资的绝对 回报和按照贝塔系数计算的预期回报之间的差额。由于阿尔法为 8.4%, 即大于零, 表示股票价格可能被低估, 建议买入。

贝塔系数为0.62。无法通过分散投资来减低的风险被称为系 统风险, 贝塔系数就是衡量股票投资系统风险的指标。贝塔系数 小于1,表示投资的系统风险比较低。

(五)夏普比率。夏普比率的绝对值为0.21,小于1,其投 资机会"质量"较低,投资者以1单位风险换取更低的回报期望。

五、结语

随着神经网络理论日趋成熟,它凭借自身对噪声数据的高 承受力、非线性映射能力、泛化能力、自学习自适应能力等优点 称为股票预测的首选。它不需要建立复杂的关系式和数学模型, 从而可以克服时间序列模型在预测上的局限。同时, 也能避免 人为因素的影响,这使得神经网络应用于股票预测领域,有一定 新的发展空间。本文运用机器学习中的 KNN 算法进行中国 A 股 量化交易策略的研究,分析结果发现年化收益率比原始提高了 11.6%, 波动率较小为 15.8%, 表明取得该收益率的偶然性较小, 阿尔法系数、贝塔系数、夏普比率等指标均表示策略性能较好。

参考文献

[1] 周志华. 机器学习 [M]. 北京:清华大学出版社,2016.

[2] 王艳荣. 长记忆波动率的模型研究与实证分析 [D]. 西北农林科技大

[3] 赵鹏飞. 沪深 300 股票指数收益波动率度量研究 [D]. 中国青年政治 学院,2015.

(作者单位:华南师范大学数学科学学院)