

分析师: 刘海燕 liuhaiyan@xyzq.com.cn S0190520080002

邦兆磊 zhengzhaolei@xyzq.com.cn S0190520080006

基于 Alpha 传导的行业轮动策略构建

2023年4月12日

报告关键点

本文利用产业链、供应链、专利 布局和分析师共同覆盖等维度 的数据刻画了行业的上下游或 者相似关联关系,并基于动量传 导效应构建了申万二级行业轮 动策略。在此基础上, 我们发现 无论是传统行业轮动因子还是 本文提出的相似动量因子,在市 场轮动速度较快的环境中更容 易失效,因此我们根据行业轮动 速度指数的大小来划分市场状 态,并在轮动较快的市场中使用 产业链的景气度溢出效应来代 替动量溢出效应,显著改善了行 业轮动策略在行情快速切换时 表现不稳定的问题。

相关报告

《行业轮动系列二:基于机构实时持仓分歧的行业轮动模型研究》2021-09-06

《基于盈余惊喜(基本面)、残差 动量(技术面)、北向资金(资金 流)的行业轮动模型》2022-04-05

《如何结合行业轮动的长短信号?》2022-05-27

《行业轮动视角下的 ETF 配置研究》2023-01-31

《基于专利分类的专利动量因子研究》2019-06-25

投资要点

- 近年来行业轮动存在一些统一问题: 1、轮动策略同质性较高,经常共同回撤;2、在快速切换行情中,轮动策略超额收益难以获取。本文构建了基于多关联关系的二级行业轮动策略,针对以上问题给出可行解决方案。
- 本文利用行业的产业链上下游、供应链供需、专利布局和分析师共同覆盖等信息刻画了行业之间的关联关系,并且根据动量溢出和景气度溢出效应构建行业轮动策略。以产业链数据为例,我们根据 Granger 因果检验发现存在上下游关系的行业之间确实存在价格传导效应,并且传导效率较高。
- 在快速轮动的市场中,动量溢出效应的超额收益被挤压,也是行业轮动普遍 回撤的主要原因,我们认为此时投资者倾向于配置业绩预期显著改善的行业, 但是在信息传播极快的市场中,我们发现配置预期业绩改善行业的上下游比 直接配置其本身效果更好,因此本文试图使用产业链上下游景气度溢出代替 动量溢出,解决了行情快速切换时策略表现不稳定的问题。
- 最终,本文结合动量溢出效应和景气度溢出效应构建多关联关系的行业轮动策略。在2013/12/31-2023/2/28期间,行业轮动策略等权多头的年化收益率为20.23%,收益波动比为0.73;等权基准的年化收益率为8.38%,收益波动比为0.35,多头相较于基准的年化超额收益率为11.16%,由于行业轮动加速带来的回撤问题得到了有效解决;进一步,本文还测算了不同回看窗口以及不同行业配置数量时策略的表现,效果依然稳定。

表、基于多关联关系的综合行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2014	73.24%	36.42%	36.82%
2015	68.39%	55.71%	12.68%
2016	-15.43%	-11.87%	-3.56%
2017	12.22%	-1.38%	13.61%
2018	-26.92%	-30.91%	3.99%
2019	24.56%	26.61%	-2.05%
2020	28.82%	25.11%	3.71%
2021	42.02%	12.63%	29.40%
2022	5.86%	-15.27%	21.13%
2023	10.89%	8.52%	2.37%

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2023 年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

风险提示:报告结论是基于合理假设前提下结合历史数据推导得出,在市场环境转变时存在失效的风险。



目 录

1、从共同回撤到轮动速度加剧--行业轮动之殇.....-4-

1.1、当前存在的问题 - 4 1.2、我们的思考 - 5 2、基于产业链的行业传导效应探究 - 6 2.1、产业链数据介绍与传导逻辑 - 6 2.2、基于产业链传导的行业动量溢出策略 - 9 2.3、基于产业链传导的行业景气度溢出策略 - 12 3、基于供应链的行业传导效应探究 - 14 3.1、供应链数据介绍与传导逻辑 - 14 3.2、基于供应链传导的行业动量溢出策略 - 15 4、基于专利布局的行业传导效应探究 - 17 5、基于分析师共同覆盖的行业传导效应探究 - 20	
5、基于多关联关系的综合行业轮动策略 - 22 6.1、综合策略构建思路 - 22 6.2、综合行业轮动策略表现 - 24 7、总结 - 26	-
图目录	
图 1、中证 500 股指期货近月合约在 2021 年和 2022 年四季度均出现升水现象 4.图 2、朝阳 88 超预期指数在 2021 年和 2022 年四季度回撤显著	
23 - 图 17、关联度动量因子简单等权行业轮动策略超额收益与行业轮动速度呈现负相关关系	-



表目录

表 1、农林牧渔产业链中部分行业的价格传导 Granger 检验结果 (2021/1	2/31) 8 -
表 2、基于产业链动量溢出的行业轮动策略表现统计(2015/8/31-2023/2/	28) 10 -
表 3、基于产业链动量溢出的行业轮动策略分年度表现	
表 4、基于产业链动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数	
表 5、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略表现统计(2017/2/28-2023.	
表 6、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略分年度表现	
表 7、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数	
表 8、基于供应链动量溢出的行业轮动策略表现统计(2016/12/30-2023/2	
表 9、基于供应链动量溢出的行业轮动策略分年度表现	
表 10、基于供应链动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数	
表 11、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略表现统计(2012/1/31-202	
表 12、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略分年度表现	
表 13、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数	
表 14、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略表现统计(2012/1/3)	
表 15、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略分年度表现	22 -
表 16、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数	t 22 -
表 17、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计(2013/12/31-2023	/2/28) 24 -
表 18、基于多关联关系的综合行业轮动策略分年度表现	25 -
表 19、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计 回看窗口为 1 个 月	引 不同参数
26 -	_
表 20、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计_回看窗口为 3 个月	引_不同参数
26 -	
表 21、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计_回看窗口为 6个月	₹」不同参数
26 -	



报告正文

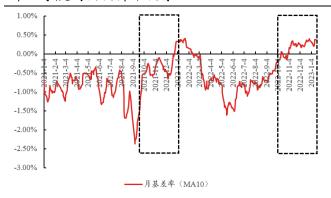
1、从共同回撤到轮动速度加剧--行业轮动之殇

1.1、当前存在的问题

行业轮动作为获取超额收益的重要方式,市场关注度一直居高不下。兴证金工团队在该领域亦展开了深入研究,构建了样本内外效果俱佳的综合行业轮动模型,并在 ETF 上进行了落地 (详细内容请参见《基于机构实时持仓分歧的行业轮动模型研究》、《基于盈余惊喜(基本面)、残差动量(技术面)、北向资金(资金流)的行业轮动模型》、《如何结合行业轮动的长短信号》、《行业轮动视角下的 ETF 配置研究》等)。

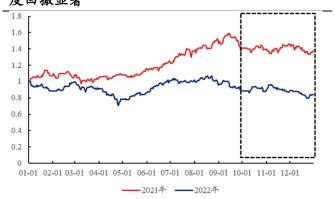
近期随着市场主要矛盾的不断切换,存量资金博弈现象显著,行业轮动速度加快,轮动的难度也随之加大。一方面,由于目前行业轮动策略的同质性较强,当市场风格和强势行业突然切换的时候,共同的回撤让投资者深受其害。以 2021年和 2022年的四季度为例,由于市场风格与行业的切换(2021年四季度是赛道股(如新能源)的显著回调,2022年四季度则是消费和金融风格的崛起)最终导致了市场微观结构和产品均出现了投资者意料之外的表现,其中很明显的特征是2021年和 2022年四季度股指期货均有升水现象,如中证 500 股指期货;前三个季度表现好的包括行业轮动在内的量化策略在四季度纷纷回撤,如基于一致预期数据选股的朝阳 88 超预期指数。

