"技术分析系拥抱选股因子"系列研究(六)

)

东吴证券 SOOCHOW SECURITIES

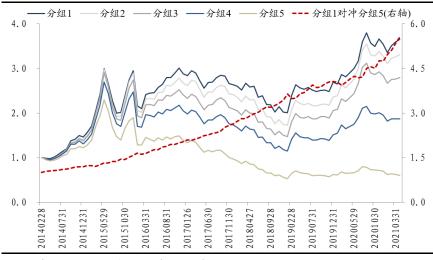
2021年05月15日

CPV 因子抢跑版, 差分视角下的价量互动关系

研究结论

- ■前言:本篇报告为东吴金工"技术分析拥抱选股因子"系列研究的第六篇,顺着系列首篇报告《高频价量相关性,意想不到的选股因子》和第五篇报告《CPV 因子移位版,价量自相关性中蕴藏的选股信息》的研究思路,从另一个全新的视角,对分钟价量的互动关系进行了深入探索。
- 本文标语: 做趋势的领先者,不做趋势的跟随者; 听量先价行的发令枪,即为 CPV 抢跑版的寓意所在。
- 价量相关性基准因子: 用最原始的分钟价量数据,直接计算两个序列的相关系数,构造选股因子,定义为基准因子 PV_Corr。基准因子具有一定的选股能力,2014/01/01-2021/04/30 期间,在全体 A 股中,其月度 IC均值为-0.036,年化 ICIR 为-1.91;5 分组多空对冲的年化收益为 12.49%,信息比率为 1.53,月度胜率为 72.09%,最大回撤为 6.89%。
- 差分下的价量互动相关性因子: 我们先对原始的价格、成交量数据做差分处理,再计算两个序列的相关系数。根据价格与成交量是否错位,又可以具体分为"价量不错位"、"价先量行"、"量先价行"这三种情况。在每种情况下,我们都计算了价量相关性整体因子,再根据差分项的正负,对整体因子做进一步拆分研究,最后按照各个子因子的方向,重新合成效果更好的新因子。其中,"量先价行"部分的合成因子 CDPDV_V的表现最好,在回测期 2014/01/01-2021/04/30 内,以全体 A 股为研究样本,该因子的月度 IC 均值为-0.074,年化 ICIR 为-3.57;5 分组多空对冲的年化收益为 27.03%,年化波动为 7.49%,信息比率为 3.61,月度胜率为 79.07%,最大回撤为 4.01%。

图 1: 量先价行合成因子 CDPDV V 的 5 分组及多空对冲净值走势



数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

- 差分下的其他价量互动形式:除了"价量都做差分",在"只有价格做差分"和"只有成交量做差分"这两种处理方式下,也可以得到许多效果不错的选股因子。比如"价格做差分、量先价行"部分的合成因子,在全体 A 股中的年化 ICIR 为-2.63。
- 风险提示:本报告所有统计结果均基于历史数据,未来市场可能发生重大变化;单因子的收益可能存在较大波动,实际应用需结合资金管理、风险控制等方法。

证券分析师 高子剑 执业证号: S0600518010001 021-60199793 gaozj@dwzq.com.cn 研究助理 沈芷琦

021-60199793 shenzhq@dwzq.com.cn

相关研究

- 1、《"技术分析拥抱选股因子" 系列研究(一): 高频价量相关 性,意想不到的选股因子》 20200223
- 2、《"技术分析拥抱选股因子" 系列研究 (二): 上下影线, 蜡烛好还是威廉好?》202006193、《"技术分析拥抱选股因子" 系列研究 (三): 量价配合视角下的新换手率因子》202011304、《"技术分析拥抱选股因子"系列研究 (四): 换手率分布均匀度,基于分钟成交量的选股因子》20210301
- 5、《"技术分析拥抱选股因子" 系列研究 (五): CPV 因子移位 版,价量自相关性中蕴藏的选 股信息》20210301

金工专题报告



内容目录

1.	前言	4
2.	差分下的价量互动关系	5
	2.1. 基准因子 PV Corr	5
	2.2. 差分下的价量相关系数: 价量不错位	
	2.3. 差分下的价量相关系数: 价量错位	
	2.4. 小结	
3.	其他重要讨论	17
	3.1. 纯净新因子的表现	17
	3.2. 参数敏感性检验	19
	3.3. 其他样本空间的情况	
	3.4. 差分下的其他价量互动形式	
4.	总结	21
	风险提示	



