## 上海交通大学 & Binquant 高频量化材料1

## 高频交易收益预测研究

问题背景: 高频交易一般指金融领域高频率的自动化交易。高频交易有如下特点: 指令完全由电脑发送、系统由专用的软硬件组成、交易指令直接发送至交易所、高速处理大量订单的自动化交易。利用人眼无法检测到的市场条件, 高频交易可以在几分之一秒内发现盈利潜力, 因此具有较大的研究价值。除此之外, 高频交易对整体市场而言也具有好处。高频交易使得买卖价差显著降低,导致市场更有效率; 而且,高频交易创造了高流动性,从而缓解了市场碎片化;再者,高频交易由于订单数量大,可以协助价格发现和价格形成过程。

限价订单簿与逐笔交易是证券交易的重要组成部分。它体现了市场上证券的即时供需情况和市场中的买卖信息,其中隐含了投资者向市场传递的不同预期,促使投资者根据市场预期调整自己的交易策略,推动证券价格向新的方向移动。市场交易的信息通过(待)成交量和价格的方式体现,从而影响证券价格形成和发现。

常见的订单簿会显示即时买卖各五个价格,即同一时间可以看到5个买盘价格和5个卖盘价格,分别为:买一、买二、买三、买四、买五;卖一、卖二、卖三、卖四、卖五;其中未成交的最低卖价就是卖一,次低卖价是卖二,未成交的最高买价就是买一,次高买价是买二,其余类推。每个买盘价格和卖盘价格下都有对应的待成交量。下单成交先基于价格优先后基于时间优先排序。例如某证券的最新报价:

- 卖二 (ask price 2) 10.02元
- 卖一 (ask price 2) 10.01元
- 买一 (bid price 1) 10.00元
- 买二 (bid price 2) 9.99元

考虑买入的情况,当报价高于卖一,即高于10.01元的任何价位,就可即时成交,成交价是10.01元。如果报价是9.99元,那么就得排在其他报价9.99元买入的投资者之后,等到即价格跌至9.99元且队列前方的所有报价被成交完,之前下的单才有机会成交。

## 数据和任务:

Filegetter库提供了Binance与OKEx主流币种期货合约从2022年3月1日之后的逐笔交易与委托信息(Trades Quotes),时间粒度不固定,一般在100ms以下。附件数据中各字段说明如下:

请根据业务背景知识和附件中的数据信息,建立数学模型,对收益进行预测。

表 1: Orderbook 字段说明

ts	时间
bp1, bp2, bp3, bp4, bp5	买方一到五档价格
sp1, sp2, sp3, sp4, sp5	卖方一到五档价格
bv1, bv2, bv3, bv4, bv5	买方一到五档待成交量
sv1, sv2, sv3, sv4, sv5	卖方一到五档待成交量

表 2: Trades字段说明

ts	时间
р	成交价格
v	成交量
sign(v)	主动成交方向

**问题1**: 请使用t时刻构建因子,对股指期货t到t+15秒的收益进行建模预测。你可以使用<mark>一档</mark>的待成交量的买卖压差即bv1-sv1作为因子,也可以自行构造其他因子。收益的计算方式为买一和卖一均值的对数,在t+2时刻和t时刻的差值:

$$\ln \left( \frac{\mathrm{bp1} + \mathrm{sp1}}{2} \right) \Big|_{t+15} - \ln \left( \frac{\mathrm{bp1} + \mathrm{sp1}}{2} \right) \Big|_{t}$$

请使用已有数据,合理划分测试集和训练集,训练你的模型,并给出模型的误差分析。误差分析至少需包括: 1.模型在测试集上的预测效果(以Pearson Corr描述,定义见公式); 2.测试集中预测收益在99.9%以上和0.1%以下对应的真实收益的样本均值、样本标准差等样本分布信息。

Pearson R:

$$R = \frac{Cov(f_i, y_i)}{\sigma_{f_i}\sigma_{y_i}} \tag{1}$$

其中 $y_i$ 为真实值, $f_i$ 为预测值, $\bar{y}$ 是样本均值, $\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} y_i$ 。

问题2: 在问题1的基础上,研究除了一档待成交量(或其他你选择的因子)外,多档待成交量对收益预测的影响。进一步引入多档待成交量,改进你的模型。对比改进前后的模型预测效果,并测试当预测收益的时间长度不同时,pearson R的变化规律。

问题3: 时间序列动量效应指证券若在历史一段时间内获得较好(差)收益则未来其仍能继续获得显著高(低)收益的现象。时间序列反转效应是指证券若在历史一段时间内获得较好(差)收益则未来其收益会显著变差(好)。投资者可以依据这一规律对股票的未来收益进行预测,构建动量和反转策略。构建策略的关键之一是探索如何选取历史时间窗口的长短。尝试构建日内

(即因子的构建和预测所用的数据均为同一天)动量/反转因子,在t时刻用t-k到t时段的数据预测当日t到t+15秒的收益。探索时间窗口的长短即参数k的取值对预测效果的影响。并分析动量因子和反转因子的最优时间窗口长短是否有所不同。

问题4:请进一步改进你的预测模型。例如,你可以从订单薄随时间的变化、主动买入卖出交易量等信息中提取别的因子,或者更高阶次的因子组合。对比改进前后的模型预测效果。并对模型进行解释和讨论。

数据详见相关notebook操作