图 1、中证 500 股指期货近月合约在 2021 年和 2022 年四季度均出现升水现象



资料来源: Wind, 兴业证券经济与金融研究院整理

图 2、朝阳 88超预期指数在 2021年和 2022年四季 度回撤显著



资料来源: Wind, 兴业证券经济与金融研究院整理

另一方面,市场轮动的速度持续提升使得行业轮动变成行业转动,在此背景下如何获取行业维度的 alpha 成为了悬而未决的难题。为了直观展示行业轮动的速度变化,我们基于申万二级行业指数(目前共计125个)构建了行业轮动速度指数。具体构建方法如下:以月为时间窗口,计算上个月排名前20名的行业在本月的排名位置,并计算这两个排名向量之差的分项绝对值之和,从而代表行业轮动速度。

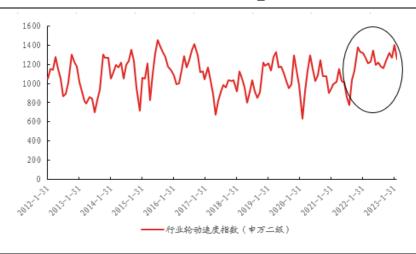
当某一行业的排名从全部行业的前 50%变化为后 50%时,表明这个行业的行



情持续性偏弱,若短期内大部分强势行业都存在这个问题即意味着市场的轮动速度过快。由于申万二级行业指数共计 125 个,我们不妨简单的理解,若上月涨跌幅排名前 20 的行业在本月全部掉到后 50%,即行业排名平均变动大于等于 60,那么行业轮动指数就在 1200 左右的水平。

下图展示了滚动3个月的申万二级行业轮动速度指数,不难看出从2012年以来行业轮动的速度整体处于波动中。但是从2021年四季度以来滚动3个月的申万二级行业轮动速度指数已经持续处于高位(等于或者超过1200的水平),截至2023年1月底,滚动三月的轮动指数为1252,67,处于2012年以来的97.76%分位点。

图 3、申万二级行业的月度行业轮动速度指数 滚动三个月(2012/1-2023/2)



资料来源: Wind, 兴业证券经济与金融研究院整理

除此之外,行业轮动还有诸多亟待解决的问题:比如目前一级行业划分较粗 扩,不能完全满足精细化投研需求等,我们希望能在本报告中对以上问题展开尝 试和探索,为各位投资者提供一些研究思路。

1.2、我们的思考

所以整体而言,行业轮动的现状是:一方面已有的行业轮动模型同质性太强, 另一方面行业轮动的速度加快。如何解决这些问题呢?这是本文需要探讨的问题:

- 1、行业轮动策略同质化较强:当前市场上主流的中低频行业轮动策略均基于行业的基本面、技术面、资金面、分析师预期、市场情绪等维度构建多维度综合模型。本文则不囿于此范围,另辟蹊径,我们从产业链、供应链等维度构建行业的上下游或者相似关联关系,去寻找 Alpha 在行业层面的传导。
- 2、行业轮动过快难以获利:从逻辑的维度分析,当行业轮动速度较快的时候我们可能有两种思路,第一种是构建短期的反转策略,我们进行过测试发现效果不佳,反复思辨后我们意识到反转正是行业轮动的原因而非应对方式;第二种是从配置的角度去思考,在快速的轮动环境中,投资者可能会倾向于配置当前业绩改善预期最为确定的行业或者预期业绩改善行业的上下游,从而获得超额收益。



3、行业轮动的实操问题: 我们在本篇报告中不再用中信一级或者申万一级行业 作为轮动的标的,考虑到实际投资更为精细化,我们选用申万二级行业作为 测算的标的(申万二级行业的行业组内同质性与组间异质性均优于中信二级 行业,更适合作为轮动标的),构建月频行业轮动策略。

综上, 我们将基于行业之间的上下游、供需等关联关系进行不同维度的信息 对行业轮动进行探索, 并深入思考行业轮动速度过快的问题, 最终构建了基于申 万二级行业的综合轮动策略。本文具体内容如下:

第一章: 介绍当前行业轮动普遍存在的问题, 并提出我们的解决思路;

第二章-第五章: 基于行业的产业链上下游、供应链供需关系、专利布局和分析师的共同覆盖等维度构建动量溢出或景气度溢出策略;

第六章:基于以上因子构建综合策略,并根据行业轮动速度指数对策略进行 改进,避免在行业轮动加速时策略失效的问题;

第七章: 总结以及未来展望。

2、基于产业链的行业传导效应探究

2.1、产业链数据介绍与传导逻辑

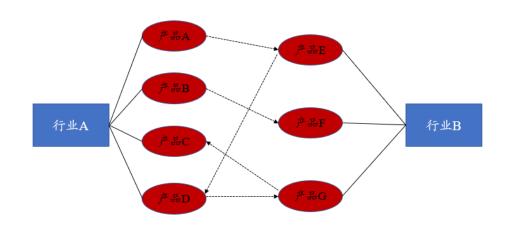
本文使用数库提供的产业链数据库,该数据由数库行业产品分类标准、产业链上下游关系字典及公司产品收入及毛利构成三个部分组成。在产业链数据库中,数库通过对 GICS 行业分类与公司披露的主营业务收入(半年报与年报)进行标准化与本地化处理,将公司财报上数以万计的产品标准化为近 4000 个产品节点,并细分为 7 个不同的层级。在标准化产品分类及层级后,数库根据个股每期报告披露的各产品名称、主营收入和唯一主营收入等信息,将产品标准化后,计算出个股在每个标准产品上的收入。基于这部分的信息,我们可以根据在不同时点每一只个股的唯一主营产品(以 2021 年年报数据为例,全部 4963 只股票的唯一主营产品业务占全部业务收入比例的均值为 76.22%,中位数为 77.18%),合成每一个申万二级行业的标准化产品收入情况。

我们发现制造类行业比如通用设备、专用设备、汽车零部件、化学制品等行业的唯一主营产品数量较多,银行类行业的唯一主营产品数量较少,这与行业内个股数量存在明显正相关关系。

在得到每个行业所有成分股的唯一主营产品数据之后,我们可以根据数库提供的产品上下游关系计算行业之间的上下游关系,值得注意的是行业之间的产品关系错综复杂,并不是某行业的全部产品都是另一个行业的上游或者下游。举例而言,假设行业 A 和行业 B 中的产品数据如下图所示,产品之间的箭头指向代表了它们之间的上下游关系(箭头从上游产品指向下游产品),行业 A 中的产品 A、B、D 分别是行业 B 中的产品 E、F、G 的上游,同时行业 A 中的产品 C 和 D 分别是行业 B 中产品 G 和 E 的下游,因此我们需要用定量的方式来确定行业与行业之间的产业链关联关系。



图 4、行业与产品之间关联关系的搭建示例



资料来源:数库,兴业证券经济与金融研究院绘制

注: 箭头的指向为从上游产品到下游产品

我们接下来计算行业的产业链上下游关联度指标。以下游的关联度为例,在每一个年报/半年报季 t,根据某行业 i 中的主营产品信息 (将行业 i 作为上游),去计算行业 j (将行业 j 作为 i 的下游)的主营产品中属于行业 i 产品下游的数量占行业 j 的主营产品数量的比例,从而得到 t 时刻行业 j 作为行业 i 下游的关联度 industry_chain_down_{i.i.t}。

同样的,若计算上游关联度,仍旧将行业i作为上游,行业j作为下游,则根据行业i中的主营产品信息,去计算行业i的主营产品中属于行业j产品上游的数量占行业i的主营产品数量的比例,从而得到t时刻行业i作为行业j上游的关联度industry_chain_up_{i,i,t}。

$$industry_chain_up_{i,j,t} = \frac{t$$
 时刻行业 i 的主营产品中属于行业 j 产品上游的数量 t 时刻行业 i 的主营产品数量

