金融建模投资逻辑

及热点分析

廖文辉 广金量化工作室

目录

- 1) 金融建模投资背景
- 2) 金融建模投资知识储备
- 3 投资逻辑及模型构建流程
- 4 金融建模投资热点分析



1. 金融建模投资背景

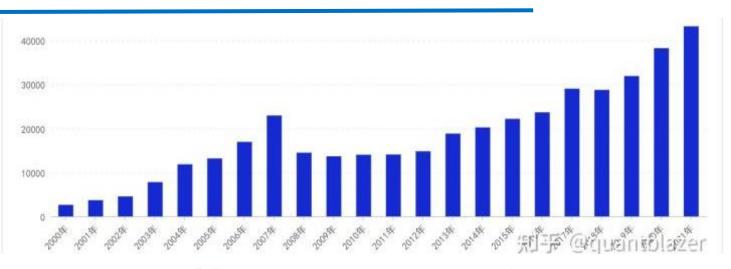
金融建模投资背景

2004			2018			2021			
公司	AUM	分类	公司	AUM	分类	公司	AUM	分类	更新日期
Caxton Associates	115	主动	Bridgewater Associates	1328	量化	Bridgewater Associates	1501	量化	2021/12/31
GLG Partners	110	主动	AQR	837	量化	Quantative Management Associates	1192	量化	2021/12/31
Citi Alternative Investments	99	主动	Man Group	591	量化+主动	Man Group	935	量化+	2021/6/30
Farallon Capital Management	99	主动	Renaissance Technologies	570	量化	Magellan Financial Group	821	主动	2021/9/30
Citadel Advisors	95	主动为主	Two Sigma	388	量化	Blackstone Alternative Asset Management	790	另类	2021/6/30
Angelo, Gordon&Co	90	主动	Millenium Mgmt	353	量化	AQR Capital Management	700	量化	2021/3/31
Vega Asset Mgmt	85	主动	Elliott Management	350	主动	Marshall Wace	597	量化	2021/10/10
Andor Capital Mgmt	83	主动	Marshall Wace	348	量化	Renaissance Technologies	589	量化	2021/11/30
Aoros Fund Mgmt	83	主动	Davidson Kempner Capital Mgmt	314	主动	Two Sigma Investments	580	量化	2021/3/31
Bridgewater Associates	81	量化	Baupost Group	310	主动	BlackRock	560	主动+ 量化	2021/9/30

全球对冲基金资管规模排名,桥水从第十 到第一,2018年量化 基金占据主流地位。



金融建模投资背景



全球对冲基金管理规模最近十年持续稳定增长,2021年底突破4万亿美元。



2015年,伊世顿公司操纵股指期货非法利

截至2020年,中国有量化基金 13465只,规模合计6999.87亿元 分别占私募基金总只数和总规模的 26.2%和18.9%, 较2019年分别 增长26.2%和66.5%。2020年量 化基金新备案规模318.69亿元 同比增长365.0%。而中信证券研 报显示,中国量化管理规模在 2021Q2突破万亿元。



金融建模投资定义

什么是量化投资

"通过信息和个人判断 (using information and judgement)来管理资产为基本面投资或者传统投资,如果遵循固定规则,由计算机模型产生投资决策则可被视为数量化投资。"

——Fabozzi 《Chanllenges in Quantitative Equity Management》



量化投资的发展历程





统计套利



商品交易顾问 (CTA)



