# 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

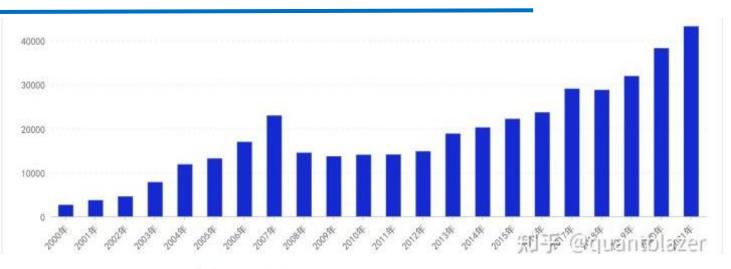
## 金融建模投资背景

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

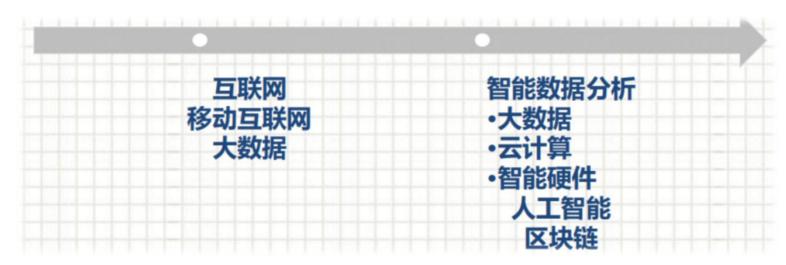


我是模型先生,不想进行基本面分析,模型的优势之一是可以降低风险。 而依靠个 人判断选股,你可能一夜暴富,也可能在第二天又输得精光。——詹姆斯·西蒙斯

# 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

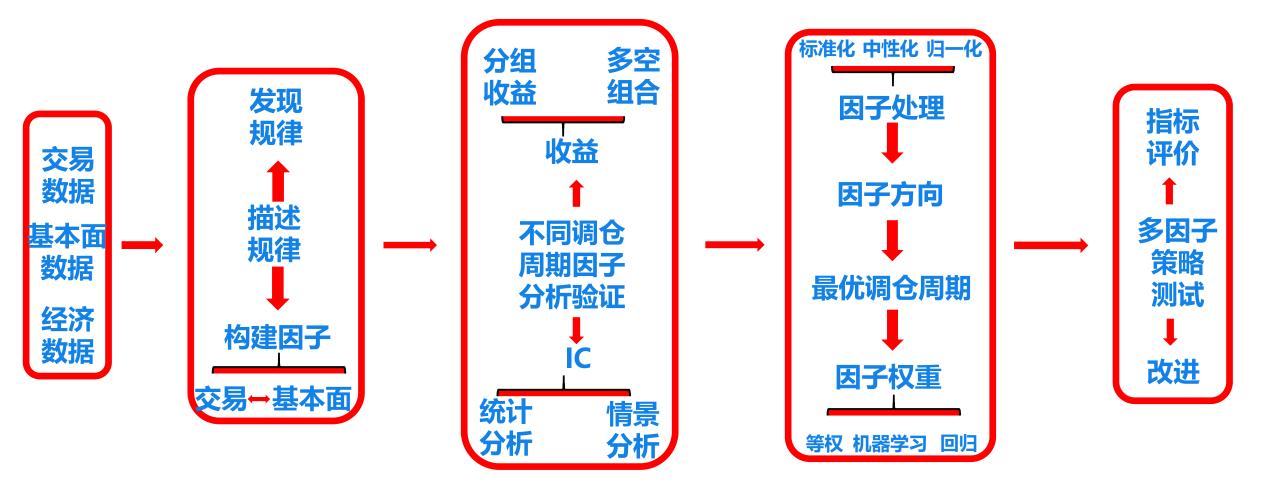
基本面流派

原来赚的钱

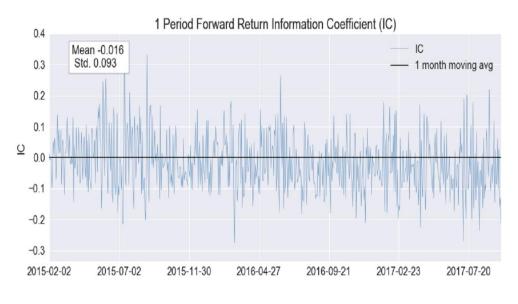


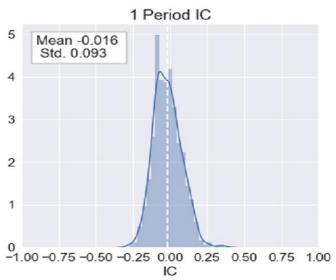
克服人性的弱点,发扬机器信息处理的优势!

