

因子研究之分组法.第27讲



字数 4,611 阅读需 12分钟

"欢迎来到量化小学"

▲ 加入"量化小学"校友圈儿提问交流

投资全球更要投资自己

详细内容请在wifi环境下观看视频

<本期课程4909字,视频16分48秒,请合理安排学习时间>

n

我的

来自特辑









内容阅读

大家好,欢迎来到量化小学。

今天我们继续来讲因子研究,介绍一个最基本的方法,也就是**分组法**。主要是两部分内容,首先,我们再一次理清因子研究的步骤,然后讲一讲最基本的分组法或者是分层的方法。



Alpha策略选股的一般策略

首先因子研究有这么几个大的步骤。我们的目标是在选股空间内,通过一种横向的比较,来挑选做多或者做空的目标,英文叫cross-sectional study。比如说在中证500的空间以内,哪些是好股票,哪些是坏股票。那怎么来做呢?会通过一系列的因子来描述每只股票的特征。



解放你的投资动手能力

最近更新

【学业总结】量化学习的脉络梳理,以及 继续学习提高的路径

2019-04-12更新

进阶研究: 集成学习和深度学习. 第31讲 2019-03-28更新









结合前面讲过的内容,这里面有风险因子,包括行业市值等,也有一些是我们即将寻找的 阿尔法因子,也就是对未来的收益率具有一定的预测能力的因子。那么涉及到因子,又分 **单因子、多因子组合**两个步骤。

我们首先是研究单个因子,它需要对未来一段时间的股票的相对表现有一定区分能力,例 如说前面我们讲到了一个股票的市盈率,或者一个股票的成长性等等。

有了单个因子之后,在选股之前,我们还要把单个因子组合起来,**用一个线性或者非线性的组合来对股票做一个总体的评价**。这就好比决定大学录取哪个学生的时候,你不能光看他的数学成绩,也不能光看外语成绩,要把很多的性质给综合起来,挑选一个总分最高的一个学生,这也就是多因子模型的概念。当然,这里面可以有线性的组合,也可以有非线性的组合,在后面都会有所涉及。

Alpha策略选股的一般流程

- 1. 在选股空间内横向比较(cross-sectional),挑选做多、做空目标
- 2. 用一系列的因子 (factors) 来描述每只股票的特征
- 3. 单个因子: 一般而言, 对股票未来一段时间的相对表现有区分能力
- 4. 多因子模型:单个因子的线性组合或者非线性组合
- 5. 选股:按照多因子模型的排名或者预测、结合风险模型、构建组合





5: 02

0

对股票未来的收益率或者未来的排名有了一个认识之后,就可以最终进入到选股和交易的步骤。所以从大的角度来说,我们单因子研究,然后多因子研究,再过渡到组合构建,最

后是交易执行,这可以说是阿尔法选股策略的基本的业务流程。

分组法: 单因子研究的基本方法

因子研究最基本的方法,就是我们今天要讲的分组法。它分为几大步骤,目的还是比较显然的。首先,你要在每一期,比如说每个每天或者每周或者每月,对选股空间的所有股票计算一个因子值。以市盈率为例,它的市盈率究竟是10倍、20倍还是30倍,要计算一下。

第二,要对因子值进行加工。以市盈率为例,它有时候会有一些比较极端的情况,说一个公司不赚钱,它的市盈率是负的;或者一个公司市盈率非常高等等,因此就需要进行一些去极值的处理,否则会影响你比较的效果。还可能会需要把极端的值进行一些标准化或者归一化的处理。

具体的方法在我们课后推荐的材料里面都有,是华泰证券的一篇关于多因子的报告。怎么样做标准化,怎么样做归一化,它都有详细的步骤解说,其实跟我们前面讲过的那些正态分布、标准差都很有关系,大家可以具体地去看。我们量化小学的目的也是给大家一个提纲挈领的讲解,先知道我们要去干什么,然后你再去看那些数学公式就会变得比较简单。

所以第二步是对因子进行加工,**去极值、标准化、归一化**,就像炒菜一样,把这个鸡给它切成鸡丁,然后就可以进入下一步了。

那么分组法其实是非常直接的。按照因子值,直接把选股空间的股票进行分组,通常来说是分成五组或者十组。然后进行观察,看看在未来一段时间相对表现究竟有没有差异。

在这我要特别指出,因子都有几种,相当于有几种这个模式。可以不做中性化的处理,也可以做行业中性的处理,也可以做市值中性的处理,也可以做行业和市值都中性的处理,





为什么要这样?