算法交易



因子选股

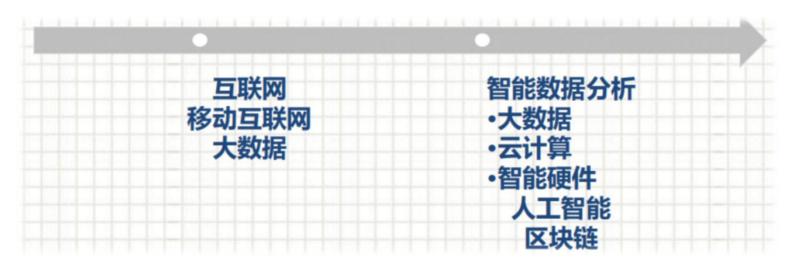


我是模型先生,不想进行基本面分析,模型的优势之一是可以降低风险。 而依靠个 人判断选股,你可能一夜暴富,也可能在第二天又输得精光。——詹姆斯·西蒙斯

2. 金融建模投资知识储备

金融建模投资知识储备

FinTech是FinancialTechnology(即金融科技)的缩写,指金融和信息技术的融合型产业。和"互联网金融"相比,FinTech是范围更大的概念。应用的技术不仅仅是互联网/移动互联网,大数据、智能数据分析、人工智能、区块链的前沿技术均是FinTech的应用基础。



获取信息的现代科技手段都是金融建模投资需要储备的知识。



3. 投资逻辑及模型构建流程

量化投资的逻辑



区块链的分布式记账可以帮助解决人性的信用问题

量化投资的逻辑一

何为模型?处理金融信息的思维模式,数学为解读其的科学语言!需要强调:很多金融现象,特别在投资领域,不同于自然科学!

金融建模投资追求的更多是一种概率成功!

量化投资的逻辑二

市场量价类数据

交易所市场价格、成交量等

日内订单簿

数据科技改变时代

基本面数据

上市公司公告

数千万条记录

财务报告数据

500万条时间序列

研究报告

100-200万条

另类数据

个股新闻

数千万条记录

商品相关数据

20万条

宏观数据

35万条

产业相关数据

140万条

个股指标数据

10万条

物流数据

50万条

电商数据

数万条

供应链数据

十万条

持续增长中……

近年来,在数据的获取量上, 投资领域有跳跃性的发展,大数 据加持,获取超额收益!