我们不妨用一个简单的例子进行说明,假设 t 时刻饲料行业一共有 20 个产品,其中有 10 个产品属于养殖业产品的上游;养殖业行业有 30 个产品,其中有 18 个产品属于饲料行业产品的下游。那么对于养殖业而言,它作为饲料行业的下游关联度为:

 $industry_chain_down_{\corr{gap}, ilde{*A}, ilde{*A}$ \pm \pm 18/30

对于饲料行业而言,它作为养殖业的上游关联度为:

$$industry_chain_up$$
 何料,养殖业, t = 10/20

所以对于任意行业,我们都可以计算其他所有行业作为本行业上游或者下游的关联度(范围在 0-1 之间),而且这个关联度是可比的,举例而言若在某个时点的 $industry_chain_down_{i,j}$ 为 0.5, $industry_chain_down_{i,k}$ 为 0.8,证明当 i 作为上游时,行业 k 相较于行业 i 与行业 i 的下游关联度更加紧密。



为了检验基于以上方式得到的产业上下游关系是否符合逻辑, 我们以 2021 年年报的披露的标准化产品数据为例, 对部分行业之间的传导关系进行了展示, 并进一步探究有上下游关系的行业是否存在价格传导效应。我们对有上下游关系的行业进行了月度收益率之间的 Granger 因果检验。我们以农林牧渔产业链关系为例展示了其网络结构,并计算了上下游行业月度收益率之间的最显著滞后阶数。

首先,根据产业链上下游关联度数据找到的行业上下游关系,抽取从上游到下游相对完整的产业链。然后,提取产业链中所有具有直接上下游关系的行业,计算相关行业在考察区间内的月度收益率。最后,通过回归模型的F检验判断上游行业是否为下游行业的 Granger 原因。由于部分行业的价格传导具有一定的滞后性,因此使用不同最大滞后阶数对同一组行业进行多次回归和 Granger 检验,选取 Granger 因果关系最显著的模型,记录其最大滞后阶数以及 P 值。

以农林牧渔板块为例,我们选取的产业链从上游的饲料行业、养殖业、渔业和种植业,到中游的食品加工和农产品加工行业,再到下游的一般零售、酒店餐饮、医疗商业、休闲食品、饮料乳品、酒店餐饮、饰品、贸易II和纺织制造行业,涉及 15 个申万二级行业,14 组直接上下游关系。对这 14 组上下游行业分别进行Granger 因果检验,结果显示有 12 组上下游关系在 5%的显著性水平下通过了Granger 因果检验,另外两组也在 10%的显著性水平下通过了检验,验证了前文产业链选取的准确性。其中,种植业到农产品加工行业、食品加工到一般零售行业、一般零售到酒店餐饮行业的 Granger 因果关系在最大滞后阶数等于 1 的时候最显著,一定程度上反应了这几组上下游行业较高的价格关联程度和价格传导效率。

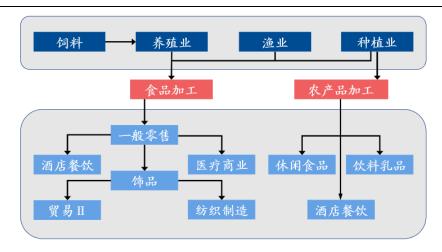
表 1、农林牧渔产业链中部分行业的价格传导 Granger 检验结果 (2021/12/31)

产业链示例	格兰杰因	格兰杰果	P值	最显著滞后阶数(月)	R2
	饲料	养殖业	0.0380	6	0.0563
	种植业	农产品加工	0.0657	1	0.0186
	养殖业	食品加工	0.0851	4	0.0389
	农产品加工	休闲食品	0.0021	2	0.0557
	农产品加工	食品加工	0.0095	4	0.0186
	农产品加工	酒店餐饮	0.0218	4	0.0690
农林牧渔产	农产品加工	饮料乳品	0.0183	3	0.0206
业链	渔业	食品加工	0.0008	2	0.0186
	食品加工	一般零售	0.0183	1	0.0310
	一般零售	酒店餐饮	0.0136	1	0.0690
	一般零售	饰品	0.0008	2	0.0691
	酒店餐饮	广告营销	0.0317	5	0.0446
	饰品	贸易Ⅱ	0.0199	2	0.0271
	饰品	纺织制造	0.0332	3	0.0695

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理



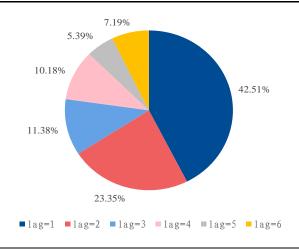
图 5、农林牧渔产业链上下游传导路径展示



资料来源:数库,兴业证券经济与金融研究院整理

对全部行业进行统计后我们发现具有上下游关系的行业在月度收益率上确实存在一定的领先和滞后关系,而且滞后阶数为1个月的比例占到了42.51%,证明具有上下游关系的行业之间价格传导效率较高。

图 6、行业与其下游之间的最显著滞后阶数分布统计



资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 在此设置显著的条件是 P 值<0.05

2.2、基于产业链传导的行业动量溢出策略

在本章中,我们将使用前文介绍的上下游关联度信息构建轮动策略。由于投资者的关注有限,市场部分信息可能不能及时的反映到股价中,比如当某一行业股价上涨的时候,由于需求或者供给端的刺激,它上下游的股价也有相应的上涨机会,我们称之为动量溢出效应(momentum spillovers),动量溢出效应在股票中已经被多次证实存在,而且通过 2.1 的测算我们也发现了产业链上下游之间确实存在一定的价格传导关系,在行业中是否也存在某些维度的动量溢出现象呢? 我们



接下来将测试基于产业链传导的行业动量溢出效应是否能带来一定的超额收益。

具体而言,在每个月末t,我们在得到了不同行业之间的上下游关联度数据之后,对于某行业i,可以计算其产业链上下游动量因子IndustryChainMom_{it}。

$$\begin{split} Industry \textit{ChainMom}_{i,t} \\ &= \sum_{j} \textit{Industry_Chain_down}_{j,i,t} \cdot \textit{Ret}_{j,t} \\ &+ \sum_{i} \textit{Industry_Chain_up}_{i,j,t} \cdot \textit{Ret}_{j,t} \end{split}$$

其中, $Industry_Chain_up_{i,j,t}$ 为 t时刻行业 i 作为行业 j 上游的产业链关联度, $Industry_Chain_down_{j,i,t}$ 为 t 时刻行业 i 作为行业 j 下游的产业链关联度, $Ret_{j,t}$ 为 t 时刻 j 行业的月涨跌幅。值得注意的是,我们在这里计算 i 的产业链上下游动量因子的时候,并没有剔除 i 本身行业(即在对 j 进行遍历的时候并未要求 j \neq i),与普通的关联度计算方式不同,在这里行业与自身的关联度并不一定为 1,而且数值的大小取决于行业内产业链布局的完整性,所以进行了该处理。

我们在申万二级行业中构建了基于产业链动量溢出的行业轮动策略,行业指数一共有 125 只,产业链数据从 2015 年中报开始,我们在考虑年报和半年报的发布时滞之后(假设年报在次年 4 月底公布,半年报在每年 8 月底公布),每个月根据产业链上下游动量因子从高到低的排序,筛选出前 10 名的行业作为策略的多头,全部行业等权为策略的基准。

在 2015/8/31-2023/2/28 期间,等权多头的年化收益率为 5.57%,收益波动比为 0.22; 等权基准的年化收益率为 2.54%,收益波动比为 0.11,多头相较于基准的年化超额收益率为 3.06%,月胜率为 55.56%,具有一定的提升效果。

表 2、基于产业链动量溢出的行业轮动策略表现统计(2015/8/31-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	5.57%	25.05%	0.22	36.69%	0.15
等权基准	2.54%	22.16%	0.11	43.96%	0.06
相对表现	3.06%	10.82%	0.28	20.96%	0.15