图表目录

图	1:	量先价行合成因子 CDPDV V 的 5 分组及多空对冲净值走势	1
		CPV 因子全市场 5 分组及多空对冲净值走势	
		价、量关系示意图	
图	4:	价量相关性基准因子 PV Corr 的 5 分组及多空对冲净值走势	6
图	5:	差分下的价量互动关系研究框架	6
图	6:	差分不错位因子 delta PV Corr 的 5 分组及多空对冲净值走势	7
		两个序列相关系数的拆分示意图	
图	8:	价量相关性合成因子 CDPDV 的 5 分组及多空对冲净值走势 (差分 不错位)	10
图	9:	合成因子 CDPDV_P 的 5 分组净值(差分 价先)	14
图	10:	合成因子 CDPDV_P 的对冲净值(差分 价先)	14
图	11:	合成因子 CDPDV_V 的 5 分组净值(差分 量先)	14
图	12:	合成因子 CDPDV_V 的对冲净值(差分 量先)	14
		价量相关性因子总结	
图	14:	价量相关性基准因子、合成因子的5分组多空对冲净值走势	16
图	15:	纯净 CDPDV_V 因子的 5 分组及多空对冲净值走势	18
图	16:	全文逻辑简图	21
表	1.	基准因子、差分不错位因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标	7
		价量相关性因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标(差分 不错位)	
		价量相关性合成因子 CDPDV 的分年度表现(差分 不错位)	
		基准因子、整体因子、合成因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标(差分 不错位)	
		价量相关性因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标(差分 价先量行)	
		价量相关性因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标(差分 量先价行)	
		整体因子、合成因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标(差分 价量错位)	
		价量相关性合成因子 CDPDV P 的分年度表现 (差分 价先量行)	
		价量相关性合成因子 CDPDV V 的分年度表现(差分 量先价行)	
表	10:	价量相关性基准因子、合成因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标	17
表	11:	基准因子、合成因子的相关性	17
表	12:	新因子与 Barra 风格因子、基准因子、价格自相关性因子的相关系数	18
表	13:	纯净 CDPDV_V 因子的分年度表现	19
		新因子 CDPDV_V 在不同参数下的年化 ICIR	
表	15:	新因子在沪深 300、中证 500 成分股中的多空对冲绩效指标	20
表	16.	差分下的其他价量互动相关性因子	20



1. 前言

在本系列的第一篇报告《高频价量相关性,意想不到的选股因子》(外发于 2020 年 2 月 23 日)中,我们从最简单的"价量关系"入手,在计算股票分钟收盘价与成交量相关系数的基础上,逐步构造了一个新的选股因子——CPV。截至 2021 年 4 月, CPV 因子在全体 A 股中,5 分组多空对冲的年化收益为 17.52%,信息比率为 2.81,月度胜率为 83.72%,最大回撤为 3.79%。

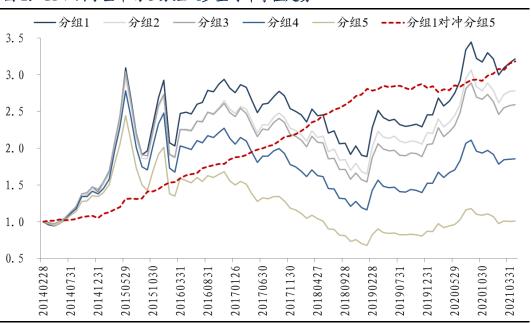


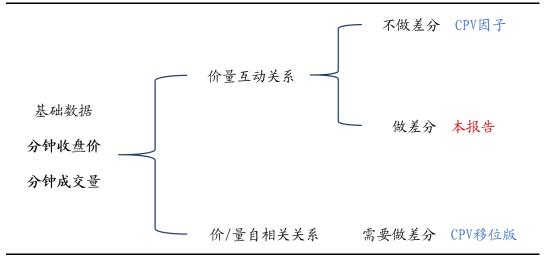
图 2: CPV 因子全市场 5 分组及多空对冲净值走势

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

CPV 因子报告外发后,我们的后续研究从未停止,从样本外定期跟踪,到每月发布"小贴士"、讨论因子处理的更多细节,我们一直在努力做更为深入的思考。比如上个季度,我们发布了一篇新的报告《CPV 因子移位版,价量自相关性中蕴藏的选股信息》(外发于2021年3月1日,后文简称为"CPV移位版"),从分钟价格、分钟成交量的自相关性中,挖掘了一些有效的选股信息。报告中有一处小细节:由于所有股票的价格自相关系数都很高,因此我们提出,需要先对原始序列做差分处理。