量化投资的逻辑三

程序赚了

程序最终也要抢夺

技术面流派

原来赚的钱

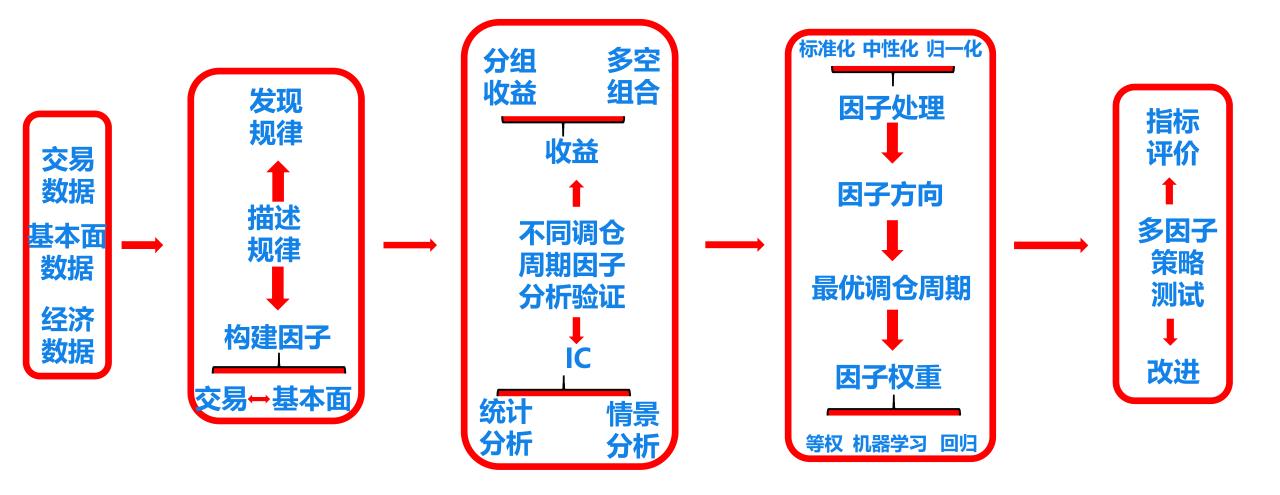
基本面流派

原来赚的钱

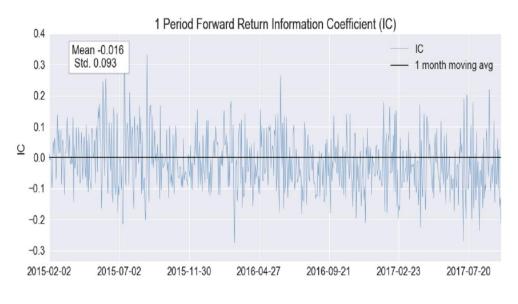


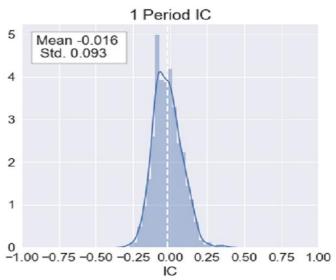
克服人性的弱点,发扬机器信息处理的优势!