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理



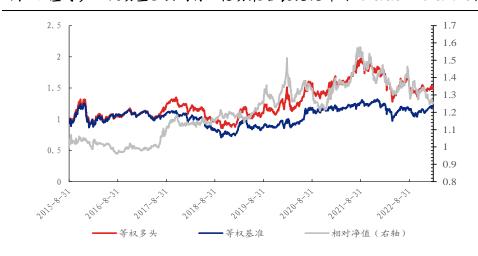


图 7、基于产业链动量溢出的行业轮动策略表现统计(2015/8/31-2023/2/28)

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看,策略多头相较于基准的年度胜率为55.56%,根据净值和分年度表现不难看出,在2015年8月到2021年8月期间策略表现较为优异,从2021年9月以来的相对回撤非常明显,这与行业轮动骤然加速的时间段非常吻合,后续我们将考虑改进该不足。

表 3、基于产业链动量溢出的行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2015	29.64%	22.54%	7.10%
2016	-15.42%	-11.87%	-3.55%
2017	10.73%	-1.38%	12.11%
2018	-26.43%	-30.91%	4.48%
2019	36.58%	26.61%	9.97%
2020	21.38%	25.11%	-3.73%
2021	21.70%	12.63%	9.08%
2022	-19.02%	-15.27%	-3.74%
2023	2.93%	8.52%	-5.58%

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2015年的统计区间为 2015/8/31-2015/12/31; 2023年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步为了统计策略的稳健性,我们还测算了多头选择 20 和 30 个行业时的 表现,整体而言都有一定的超额收益。



表 4、基于产业链动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	5.57%	25.05%	0.22	36.69%	0.15
20 个行业	3.58%	24.04%	0.15	40.23%	0.09
30 个行业	3.36%	23.49%	0.14	42.21%	0.08
等权基准	2.54%	22.16%	0.11	43.96%	0.06

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2015/8/31-2023/2/28

2.3、基于产业链传导的行业景气度溢出策略

在本部分我们考虑将动量溢出调整为景气度溢出,整体思路与上文非常相似, 只不过在计算产业链上下游动量的时候将行业月度涨跌幅调整为行业月度的景气 度改善幅度,我们在此使用过去 12 个月标准化之后的分析师一致预期 ROE 的月 度边际变化作为景气度变化的代理变量。

每个月根据产业链上下游景气度改善因子从高到低的排序, 筛选出前 10 名的 申万二级行业作为策略的多头, 全部行业等权为策略的基准。

在 2017/2/28-2023/2/28 期间(由于分析师一致预测 ROE 数据在 2017 年之后才有),等权多头的年化收益率为 10.67%,收益波动比为 0.48;等权基准的年化收益率为 1.40%,收益波动比为 0.07,多头相较于基准的年化超额收益率为 9.24%,收益波动比为 1.08, 月胜率为 59.72%,相较于动量溢出策略有明显的提升。

表 5、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略表现统计(2017/2/28-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	10.67%	22.16%	0.48	32.68%	0.33
等权基准	1.40%	19.91%	0.07	37.91%	0.04
相对表现	9.24%	8.59%	1.08	13.21%	0.70

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理



2.5 1.8 2 1.4 1.5 1.2 0.6 0.5 0.4 0.2 2017-2-28 2018-2-28 2019-2-28 2020-2-29 2021-2-28 -相对净值(右轴)

图 8、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略表现净值(2017/2/28-2023/2/28)

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看, 策略表现非常稳定, 多头相较于基准的年度胜率为 85.71%, 只 有在 2017 年略微跑输 1.74%。

- 等权基准

表 6、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2017	-5.79%	-4.05%	-1.74%
2018	-20.65%	-30.91%	10.26%
2019	35.45%	26.61%	8.84%
2020	53.40%	25.11%	28.29%
2021	12.71%	12.63%	0.08%
2022	-6.62%	-15.27%	8.66%
2023	12.40%	8.52%	3.88%

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2017年的统计区间为 2017/2/28-2017/12/31; 2023年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步为了统计策略的稳健性, 我们还测算了多头选择 20 和 30 个行业时的 表现,整体表现较为稳定,相较于等权的超额收益非常明显。

表 7、基于产业链景气度溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	10.67%	22.16%	0.48	32.68%	0.33
20 个行业	6.66%	21.22%	0.31	35.08%	0.19
30 个行业	6.43%	20.91%	0.31	35.84%	0.18
等权基准	1.40%	19.91%	0.07	37.91%	0.04

资料来源: Wind, 数库, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2017/2/28-2023/2/28



3、基于供应链的行业传导效应探究

3.1、供应链数据介绍与传导逻辑

供应链与产业链数据具有一定相似之处,同时也有所区别:相同之处就是无论是供应链还是产业链的关系都是有方向的,上下游和供需关系并不能随意调换方向,不同之处在于供应链以公司作为节点,并将公司依据公司之间的业务联系相连,记录了真实的业务往来;而产业链则以产业、产品间的上下游关系作为主体对象,以产品之间的逻辑关系作为关联的依据。我们可以将上文中产业链动量溢出的思路应用到供应链的思路中,当某行业动量效应明显的时候,会溢出至其供应链的上下游行业,因此我们可以构建行业轮动策略。

首先对供应链的数据进行简单的介绍,对于每家上市公司(主体公司),存在为其提供原材料或服务的上游公司(供应商),同时存在购买其产品或服务的下游公司(客户)。如果把每家公司看成一个点,两两公司供应关系看作有向边,将会形成公司之间的供应链网络。秩鼎公司从各类公开披露信息如公司公告(定期报告、临时公告等)、第三方披露信息(审计报告、招中标公告等)获取公司供应链信息,并根据公司的实时股权比例设计股权穿透算法,覆盖历史数据的同时日度更新新增数据。因此我们可以根据全部的供应-购买记录以及股权穿透数据计算两两公司之间的供应-购买金额,进一步根据行业成分股信息得到两两行业之间的供应-购买金额。

但是相比于产业链数据,供应链在个股上的覆盖度偏低,截至 2021 年底产业链数据库中有将近 5000 家公司存在标准产品信息,但是截至 2022 年 11 月,供应链的供应商和客户数量在全市场中的覆盖度明显低于产业链数据。

图 9、供应链数据在全市场股票中的覆盖度

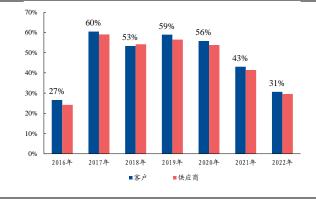
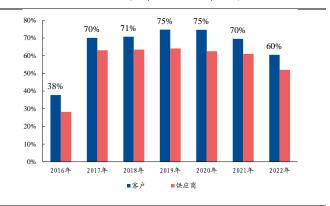


图 10、供应链数据在中证 800 中的覆盖度



资料来源: Wind, 秩鼎, 兴业证券经济与金融研究院整理

资料来源: Wind, 秩鼎, 兴业证券经济与金融研究院整理

由于企业间的购买行为是真实发生的,所以我们在每个时点使用滚动过去一年(12个月)的供应-购买记录作为我们的统计窗口。与产业链关联度的构建方法类似,下面我们来计算行业之间的供应链关联度。以下游的关联度为例,在每月末 t 基于全部行业过去一年的供应-购买记录,根据行业 i 和行业 j 之间的交易金额 (将行业 i 作为上游/供给方),去计算行业 j (将行业 j 作为下游/购买方)与行业 i 的交易金额占行业 j 作为购买方与全部行业发生的交易金额总和的比例,从而



得到 t 时刻行业 j 作为行业 i 供应链下游的关联度 supply_chain_down_{i,j,t}。
supply_chain_down_{i,j,t}