其实在前面风险模型的章节当中,我们也曾经反复地提到过,因为行业和市值是A股市场两个最大的风险因子。为了让阿尔法更纯粹一些,你可能要先把这两个风险的因子给控制一下。

如果要进行行业中性,方法也很简单,就是在行业内部进行分组比较就可以了。如果要进行市值中性,也是类似的方法,你可以先按照市值,将股票分成若干组,就大股票在一起,小股票在一起,在组内再按照因子进行分组。

最后你也可以不做中性化。为什么只有三种你也可以不做中心化呢?因为有些阿尔法因子,它其实自动的带有一定选行业或者选市值的能力,既然它能够通过行业或者市值来赚钱,你也不妨就让他去赚这个钱。至于在实际中,你到底要不要做中性,要做哪些中性,这就是研究员自己的解读了。

根据实际经验来说,这几种情况你都会遇到。有些因子中性化之后会好一些,有些因子不做中性化会好一些,这也和你做这件事情的目的有关。比如有些管理人,他是比较保守的,他不要这个市场、这个行业或者是市值的暴露,那么它更加趋向于中性化;也有些人他的目的是多赚钱,可能不做中性化的时候就会多一些。

最后一步就比较简单。首先观测一下第一组和最后一组未来收益是否有明显的区分,第二个就是各组的表现是否有单调性。

单因子举例:中证500空间的EP因子

我们来看一个例子,用jack系统实际生成的一个最基本的因子报告。它是EP就是市盈率的因子。它把市盈率取了一个倒数,因为这样就好比较。EP值越高的股票相对来讲越便宜。

在这简单的复习一下,假如说市盈率是10倍,就意味着如果股价是10块钱的话,这个公司一年的盈利是1块钱,如果我取倒数的话,它的EP就变成0.1,也就是说,EP值越高,股票相对而言越便宜。

单因子举例:中证500空间的EP因子

- 1. 因子有具有区分未来超额收益的能力
- 2. 分组表现有一定的单调性



这个EP的因子,对于未来的超额收益是不是有任何的区分能力呢?在这张图上可以看一下。

0

 \wedge

首先这三种颜色就是刚才我们讲到的那三种最基本的因子的形式,红色的是不做任何中心 化处理的,绿色的是做了行业中性化处理的,蓝色是做了市值中性化处理。,那么每一个 那三列,实际上是过去一周、两周和一个月的表现,集中看第一行就可以了。 首先我们注意观察几点,就是**因子它对未来的收益率是有一定的区分能力的**。体现在红色的线有的是向上的,有的是向下的,向上的意味着是超额收益,年化的向下意味着是负的超额收益。

我们以左上角红色的这张图为例。它是不做任何中性化的因子的分组表现。好的那些股票,它可能一年超额收益能达到将近10%,但是坏的这部分,它的超额收益就负的特别厉害,能够有负百分之二十几。这也是由于过去一段时间,A股整个的跌幅也比较大,那些垃圾股跌得尤其厉害,所以这张图也反映了这一点。

所以说,**因子对于未来的超额收益是有一定区分能力的**。第二个我们也看到一定的单调性,就是,不光是第一组好最后一组不好,如果你看前面几组和后面几组的对比,尽管不是那么的线性,但还是有这样一定的特征的。

如果往右看,可以看到做过中性化处理之后,整个这个样子还是在那儿。但我们也看到,亏钱的那些不好的股票,相对的收益也小了,赚钱的那些,相对的收益也变小了。这就是刚才我们讲过的概念,你做了中性化处理之后,确实会对风险控制是有帮助的,但有时候也会影响因子的收益。

那究竟怎样权衡?看你的目的是什么。跟前面我们讲的夏普比率也有异曲同工之妙。就是,我到底是愿意承担更多的上下波动,还是我就是为了极大化收益率。比如说,中间绿色的做了行业中性处理之后,各组之间表现相对来说还是更均匀一些。

后面我会讲到,你可以用一个类似夏普比率的数值来量化,这一点叫做SEIR。可能在下一讲当中会涉及,那么在这儿我们就先有一个基本的印象。反正分组法就是,我把选股空间里的股票分成组,然后直接来观察它的收益率是不是具有一定什么样的特点。