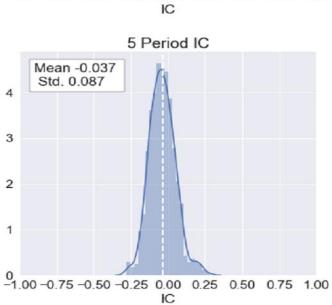
多因子策略构造流程

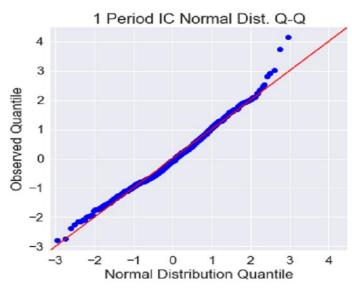


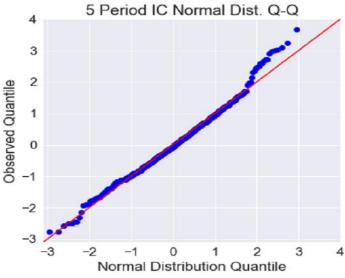
因子IC分析

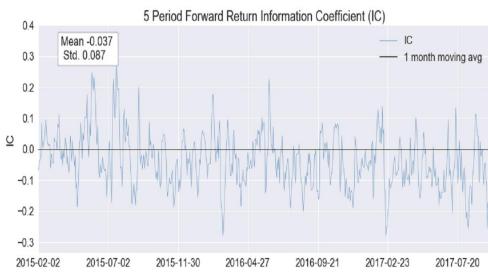




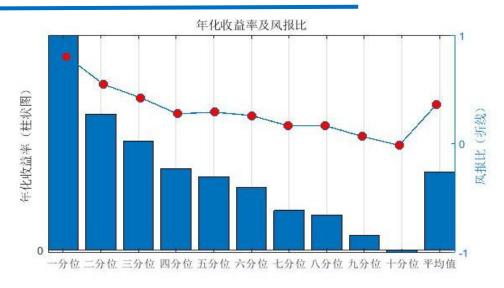


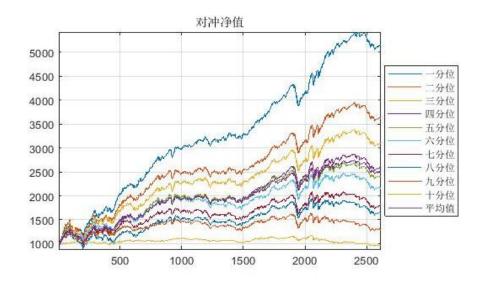


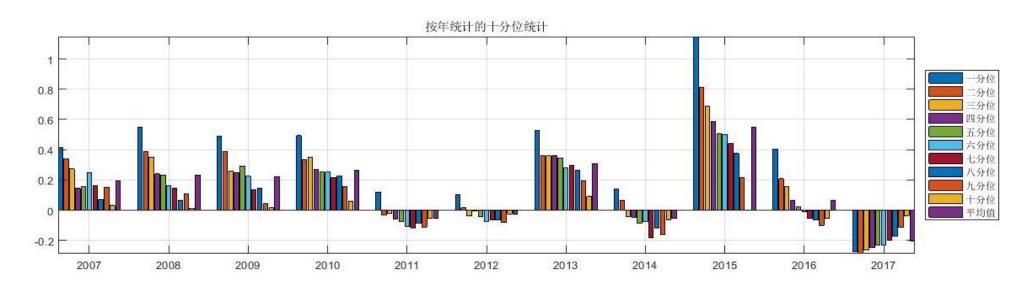




市值因子敏感性分析







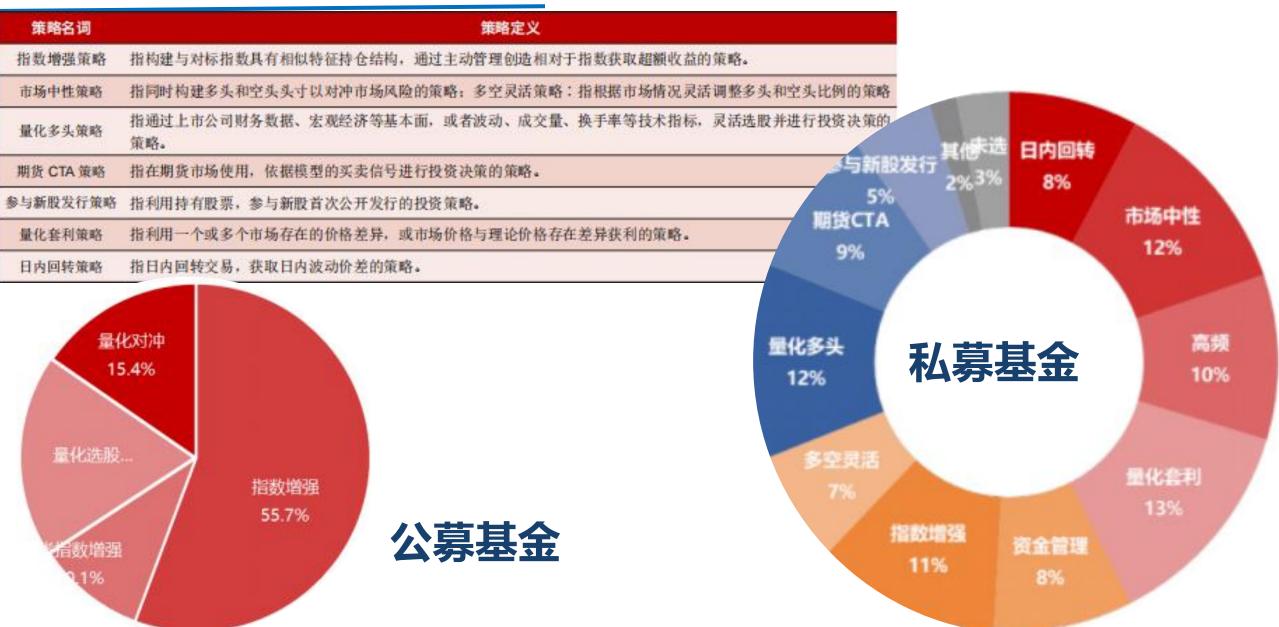
量化平台回测

```
UQER I
                                                                                                                                        ₫ Juqer_697F2...
  Notebook8 2 ● 运行中
                                                                                                                       保存 全部停止 重启 另存为lib
   策略▼
    1 import pandas as pd
    2 import numpy as np
    3 from CAL.PyCAL import *
    4 import statsmodels.api as sm
    5 cal = Calendar('China.SSE')
                                              # 回测起始时间
    6 start = '2014-01-01'
                                              # 回测结束时间
    7 end = '2017-10-01'
    8 universe = DynamicUniverse('A')
                                          # 证券池,支持股票和基金、期货
    9 benchmark = 'HS300'
                                              # 策略参考基准
                                               # 'd'表示使用日频率回测, 'm'表示使用分钟频率回测
   10 freq = 'd'
   11 refresh_rate = 10
                                              # 执行handle data的时间间隔
   12
   13 accounts = {
           'fantasy_account': AccountConfig(account_type='security', capital_base=10000000)
   15 }
   16
   17 def initialize(context):
                                               # 初始化策略运行环境
   18
   19
                                               # 核心策略逻辑