= 截至 t 时刻过去 12 个月中行业 j 作为购买方与行业 i 的交易金额 截至 t 时刻过去 12 个月中行业 j 作为购买方与全部行业发生的交易金额总和

同样的,若计算上游关联度,行业i作为供给方与行业j的交易金额占行业i作为供给方与全部行业发生的交易金额总和的比例,从而得到t时刻行业i作为行业j供应链上游的关联度supply_chain_up_{i,i,t}。

supply_chain_up_i,i,t

截至 t 时刻过去 12 个月中行业 i 作为供给方与行业 j 的交易金额

■ 截至 t 时刻过去 12 个月中行业 i 作为供给方与全部行业发生的交易金额总和所以对于任意行业,我们都可以计算其他所有行业作为本行业供应链上游或者下游的关联度(范围在 0-1 之间),而且这个关联度是可比的,举例而言若在某个时点的supply_chain_up_{i,j}为 0.5,supply_chain_up_{i,k}为 0.8,证明对于行业 i 而言,与行业 k 的供应关系比与行业 j 的关系更加紧密。

由于供应链和产业链的逻辑有一定的相似之处,在此我们不再反复验证供应链之间的价格传导效应,直接构建行业之间的供应链关联度策略。

3.2、基于供应链传导的行业动量溢出策略

在每个月末t,我们在得到了不同行业之间的供应链关联度数据之后,对于某行业i,可以计算其供应链动量因子 $SupplyChainMom_{i,r}$ 。

$$SupplyChainMom_{i,t} \\ = \sum_{j} Supply_Chain_down_{j,i,t} \cdot Ret_{j,t} + \sum_{j} Supply_Chain_up_{i,j,t} \cdot Ret_{j,t}$$

其中, $Supply_Chain_up_{i,j,t}$ 为 t 时刻行业 i 作为 j 上游/供应方的供应链关联度, $Supply_Chain_down_{j,i,t}$ 为 t 时刻行业 i 作为 j 下游/购买方的供应链关联度, $Ret_{j,t}$ 为 t 时刻 j 行业的月涨跌幅。值得注意的是,我们在这里计算 i 的供应链动量因子的时候,同样没有剔除 i 本身行业(即在对 j 进行遍历的时候并未要求 j \neq i),也是因为行业与自身的关联度并不一定为 1。

我们在申万二级行业中构建了基于供应链动量溢出的行业轮动策略,从 2016 年底开始,每个月根据供应链动量因子从高到低的排序,筛选出前 10 名的行业作 为策略的多头,全部行业等权为策略的基准。

在 2016/12/30-2023/2/28 期间,等权多头的年化收益率为 4.58%,收益波动比为 0.2; 等权基准的年化收益率为 1.82%,收益波动比为 0.09,多头相较于基准的年化超额收益率为 2.90%,月胜率为 51.35%,整体效果并不是特别显著。

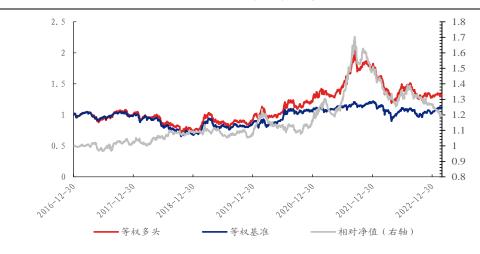


表 8、基于供应链动量溢出的行业轮动策略表现统计(2016/12/30-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	4.58%	23.17%	0.20	41.76%	0.11
等权基准	1.82%	19.77%	0.09	37.91%	0.05
相对表现	2.90%	10.35%	0.28	30.27%	0.10

资料来源: Wind, 秩鼎, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

图 11、基于供应链动量溢出的行业轮动策略表现净值(2016/12/30-2023/2/28)



资料来源: Wind, 秩鼎, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看,策略多头相较于基准的年度胜率为 57.14%,根据净值和分年度 表现不难看出,在 2017 年到 2021 年 9 月期间策略表现较为优异,在 2017 年-2021 年的 5 年之间只有 1 年略微跑输基准,年胜率达到了 80%,但是从 2021 年 10 月以来持续回撤,这与行业轮动骤然加速的时间段也非常吻合。

表 9、基于供应链动量溢出的行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2017	0.88%	-1.38%	2.26%
2018	-26.40%	-30.91%	4.51%
2019	24.05%	26.61%	-2.56%
2020	35.47%	25.11%	10.36%
2021	43.81%	12.63%	31.19%
2022	-27.97%	-15.27%	-12.69%
2023	1.96%	8.52%	-6.56%

资料来源: Wind, 秩鼎, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2023 年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步为了统计策略参数的稳健性, 我们还测算了多头选择 20 和 30 个行业时的表现, 具体结果如下。



表 10、	基干供应链动	量溢出的行	业轮动策略表	.现统计-不同参数
-------	--------	-------	--------	-----------

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	4.58%	23.17%	0.20	41.76%	0.11
20 个行业	3.83%	21.68%	0.18	35.04%	0.11
30 个行业	2.77%	21.28%	0.13	33.18%	0.08
等权基准	1.82%	19.77%	0.09	37.91%	0.05

资料来源: Wind, 秩鼎, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2016/12/30-2023/2/28

至此,我们对于产业链和供应链数据的逻辑和动量溢价策略进行了详细的分析,我们发现这两个策略的相对表现在 2021 年 9 月之前都非常稳定,在该节点之后均发生了持续的回撤,我们认为这或许跟近两年来极致的行业轮动有关系。在行业层面,对于其他的动量溢出因子表现是否也有类似的特征呢,我们又该如何解决该问题,下文继续展开测验。

4、基于专利布局的行业传导效应探究

在专利维度,我们引入在《基于专利分类的专利动量因子研究》等兴证金工深度报告中提及的 IPC 专利分类数据。根据 1971 年签订的《国际专利分类斯特拉斯堡协定》,衍生了《国际专利分类表》(IPC 分类),这是目前国际通用的专利文献分类和检索工具。国际专利分类系统按照技术主题设立类目,把整个技术领域分为 5 个不同等级: 部、大类、小类、大组、小组,分别对应着 8、145、670、3,000+、10,000+个类别。某种程度上 IPC 分类可以理解为一种全新的行业分类,部分概念释义请参见下图。

图 12、第一部(农业)的部分分类展示

部: 农业 6 A01 农业; 林业; 畜牧业; 狩猜: 誘輔: 輔鱼 6 A01B 农业或林业的整地; 一般农业机械或农具的部件、零件或附件 (用于播种、种植或施厩肥的开挖沟穴或覆盖沟穴入 A01C 5/00; 收获根作物的机械入 A01D; 可变换成整地设备或能够整地的割草机入 A01D 42/04; 与整地机具联合的割草机入 A01D 43/12; 工程目的的整地入 E01, E02, E21) 6 A01C 种植; 播种; 施肥(与一般整地结合的入 A01B 49/04; 农业机械或农具的部件、零件或附件一般入 A01B 51/00 至 A01B 75/00) 14 A01D 收获; 割草 16 A01F 脱粒(联合收割机入 A01D 41/00); 禾秆、干草或类似物的打捆; 将禾秆、干草或类似物形成捆或打捆的固定装置或手动工具; 禾秆、干草或类似物的切碎; 农业或固定产品的储藏(与收割有关的制作或设置堆垛的设备入 A01D 85/00) 26 A01G 园艺; 蔬菜、花卉、稻、果树、葡萄、啤酒花或海菜的栽培; 林业; 浇水 (水果、蔬菜、啤酒花等类植物的采摘入 A01D 46/00; 通过组织培养技术的植物再生入 A01H 4/00; 洋葱或花球茎的去顶或剥皮装置入 A23N 15/08; 繁殖单细胞藻类入 C12N 1/12; 植物细胞培养入 C12N 5/00) 29