本篇报告将回到"价与量的互动关系",但与 CPV 因子不同的是,我们借用了 CPV 移位版中"差分"的处理方式,即先对价格和成交量序列做差分,再计算价与量的相关系数,考察新的价量相关性,是否也具有不错的选股能力。

图 3: 价、量关系示意图



数据来源: 东吴证券研究所整理

2. 差分下的价量互动关系

2.1. 基准因子 PV Corr

在讨论新的价量互动相关系数之前,我们先来回顾最原始的情况。不做任何处理的价量相关系数,即为原 CPV 因子报告中构建的"平均数因子 PV_corr_avg",为了方便表述,本文将其改称为 PV Corr:

- (1)每月月底,回溯每只股票过去20个交易日,每日计算该股票**分钟收盘价Pt与** 对应分钟成交量Vt的相关系数;
- (2)每只股票取20日相关系数的平均值,做横截面市值中性化处理,即得到最原始的价量相关性因子,将其作为本篇报告的**基准因子PV_Corr**。

以全体 A 股为研究样本 (剔除其中的 ST 股、停牌股以及上市不足 60 个交易日的次新股),以2014/01/01-2021/04/30为回测时间段,PV_Corr因子的月度IC均值为-0.036,年化 ICIR 为-1.91;5分组多空对冲的年化收益为12.49%,信息比率为1.53,月度胜率为72.09%,最大回撤为6.89%。下图 4 展示了基准因子 PV_Corr 在全市场5分组及多空对冲的净值走势,可以看到,基准因子在最近两年的表现不太理想,出现了较长时间的回撤。

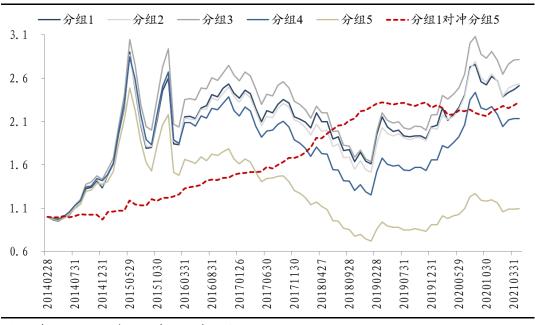
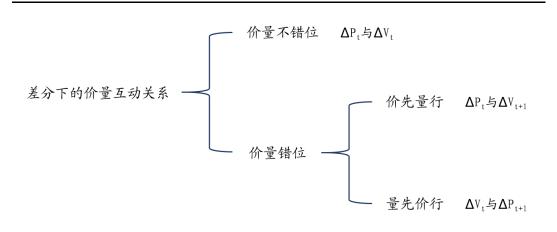


图 4: 价量相关性基准因子 PV Corr 的 5 分组及多空对冲净值走势

2.2. 差分下的价量相关系数: 价量不错位

接下来,我们考察差分下的价量互动关系。具体地,根据价量是否错位,可以分为如下多种情况。

图 5: 差分下的价量互动关系研究框架



数据来源: 东吴证券研究所整理

本小节内容, 我们先来讨论"价量不错位"的情形, 同样以全体 A 股为研究样本, 以 2014/01/01-2021/04/30 为回测时间段, 实施以下操作:

(1) 每月月底,回溯每只股票过去 20 个交易日,每日先将该股票的分钟收盘价、成交量各自做一阶差分,再计算 ΔP_t 序列与 ΔV_t 序列的相关系数,其中, $\Delta P_t = P_{t-1}$, $\Delta V_t = V_{t-1}$;