   20 def handle data(context):
          account = context.get_account('fantasy_account')
          security = context.get_universe('stock')
   23
          current=context.current_date.strftime('%Y-%m-%d') # 获取执行日日期
          yesterdaystr59 = cal.advanceDate(current,Period('-60B'))
   25
          yesterdaystr = cal.advanceDate(current,Period('-1B'))
          yesterdaystr10 = cal.advanceDate(current,Period('-10B'))
          stock_close1 = DataAPI.MktEqudAdjGet(secID=security,beginDate=yesterdaystr59,endDate=yesterdaystr,field=u"tradeDate,secID,closePrice",pandas="1")
          stock_close = pd.pivot_table(stock_close1,index='tradeDate',columns='secID',values='closePrice')
          stock_close_yesterday = stock_close.ix[-1,:].dropna(axis=0)
          stock close before = stock close.ix[0,:].dropna(axis=0)
          fanzhuan = ((stock_close_yesterday/stock_close_before)-1).dropna(axis=0)
          stock_LCAP = DataAPI.MktStockFactorsOneDayGet(tradeDate=yesterdaystr,secID=security,field=u"secID,LCAP",pandas="1")
          zhiliang = pd.Series(list(stock_LCAP['LCAP']),index=stock_LCAP['secID'])
          stock_data = DataAPI.MktEqudGet(secID=security,beginDate=yesterdaystr10,endDate=yesterdaystr,field=u"secID,tradeDate,chgPct",pandas="1")
          stk pct = pd.pivot table(stock data,index='tradeDate',columns='secID',values='chgPct')
          stock_close2 = stock_close.ix[np.where(stock_close.index==str(yesterdaystr10))[0][0]:np.where(stock_close.index==str(yesterdaystr))[0][0]+1,:]
   37
          jialiang = (stock_close2.corrwith(stk_pct)).dropna(axis=0)
          dt = yesterdaystr.strftime('%Y%m%d')
```