资料来源: 德高行, 兴业证券经济与金融研究院整理

在本篇报告中,我们将所有上市公司过去5年的有效授权发明专利映射到IPC 二级分类(大类,共计145个)。从数据来源角度讲,一个专利的IPC分类的原始



数据是一个 JPG 格式的文件,从中进行解析即可得到 IPC 分类相应的数据,具体参见下图。

图 13、专利 IPC 分类原始数据示意



资料来源: 德高行, 兴业证券经济与金融研究院整理

兴证金工团队早在 2019 年已提出专利布局在个股上有明显的动量溢出效应, 在此不再赘述其逻辑,投资者感兴趣可以参考历史报告,我们直接将其思路应用 到行业层面,构建基于专利布局的动量溢出策略。

每月底,基于各公司过去5年在各IPC二级分类专利上新获得的专利数量, 计算当期各公司的专利分布情况T,并据此计算两两公司之间的专利关联度tech。 具体公式为:

$$T_{i,t} = \frac{PatentNum_{i,t}}{\sum PatentNum_{i,t}}$$

$$tech_{ij,t} = \frac{T_{i,t} \cdot T_{j,t}'}{\left(T_{i,t} \cdot T_{i,t}'\right)^{\frac{1}{2}} \left(T_{j,t} \cdot T_{j,t}'\right)^{\frac{1}{2}}}$$

其中, $PatentNum_{i,t}$ 为截至 t 时刻 i 公司新获得的专利数量向量, $T_{i,t}$ 为 t 时刻 i 公司的专利布局向量, $tech_{ij,t}$ 为 t 时刻 i 公司和 j 公司的专利关联度值。在得到所有的个股的专利关联度矩阵之后,根据行业的成分股信息,并且以两两行业内公司专利关联度矩阵的均值衡量行业间的专利关联度 Tech。

最后则是专利动量因子的计算,在每月底,针对每个行业我们以该行业与其他行业专利关联度之和(剔除本行业,因为行业与自身的专利关联度为 1, 这与上文的产业链和供应链上下游关联度不一样)对行业专利关联度进行了标准化,并利用行业专利关联度 Tech 和行业涨跌幅 Ret 计算行业专利动量因子。具体公式为:

$$TechMom_{i,t} = \frac{\sum_{j \neq i} Tech_{ij,t} \cdot Ret_{j,t}}{\sum_{j \neq i} Tech_{ij,t}}$$

其中, $Tech_{ij,t}$ 为 t 时刻 i 行业和 j 行业的专利关联度, $Ret_{j,t}$ 为 t 时刻 j 行业的



月涨跌幅, $TechMom_{i,t}$ 为 t 时刻 i 行业的专利动量因子。

我们在申万二级行业中构建了基于专利布局动量溢出的行业轮动策略,从 2012年1月底开始,每个月根据专利关联动量从高到低的排序,筛选出前10名 的行业作为策略的多头,全部行业等权为策略的基准。

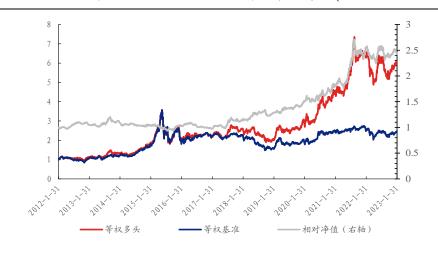
在 2012/1/31-2023/2/28 期间,等权多头的年化收益率为 17.26%,收益波动比为 0.66;等权基准的年化收益率为 8.69%,收益波动比为 0.36,多头相较于基准的年化超额收益率为 7.93%,月胜率为 55.64%,多头相较于基准的效果提升显著。

表 11、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略表现统计(2012/1/31-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	17.26%	26.32%	0.66	49.60%	0.35
等权基准	8.69%	23.83%	0.36	58.81%	0.15
相对表现	7.93%	10.86%	0.73	22.44%	0.35

资料来源: Wind, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

图 14、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略表现净值(2012/1/31-2023/2/28)



资料来源: Wind, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看, 策略多头相较于基准的年度胜率为 66.67%, 整体而言分年度表现较为稳健, 整体来看在 2014-2016 年间以及 2021 年 9 月以来没有获得明显正超额, 其他时段的表现相对较优。



表 12、	基干专利布局动量?	溢出的行业轮动策略分年度表现
A 141	A	

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2012	10.08%	-0.03%	10.11%
2013	23.60%	20.38%	3.22%
2014	28.25%	36.42%	-8.16%
2015	52.07%	55.71%	-3.64%
2016	-15.37%	-11.87%	-3.50%
2017	12.19%	-1.38%	13.57%
2018	-22.78%	-30.91%	8.13%
2019	44.17%	26.61%	17.56%
2020	54.65%	25.11%	29.54%
2021	47.03%	12.63%	34.40%
2022	-8.63%	-15.27%	6.65%
2023	0.26%	8.52%	-8.26%

资料来源: Wind, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2012年的统计时间为 2012/1/31-2012/12/31, 2023年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步为了统计策略参数的稳健性,我们还测算了多头选择 20 和 30 个行业时的表现,具体结果如下,可以看出多头组合相较于基准的超额收益和回撤控制都有明显的改善。

表 13、基于专利布局动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	17.26%	26.32%	0.66	49.60%	0.35
20 个行业	14.57%	25.58%	0.57	49.23%	0.30
30 个行业	12.26%	24.98%	0.49	55.03%	0.22
等权基准	8.69%	23.83%	0.36	58.81%	0.15

资料来源: Wind, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2012/1/31-2023/2/28

5、基于分析师共同覆盖的行业传导效应探究

Ali and Hirshleifer (2019) 提出了基于分析师共同覆盖的关联动量,并认为它能深层次刻画出上市公司的联系,在选股中的效果非常稳定。策略的逻辑也非常简单,与某个股票关联的其他股票过去一段时间的收益率有能力预测该股票未来的收益率。

我们基于过去 6 个月共同覆盖各公司的分析师个数, 计算两两公司之间的分析师关联度 analysts。具体公式为:

 $analysts_{i,t} = ln(analystsNum + 1)$

即analystsiit为t时刻i公司和j公司的分析师关联度值。

接下来,基于公司分析师关联度计算行业分析师关联度,具体而言,**为了降**低行业内公司个数和分析师的重复计算问题对结果的影响,对于某两个行业,在得到全部个股的分析师关联度矩阵之后,我们使用个股分析师关联度矩阵的最大



值衡量行业的分析师关联度 Analysts。这是因为两个行业内关联度矩阵中最大值 大概率为各自行业关注度很高的龙头股票,它们本身对行业走势具有一定的参考 意义。

我们在此基础上计算各行业的分析师关联动量:每月底针对每个行业,我们以该行业与其他行业分析师关联度之和(剔除本行业)对行业分析师关联度进行了标准化,并利用行业分析师关联度 Analysts 和行业涨跌幅 Ret 计算行业分析师关联动量因子:

$$AnalystMom_{i,j} = \frac{\sum_{j \neq i} Analyst_{ij,t} \cdot Ret_{j,t}}{\sum_{j \neq i} Analyst_{ij,t}}$$

其中, $Analyst_{ij,t}$ 为 t 时刻 i 行业和 j 行业的分析师关联度, $Ret_{j,t}$ 为 t 时刻 j 行业的月涨跌幅, $AnalystMom_{i,j}$ 为 t 时刻 i 行业的分析师关联动量因子。

同样的,我们在申万二级行业中构建了基于分析师共同覆盖动量溢出的行业 轮动策略,从 2012 年 1 月底开始,每个月根据分析师共同覆盖动量因子从高到 低的排序,筛选出前 10 名的行业作为策略的多头,全部行业等权为策略的基准。

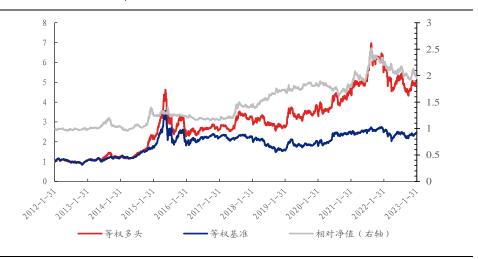
在 2012/1/31-2023/2/28 期间,等权多头的年化收益率为 15.74%,收益波动比为 0.61;等权基准的年化收益率为 8.69%,收益波动比为 0.36,多头相较于基准的年化超额收益率为 6.34%,具有一定的提升效果。