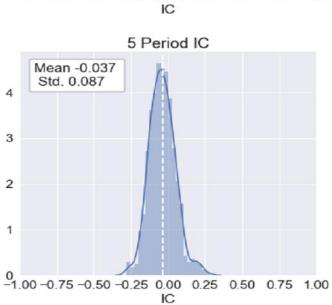
# 多因子策略构造流程

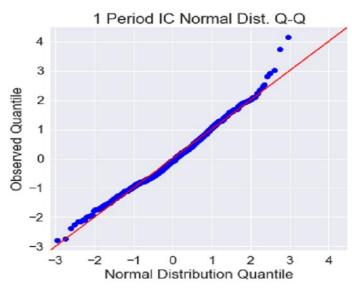


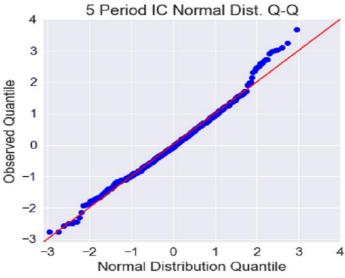
## 因子IC分析

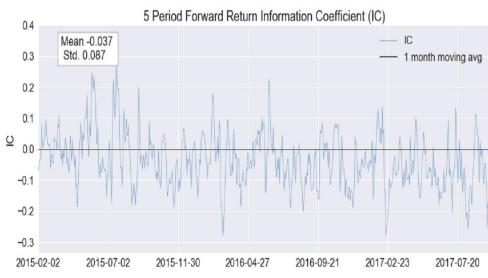




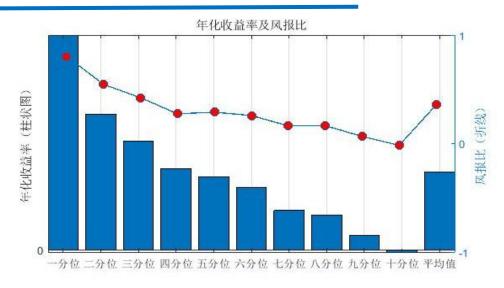


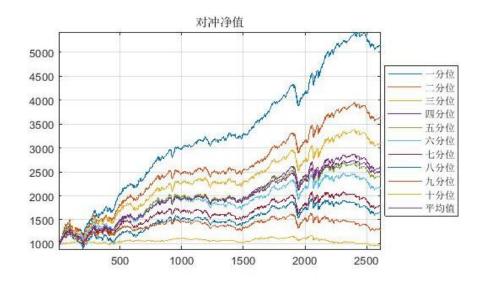


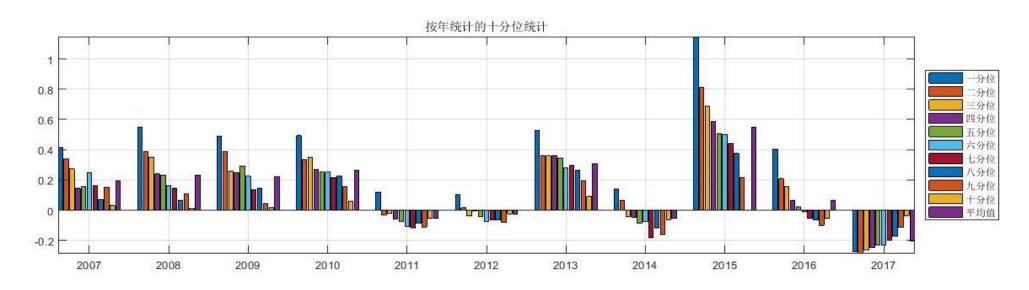




# 市值因子敏感性分析







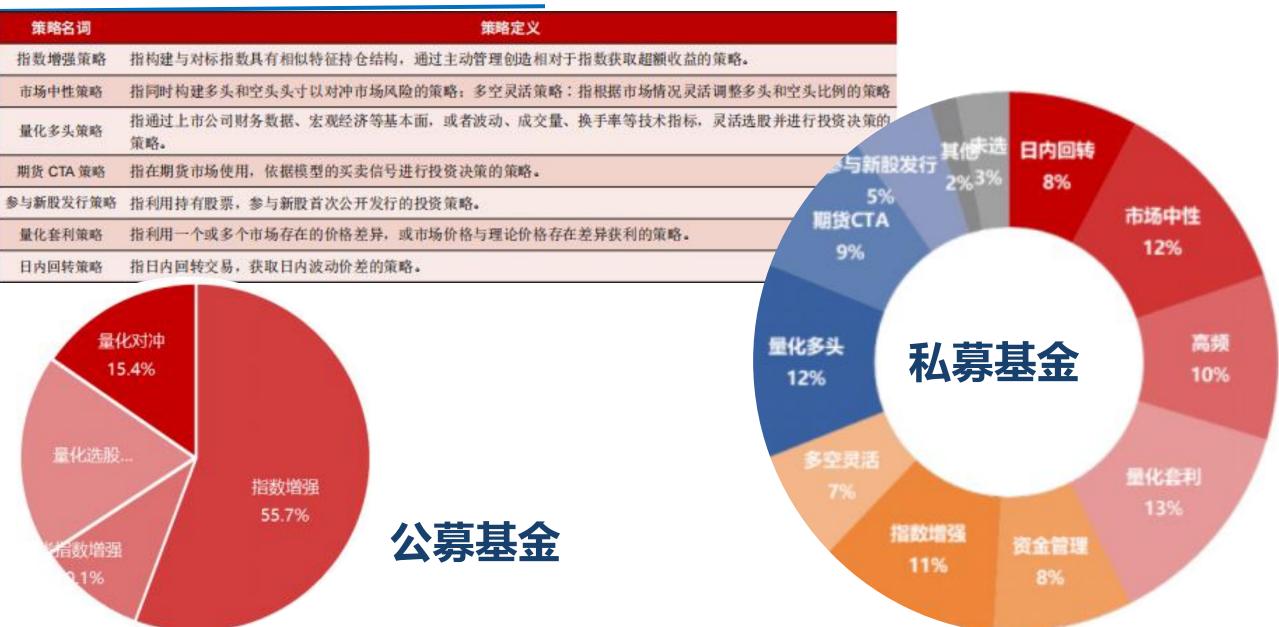
## 量化平台回测

```
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