黑色线为Benchmark上证指数,蓝色线为策略收益率

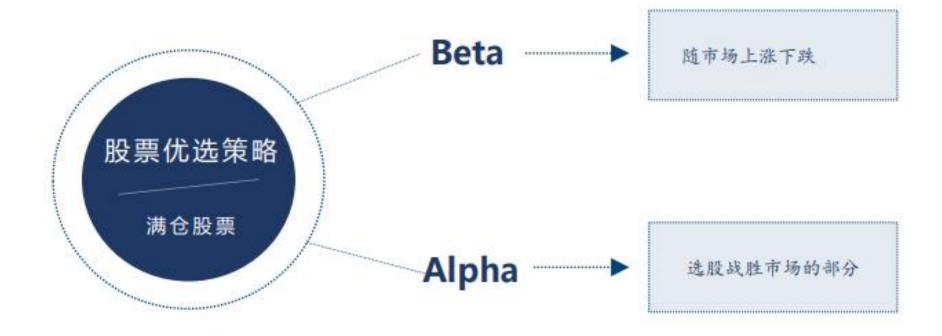
4. 金融建模投资热点分析

金融建模投资热点分析



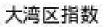
指数增强

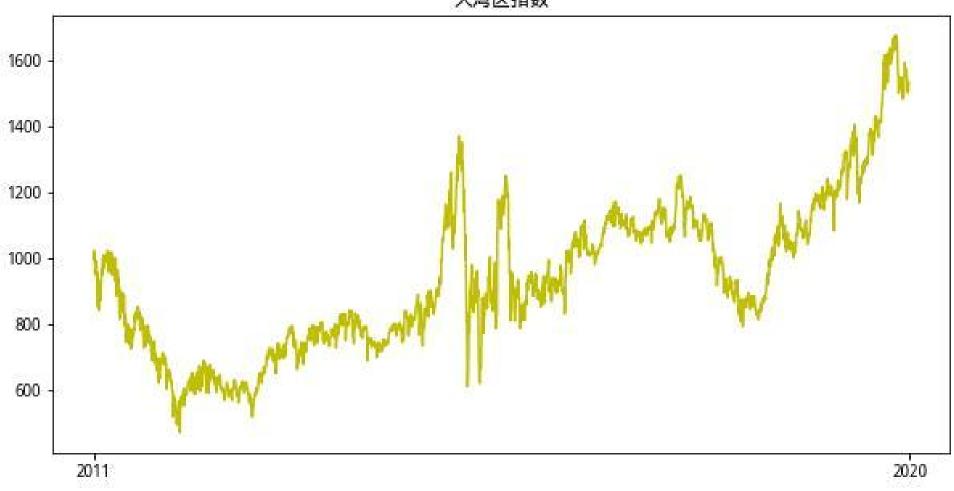
通过量化多策略疊加构建因子组合,对个股的预期超额收益进行预测,由此筛选出不同期限下一篮子优质的股票,在长期中追求绝对收益,并通过保持分散度降低组合风险。<u>与指数增强策略不同的是取消对于个别指数的锚定,允许持仓组合按照alpha预期高低调整</u>一篮子股票的风格。





指数增强







股票投研流程:超额收益叠加

"流水线"式股票投研流程,使每个环节的超额收益实现叠加:

囚子挖掘・根据

- 人脑对投资逻辑的认知
- 深度学习自动挖掘
- 以量价因子为主,结合基本面和另类数据

选股模型

- 根据因子的绩效和相关性 , 以非线性组合为主
- 已实现以下预测方法:
 - 树类模型
 - 神经网络模型
 - 各类深度学习模型

风险模型

精准控制多种风格因子暴露,最大化股票组合的预期收益风险比

算法交易/T0

凭借多年高频交易的经验,
 不断优化交易算法/T0交易

投资管理

- 根据市场状况,前瞻性地部署相应的策略;
- 通过风险模型的设定, 化解"不可控风险"。

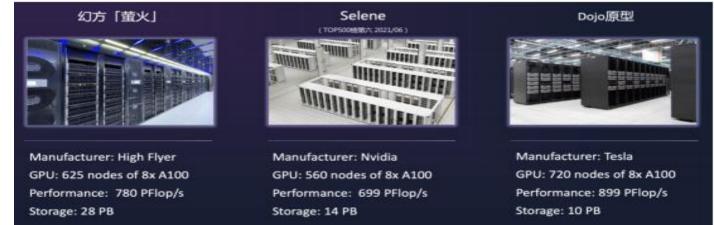
因子挖掘:每月更新10%的因子

量价因子	基本面因子	新型另类因子
传统量价因子 因子	・ 财务报表 ・一致预期 ・量价结合	新闻舆情数据行业市场数据网站搜索数据等

- 方式
- 覆盖人工公式化因子挖掘、遗传算法自动公式化挖掘、深度学习自动挖掘。
- 不断壮大因子研究团队,努力实现对量价、基本面及另类数据等主要因子研究领域的覆盖;
- 有效因子数量已超十万个,并且*每月增加或更新10%的因子*,以保证因子的及时性和有效性。

行业前沿:人工智能,高频,另类数据

区域	时间	布局				
	2013年	桥水基金建立人工智能团队				
	2017年5月	Citadel雇佣微软人工智能首席科学家、IEEEFellow邓力				
海外	2018年5月	卡耐基梅隆大学Manuela Veloso教授在2018年5月加入摩根大通				
	2018年8月	DE Shaw集团在2018年聘请盛顿大学教授Pedro Domingos作为公司新成立的机器学习团队的负责人。				
	2021年6月	Alexander Davidovich加入阿布扎比投资局数据分析及人工智能团队。				
	时间	布局				
	2016年	嘉实基金成立了人工智能投资研究中心				
国内 —	2017年	华夏基金与微软亚洲研究院开展战略合作研究				
MIN —	2017年	国寿资产成立了智能投资部				
	2017年	泰康资产上线智能投研深度学习分析平台				
	2020年	幻方上线"萤火一号"Al Lab 量化实验室, 2021升级为"萤火虫二号"				



高频基本逻辑:追涨杀跌

策略简介:

- 1. 计算基础因子
- 每根k线结束计算一个zscore因子值,因子值 = (最新一根k线的收盘价 过去3天所有k线收盘价的均值)/过去3天所有k线收盘价的标准差;
- 2. 计算因子值分位数
- 每根k线结束计算一个因子分位数值,因子分位数值 = (最新一个zscore因子值 过去三天所有zscore因子值的最小值)/(过去三天所有zscore因子值的最大值-过去三天所有zscore因子值的最小值)
- 3.资金分配逻辑:

每次开仓前获取所有交易对过去30天的价格序列,计算他们的波动率倒数,按照波动率倒数来分配资金权重;

2.4开平仓信号:

当持仓等于0时,如果因子分位数大于0.9,策略开多;当持仓等于0时,如果因子分位数小于0.1,策略开空;当持仓大于0时,如果因子分位数小于0.5,策略平多;当持仓小于0时,如果因子分位数大于0.5,策略平空;

高频基本逻辑:追涨杀跌

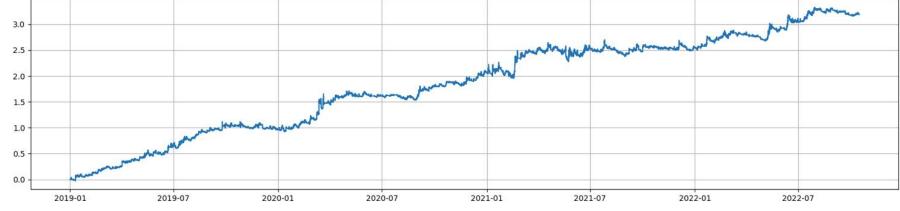
策略回测结果:

回测时间段:2019年1月1日~2022年10月16日星期日

交易成本: 手续费 万分之五

回测曲线:





上图为BTCUSDT,ETHUSDT,BNBUSDT三个品种,下图为三个品种叠加结果

应用场景:另类数据

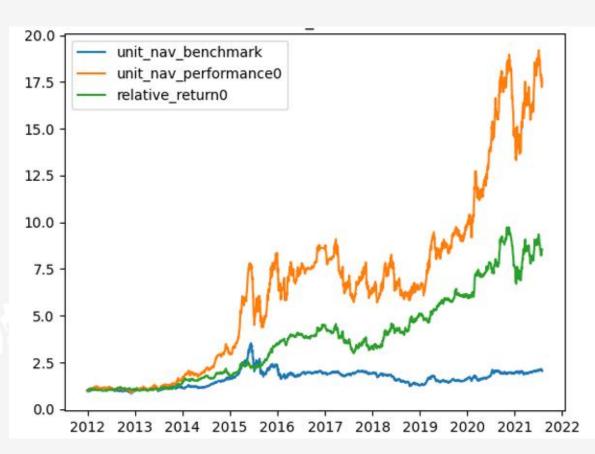
美团点评-W[03690]港股实时行情_同花顺财经

老虎证券 同花顺 东方财富 254.000 港元 +8.200 (+3.34%) 2020/10/06 11:38:01 36秒前更新 (北京时间) 恒指:23961.900(+0.82%) 292.840 今开 247.00 昨收 245.80 232.216 最高 256.00 171.598 最低 245.80 110.976 成交量 922.62万 50.356 市盈率 568.35 2020/10 2019/10 每股收益 0.45 5日 1月 1年 分时 总市值 1.49万亿



NO.1 多因子策略:事件驱动型





将多个信号有机结合在一起,即可选出相应的投资组合,通过回测观察 样本内外的表现

NO.2 期权量化投资策略:网格化交易

策略简介: 以卖出认沽合约策略为核心构建

合约选择因子:①5-40天期限合约;②虚值4%以上或者满足月收益率3%;③隐含波动率开平仓时机因子:①合约剩余价值与剩余天数比例;②虚值度(变成实值或变成深度虚值)保证金开仓风险率不高于40%,换算实际杠杆大约在2-3倍(注:期权是非线性杠杆)



谢谢聆听