表 14、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略表现统计 (2012/1/31-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	15.74%	25.89%	0.61	51.25%	0.31
等权基准	8.69%	23.83%	0.36	58.81%	0.15
相对表现	6.34%	11.47%	0.55	23.85%	0.27

资料来源: Wind, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

图 15、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略表现净值 (2012/1/31-2023/2/28)



资料来源: Wind, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看, 策略多头相较于基准的年度胜率为 58.33%, 可以看出策略在



2015-2016 年间以及 22-23 年期间表现不佳。

表 15、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2012	0.48%	-0.03%	0.50%
2013	23.90%	20.38%	3.52%
2014	83.49%	36.42%	47.07%
2015	40.47%	55.71%	-15.24%
2016	-15.81%	-11.87%	-3.94%
2017	16.76%	-1.38%	18.15%
2018	-14.95%	-30.91%	15.96%
2019	33.28%	26.61%	6.67%
2020	24.57%	25.11%	-0.53%
2021	40.21%	12.63%	27.58%
2022	-20.87%	-15.27%	-5.59%
2023	2.27%	8.52%	-6.25%

资料来源: Wind, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2012年的统计时间为 2012/1/31-2012/12/31, 2023年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步为了统计策略参数的稳健性,我们还测算了多头选择 20 和 30 个行业时的表现,整体结果较为稳健。

表 16、基于分析师共同覆盖动量溢出的行业轮动策略表现统计-不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	15.74%	25.89%	0.61	51.25%	0.31
20 个行业	14.26%	24.96%	0.57	49.16%	0.29
30 个行业	13.45%	24.73%	0.54	52.13%	0.26
等权基准	8.69%	23.83%	0.36	58.81%	0.15

资料来源: Wind, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2012/1/31-2023/2/28

6、基于多关联关系的综合行业轮动策略

6.1、综合策略构建思路

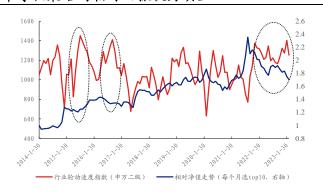
在对产业链、供应链、专利布局和分析师共同覆盖因子的动量溢出效应进行分析后,我们发现这几个因子的简单融合或许并不是一套可行的方案,虽然从逻辑上他们分别代表了不同维度的信息,但是经过前文的测算我们发现这几个策略虽然在 2021 年之前的表现均可圈可点,但是 2021 年年底以来,他们的超额收益不约而同地发生了回撤。经过前文的分析,我们觉得这可能与行业轮动速度加快而上述各个维度的数据都是低频数据有关。

为了进一步验证上述猜想,我们将以上四个维度的动量因子标准化后等权得到了简单综合轮动策略,并计算了该策略的月度超额收益率与申万二级行业轮动速度指数的相关性,结果为-38.69%,两者回归之后相关系数显著为负(拟合优度为 14.97%),数据证明在行业轮动速度较快时,动量溢出效应在选股中可能并不会失效,因为有同行业内的其他股票可以选择,但是在行业维度轮动时却很难产



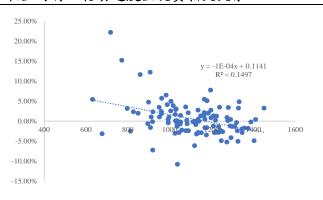
生超额收益。

图 16、当行业轮动速度较快的时关联度动量因子简单等权策略的相对回撤较为明显



资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

图 17、关联度动量因子简单等权行业轮动策略超额收益与行业轮动速度呈现负相关关系



资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

我们认为行业轮动速度加快的根本原因是存量市场中投资者的观点存在分歧,导致行业投资主线不清晰。无论是传统的行业轮动因子还是在本文提出的关联度动量因子都不适用于这种市场环境中,我们应该如何应对呢?从逻辑的角度思考,在快速轮动的环境中,投资者可能会倾向于配置业绩预期显著改善的行业,但是我们发现配置预期业绩改善行业的上下游比直接配置其本身效果更好,因此我们在本文 2.2 章节中使用的传导方式,试图获取产业链上下游景气度溢出的收益,而不再期待动量溢出的收益。

综上,我们可以结合动量溢出效应和景气度溢出效应构建基于多关联关系的综合行业轮动策略。具体而言,我们在每个月末根据行业轮动速度指数是否大于或等于 1200 作为判断当前市场状态的依据(为什么使用 1200 作为判定的标准请参考文中 1.1 部分),若当前市场中的行业轮动速度较快时使用基于产业链传导的景气度溢出策略筛选占优行业,反之若当前行业轮动速度并未过快时,我们使用基于多关联关系(产业链、供应链、专利布局和分析师共同覆盖)传导的动量溢出策略进行行业筛选。



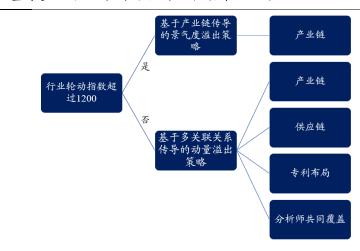


图 18、基于多关联关系的综合行业轮动策略流程

资料来源: 兴业证券经济与金融研究院绘制

6.2、综合行业轮动策略表现

我们在申万二级行业中构建了基于多关联关系的综合行业轮动策略,从 2013 年底年开始,每个月依据 6.1 中介绍的思路筛选出前 10 名的行业作为策略的多 头,全部行业等权为策略的基准。

在 2013/12/31-2023/2/28 期间,等权多头的年化收益率为 20.23%,收益波动比为 0.73;等权基准的年化收益率为 8.38%,收益波动比为 0.35,多头相较于基准的年化超额收益率为 11.16%,月胜率为 56.36%,整体来看超额收益非常明显。

表 17、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计(2013/12/31-2023/2/28)

	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
等权多头	20.23%	27.80%	0.73	45.01%	0.45
等权基准	8.38%	24.26%	0.35	58.81%	0.14
相对表现	11.16%	11.91%	0.94	20.42%	0.55

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理



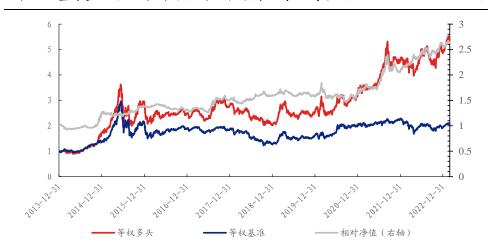


图 19、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现净值(2013/12/31-2023/2/28)

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

分年度来看,策略多头相较于基准的年度胜率为 80.00%,只有 2016 年和 2019 年略微跑输基准,其他年份均有稳定的超额收益。尤其是从 2021 年四季度以来,由于行业轮动加速带来的回撤问题得到了有效解决,策略的稳健性较强。 表 18、基于多关联关系的综合行业轮动策略分年度表现

	等权多头收益率	等权基准收益率	超额收益率
2014	73.24%	36.42%	36.82%
2015	68.39%	55.71%	12.68%
2016	-15.43%	-11.87%	-3.56%
2017	12.22%	-1.38%	13.61%
2018	-26.92%	-30.91%	3.99%
2019	24.56%	26.61%	-2.05%
2020	28.82%	25.11%	3.71%
2021	42.02%	12.63%	29.40%
2022	5.86%	-15.27%	21.13%
2023	10.89%	8.52%	2.37%

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 2023 年的统计时间为 2023/1/1-2023/2/28

进一步,为了统计策略参数的稳健性,我们还测算了不同回看窗口以及不同行业配置数量时策略的表现,可以看出无论时间窗口是1月、3月还是6月,无论选择行业多头数量是10个、20个还是30个,全部能稳定跑赢基准,也能证明我们的策略并不是参数挖掘的结果。