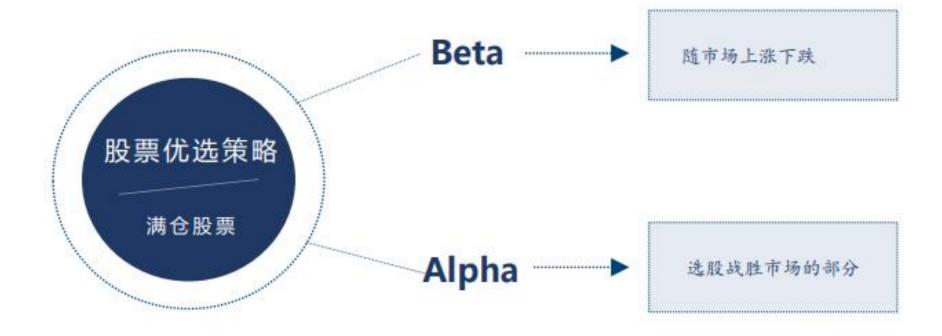
# 4. 金融建模投资热点分析

## 金融建模投资热点分析



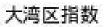
## 指数增强

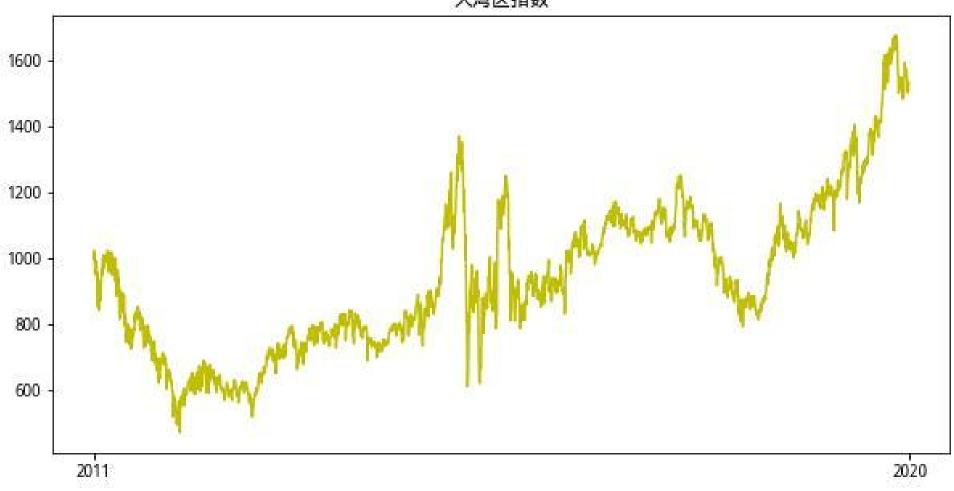
通过量化多策略疊加构建因子组合,对个股的预期超额收益进行预测,由此筛选出不同期限下一篮子优质的股票,在长期中追求绝对收益,并通过保持分散度降低组合风险。<u>与指数增强策略不同的是取消对于个别指数的锚定,允许持仓组合按照alpha预期高低调整</u>一篮子股票的风格。





#### 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"。

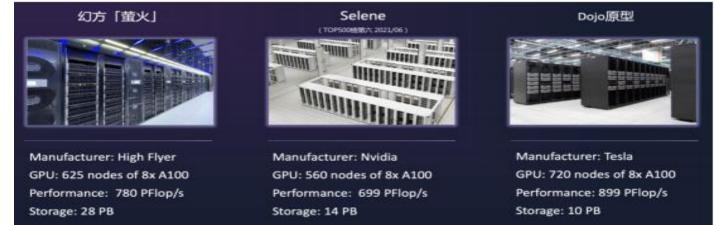