•

^

Alpha因子研究的维度

那么刚才我们是看了一个具体的例子,涉及到Alpha因子,它的研究是有多种维度的。任何一个因子你都要先把一些维度描述清楚,那么这个因子才有意义。主要是以下几个维度。

Alpha因子研究的维度

目标:用T时刻能够观测到的数据,预测T+1时刻的股票超额收益、排名等等

选股空间(universe)	沪深300,中证500,全A
比较基准	沪深300, 中证500 (IF, IC股指期货做对冲)
时间周期	1.月、周、日、田内/
是否中性化	基础因子 (raw) , 行业中性, 市值中性
预测目标	绝对收益率,超额收益率,排名,分类标签(例:上涨还是下跌)
研究方法	分组、排名、线性回归、机器学习、人工智能





9

首先是**选股空间**。你是从沪深300当中选,中证500里面选,还是从全A里面选,这是最常用的几个选股空间。

第二,既然是谈论超额收益或者是相对表现,你需要有一个**比较基准**,最常用的就是沪深 300或者中证500,最大的原因是他们两个有与之对应的股指期货来作为对冲。我们马上也 会看一下这两个指数有什么异同。

第三,是**时间周期**。月、周、日,当然也有日内,通常涉及到Alpha研究,日内应该说不是太常见,至少在国内。那么你如果看院商、券商的研报的话,月级别的会稍微多一点,从实际的交易的角度来说,可能周级别和日级别会更稍微多一点。

第四点就是刚才我们讲过的,这个因子到底**中性化**过没有。可以是基础因子,也可以是行业中性过的,也可以是市值中性过的,或者是行业和市值都中性的。

下一个涉及到因子就是你到底是**预测什么东西**。你可以是预测绝对收益率,这个不是太常见,通常还是说是超额收益率。另外一个是在选股空间内的排名,那么我们后面会涉及到人工智能或者机器学习。还有一个常用的就是分类标签,它究竟是上涨还是下跌的,是大涨还是大跌的。那么这是常见的一些预测的目标。

那么最后一点,Alpha因子的**研究方法**,这可能是大家比较关心的也听说比较多的。我们今天涉及的是最简单的分组法,接下来还会讲线性回归,还会讲秩回归就是排名的方法,然后慢慢地就会过渡到机器学习、人工智能。你会发现这些方法本身并不是分立的关系,它是一个逐步演进的关系。

这些是阿尔法因子研究的维度。那么刚才我们讲了两个选股空间和基准,沪深300和中证500,这是一个实证当中你会经常遇到的事情,所以我们简单的讲一下这两个有什么不一样。

选股空间和基准的比较

沪深300底下这张图是我从万德上截的,它讲的是沪深300的权重。我们看到银行和非银金融占据了很大的比例,将近35%。然后接下来是食品饮料、生物医药、家用电器等等,所以它是金融和消费的占比比较高。

•

^

选股空间和基准的比较

沪深300: 金融、消费占比高 权重股较多 Alpha策略"施展空间"有限 IF对冲偏宜(保证金少,贴水小)

中证500:

- 行业分布比较均衡,偏成长股
- 成份股的权重比较均匀
- Alpha策略"施展空间"大
- · IC对冲偏贵(保证金多,贴水大)







另外一个就是**权重股占比很高**。比如说中国平安一只股票大概就占据了5%到6%的权重,就导致了几个事情,有好也有不好。从不好的方面讲,Alpha策略的施展空间是有限的,因为它的行业分布比较偏,股票从权重的角度来说分配的也比较偏,你就不得不花很多的时间精力来控制风险。

我究竟要我的银行股大概占比多少?也不能不买是吧?而银行股本身动力又不是很厉害,会影响你赚钱的效率。但是这个也有好处,就是我们刚才讲到对冲的原因。IF股指期货对冲它是比较便宜的,只要保证金是15%,现在它股指期货的贴水也比较小,就意味着你的对冲成本是比较低的。

另外一个比较常见的**选股空间和比较基准就是中证500**。可能在真正做Alpha的基金中,占比应该是比沪深300还要更高一些。为什么呢?它虽然有不好,比较贵,做起来成本比较高,但是它施展的空间也大。



9





比如说从这张行业的分布图上就可以看到它比较匀。占比高的那几个行业,像生物医药大概占10%,化工、计算机、电子都将近10%。不但比较匀,而且这几个行业当中又有比较多的股票可以供给你选。