表 19、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计_回看窗口为 1 个月_不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	20.23%	27.80%	0.73	45.01%	0.45
20 个行业	16.60%	26.37%	0.63	51.17%	0.32
30 个行业	13.70%	25.84%	0.53	56.58%	0.24
等权基准	8.38%	24.26%	0.35	58.81%	0.14

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2013/12/31-2023/2/28

表 20、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计_回看窗口为 3 个月_不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	16.32%	28.33%	0.58	47.78%	0.34
20 个行业	13.29%	26.69%	0.50	52.97%	0.25
30 个行业	13.28%	26.05%	0.51	55.81%	0.24
等权基准	8.38%	24.26%	0.35	58.81%	0.14

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2013/12/31-2023/2/28

表 21、基于多关联关系的综合行业轮动策略表现统计_回看窗口为 6 个月_不同参数

选择数量	年化收益率	年化波动率	收益波动比	最大回撤	卡玛比率
10 个行业	14.15%	27.81%	0.51	58.75%	0.24
20 个行业	14.23%	26.68%	0.53	59.90%	0.24
30 个行业	14.77%	26.02%	0.57	59.46%	0.25
等权基准	8.38%	24.26%	0.35	58.81%	0.14

资料来源: Wind, 数库, 秩鼎, 德高行, 聚源, 兴业证券经济与金融研究院整理

注: 数据统计时间为 2013/12/31-2023/2/28

7、总结

本文利用产业链、供应链、专利布局和分析师共同覆盖等维度的数据刻画了行业的上下游或者相似关联关系,并基于动量传导效应构建了行业轮动策略。在此基础上,我们发现无论是传统行业轮动因子还是本文提出的相似动量因子,在市场轮动速度较快的环境中更容易失效,因此我们根据行业轮动速度指数的大小来划分市场状态,并在轮动较快的市场中使用产业链的景气度溢出效应来代替动量溢出效应,显著改善了行业轮动策略从 2021 年 Q4 以来不稳定的问题,为投资者从实操的角度提供了可行的思路。



分析师声明

本人具有中国证券业协会授予的证券投资咨询执业资格并登记为证券分析师,以勤勉的职业态度,独立、客观地出具本报告。本报告清晰准确地反映了本人的研究观点。本人不曾因,不因,也将不会因本报告中的具体推荐意见或观点而直接或间接收到任何形式的补偿。

投资评级说明

投资建议的评级标准	类别	评级	说明
报告中投资建议所涉及的评级分为股票评级		买入	相对同期相关证券市场代表性指数涨幅大于15%
和行业评级 (另有说明的除外)。评级标准为	股票评级	增持	相对同期相关证券市场代表性指数涨幅在5%~15%之间
报告发布日后的12个月内公司股价(或行业		中性	相对同期相关证券市场代表性指数涨幅在-5%~5%之间
指数)相对同期相关证券市场代表性指数的		减持	相对同期相关证券市场代表性指数涨幅小于-5%
涨跌幅。其中: A股市场以沪深300指数为基准; 新三板市场以三板成指为基准; 香港市		无评级	由于我们无法获取必要的资料,或者公司面临无法预见结果的重大不确定性事件,或者其他原因,致使我们无法给出明确的投资评级
场以恒生指数为基准;美国市场以标普500或		推荐	相对表现优于同期相关证券市场代表性指数
纳斯达克综合指数为基准。	行业评级	中性	相对表现与同期相关证券市场代表性指数持平
		回避	相对表现弱于同期相关证券市场代表性指数

信息披露

本公司在知晓的范围内履行信息披露义务。客户可登录 www.xyzq.com.cn 内幕交易防控栏内查询静默期安排和关联公司持股情况。

使用本研究报告的风险提示及法律声明

兴业证券股份有限公司经中国证券监督管理委员会批准,已具备证券投资咨询业务资格。

,本公司不会因接收人收到本报告而视其为客户。本报告中的信息、

意见等均仅供客户参考,不构成所述证券买卖的出价或征价邀请或要约,投资者自主作出投资决策并自行承担投资风险,任何形式的分享证券投资收益或者分担证券投资损失的书面或口头承诺均为无效,任何有关本报告的摘要或节选都不代表本报告正式完整的观点,一切须以本公司向客户发布的本报告完整版本为准。该等信息、意见并未考虑到获取本报告人员的具体投资目的、财务状况以及特定需求,在任何时候均不构成对任何人的个人推荐。客户应当对本报告中的信息和意见进行独立评估,并应同时考量各自的投资目的、财务状况和特定需求,必要时就法律、商业、财务、税收等方面咨询专家的意见。对依据或者使用本报告所造成的一切后果,本公司及/或其关联人员均不承担任何法律责任。

本报告所载资料的来源被认为是可靠的,但本公司不保证其准确性或完整性,也不保证所包含的信息和建议不会发生任何变更。本公司并不对使用本报告所包含的材料产生的任何直接或间接损失或与此相关的其他任何损失承担任何责任。

本报告所载的资料、意见及推测仅反映本公司于发布本报告当日的判断,本报告所指的证券或投资标的的价格、价值及投资收入可升可 跌,过往表现不应作为日后的表现依据;在不同时期,本公司可发出与本报告所载资料、意见及推测不一致的报告;本公司不保证本报告所 含信息保持在最新状态。同时,本公司对本报告所含信息可在不发出通知的情形下做出修改,投资者应当自行关注相应的更新或修改。

除非另行说明,本报告中所引用的关于业绩的数据代表过往表现。过往的业绩表现亦不应作为日后回报的预示。我们不承诺也不保证, 任何所预示的回报会得以实现。分析中所做的回报预测可能是基于相应的假设。任何假设的变化可能会显著地影响所预测的回报。

本公司的销售人员、交易人员以及其他专业人士可能会依据不同假设和标准、采用不同的分析方法而口头或书面发表与本报告意见及建议不一致的市场评论和/或交易观点。本公司没有将此意见及建议向报告所有接收者进行更新的义务。本公司的资产管理部门、自营部门以及 其他投资业务部门可能独立做出与本报告中的意见或建议不一致的投资决策。

本报告并非针对或意图发送予或为任何就发送、发布、可得到或使用此报告而使兴业证券股份有限公司及其关联子公司等违反当地的法律或法规或可致使兴业证券股份有限公司受制于相关法律或法规的任何地区、国家或其他管辖区域的公民或居民,包括但不限于美国及美国公民(1934 年美国《证券交易所》第15a-6条例定义为本「主要美国机构投资者」除外)。

本报告的版权归本公司所有。本公司对本报告保留一切权利。除非另有书面显示,否则本报告中的所有材料的版权均属本公司。未经本公司事先书面授权,本报告的任何部分均不得以任何方式制作任何形式的拷贝、复印件或复制品,或再次分发给任何其他人,或以任何侵犯本公司版权的其他方式使用。未经授权的转载,本公司不承担任何转载责任。

特别声明

在法律许可的情况下,兴业证券股份有限公司可能会持有本报告中提及公司所发行的证券头寸并进行交易,也可能为这些公司提供或争取提供投资银行业务服务。因此,投资者应当考虑到兴业证券股份有限公司及/或其相关人员可能存在影响本报告观点客观性的潜在利益冲突。投资者请勿将本报告视为投资或其他决定的唯一信赖依据。

兴业证券研究

上 海	北 京	深 圳
地址:上海浦东新区长柳路36号兴业证券大厦15层	地址:北京市朝阳区建国门大街甲6号SK大厦32层	地址:深圳市福田区皇岗路5001号深业上城T2座52楼
邮编: 200135	01-08单元	邮编: 518035
邮箱: research@xyzq.com.cn	邮编: 100020	邮箱: research@xyzq.com.cn
	邮箱: research@xyzq.com.cn	