#### 因子挖掘:每月更新10%的因子

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

- 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雇佣徽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

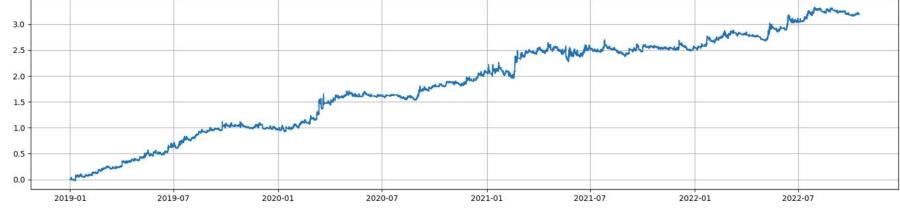
策略回测结果:

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

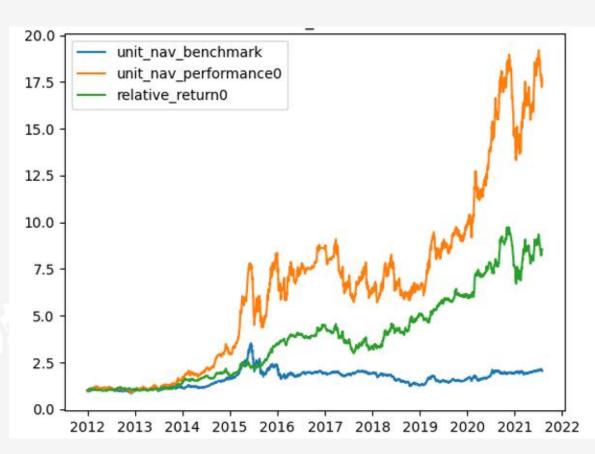
#### 美团点评-W[03690]港股实时行情\_同花顺财经

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