另外**这些股票也有一定波动性**。我们前面讲投资基本原理的时候,大家可以回去复习一下那个公式,你赚钱的能力是跟股票自身的波动性相关的。它要是不动的话你是没有可能赚钱的对吧?中证500的成分股本身分布比较均匀,同时也有一定波动率,对于Alpha策略是很有帮助的,相对而言成长股的比例也会大一些。

但最后不好的地方是,它的Alpha对冲偏贵。它保证金大概现在是30%,另外它的贴水是比较大的,也就相当于,如果用IC股指期货来进行对冲的话,我一年可能光在这上面就要损失大概5到10个百分点。所以还是比较很贵的。这是两个最常见的基准。

因子研究方法树状图

今天我们简单的讲了一下最基本的方法就是分组法。那么接下来我们也为马上要讲的东西做一个预览。接下来我们会涉及到什么?这些方法之间又有什么一个逻辑关系?

 \wedge

因子研究方法



今天是分组法,那么数学上更严谨的一些方法如图所示。接下来这三个框框可以用来做一些线性回归。你可以用排名来做一个线性回归,这应该叫Spearman correlation 或者是 rank correlation; 也可以做普通的线性回归,这个是直接预测收益率的。最后有一种叫逻辑回归,就是把要研究的当成一个分类问题,去预测这个股票是属于涨的还是属于跌的,这都可以统称为线性方法。我们下一讲讲这些。

这些是基础的方法,那么之后是一些进阶的方法。也就是我们现在比较火的机器学习或者叫统计学习。它可以有KNN、SVM、随机森林还有增强算法等等,现在如果不太明白没关系,我们很快就会看到这些都是线性方法的一种自然的延伸。

再继续学习之后,我们现在又有一些更偏人工智能的方法,包括神经网络、深度学习和强化学习等等。但说实在的,现在一般涉及到金融的话,这些可能应用的场景还相对来讲比较有限,或者说它的效果也未必比前面的方法好,所以我把它的颜色稍微淡化了一些。当然事物也在发展,也许随着数据的增长,这些更进阶的方法就变得更加重要了。

0

 \wedge

那么在接下来几讲当中,我们会简单地给大家介绍一下这些方法。让大家明白这些方法是在干什么的,然后你们再去看具体的技术方面的材料,就会有一个事半功倍的效果。所以下一次我们就会讲到线性的方法。谢谢大家。

-END-

加入"量化小学"的见识圈,关注动态

感谢您订阅本特辑,扫描下方二维码或点击圈子链接,即可加入专属见识圈子提问交流

9

_

^



量化小学



渔生

小学而大不遗,量化师生联谊会

感谢大家订阅《量化小学》,这里是学校见识社群,你可以随时提问、随时互动,我们一起投资,一起分享!

风险提示及免责条款

市场有风险,投资需谨慎。本文不构成个人投资建议,也未考虑到个别用户特殊的投资目标、财务状况或需要。用户应 考虑本文中的任何意见、观点或结论是否符合其特定状况。据此投资,责任自负。

写评论

请发表您的评论

图片

发布评论

华尔街见闻

关于我们

广告投放

版权与商务合作

联系方式

意见反馈

法律信息

版权声明

用户协议

付费内容订阅协议

隐私政策



华尔街见闻APP



华尔街见闻公众号



微博@华尔街见障 ♀



声明

未经许可,任何人不得复制、转载、或以其他 方式使用本网站的内容。

评论前请阅读网站"跟帖评论自律管理承诺书"

违法和不良信息

举报电话: 021-60675200 (周一到周五9:30-11:30, 13:00-18:30)

举报邮箱: contact@wallstreetcn.com

网站举报: 点击这里



中央网信办 违法和不良信 举报中心

上海市互联网 违法和不良信息

违法和不良信息举报受理和处置管理办法 清朗·财经违规内容专项整治公告



友情链接

腾讯财经 | 财经网 | 澎湃新闻 | 界面新闻 | 全景财经 | 陆家嘴金融网 | 富途牛牛 | 网易财经 | 凤凰网财经 | 虎嗅

© 2010 - 2022 上海阿牛信息科技有限公司 版权所有 沪ICP备13019121号 🧶 沪公网安备 31010102002334 号 增值电信业务经营许可证沪B2-20180399