- (2)每只股票取 20 日相关系数的平均值,做横截面市值中性化处理,即得到**在差** 分处理下、不错位的价量相关性因子,记为 delta_PV_Corr;
- (3)下月月初,将所有样本按照因子值排序,等分为5组,每组等权买入组内相应股票,持有至月底平仓;重复上述步骤。

回测结果显示,delta_PV_Corr 因子的月度 IC 均值为-0.032,RankIC 均值为-0.045,年化 ICIR 为-1.75,年化 RankICIR 为-2.26,说明 ΔP_t 序列与 ΔV_t 序列相关系数越小的股票,未来表现越好。下图 6 展示了 delta_PV_Corr 因子 5 分组及多空对冲的净值走势,表 1 则将其与基准因子 PV_Corr 进行了对比。可以看到,差分处理后的 delta_PV_Corr 因子,整体表现其实不如原来的基准因子。

- 分组1 分组2 — 分组3 — 分组4 — -分组5 ---·分组1对冲分组5 3. 1 2.6 2.1 1.6 1.1 0.6 20170126 20180928 20151030 20170630 20140731 20150529 20160831 20180427 20190731 20191231 20201030 20210331

图 6: 差分不错位因子 delta PV Corr 的 5 分组及多空对冲净值走势

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

表 1: 基准因子、差分不错位因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标

	基准因子 PV_Corr	差分不错位因子 delta_PV_Corr
月度 IC 均值	-0.036	-0.032
年化 ICIR	-1.914	-1.748
年化收益率	12.49%	9.71%
年化波动率	8.15%	7.15%
信息比率	1.533	1.357
月度胜率	72.09%	61.63%
最大回撤率	6.89%	7.19%



在有差分项的情况下,我们还可以对 delta_PV_Corr 因子做拆分,对其做进一步改进。根据 ΔP_t 和 ΔV_t 的正负,我们将 delta PV Corr 因子拆分为四个子因子:

- (1) 每月月底,回溯每只股票过去 20 个交易日,每日先将该股票的分钟收盘价、成交量各自做一阶差分,得到两个序列,即 ΔP_t 序列与 ΔV_t 序列,其中, ΔP_t = P_t - P_{t-1} , ΔV_t = V_t - V_t :
- (2)每只股票,每日都只取两个序列中, $\Delta P_t > 0$ 且 $\Delta V_t > 0$ 的部分,计算相关系数,并取 20 日平均值,做市值中性化处理,得到子因子delta P^+V^+ _Corr;
- (3)类似步骤(2),取两个序列中,ΔP_t>0 且ΔV_t<0 的部分,计算相关系数,对应 子因子记为delta_P+V-_Corr; 取ΔP_t<0 且ΔV_t>0 的部分,得到子因子delta_P-V+_Corr; 取ΔP_t<0 且ΔV_t<0 的部分,得到子因子delta_P-V-_Corr;</p>
- (4) 四个子因子,同样都以全体 A 股为研究样本,以 2014/01/01-2021/04/30 为回测时间段,做 5 分组回测。

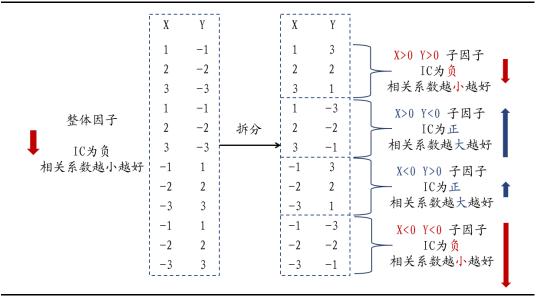
表 2: 价量相关性因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标 (差分 不错位)

	整体因子	子因子	子因子	子因子	子因子
	delta_PV_Corr	delta_P+V+_Corr	delta_P+VCorr	$delta_P^-V^+_Corr$	delta_P ⁻ V ⁻ _Corr
月度 IC 均值	-0.032	-0.038	0.052	0.024	-0.062
年化 ICIR	-1.75	-1.85	2.88	1.20	-3.51
年化收益率	9.71%	11.70%	17.85%	6.80%	22.71%
年化波动率	7.15%	8.62%	6.66%	8.26%	6.50%
信息比率	1.36	1.36	2.68	0.82	3.49
月度胜率	61.63%	67.44%	80.23%	67.44%	82.56%
最大回撤率	7.19%	7.50%	5.56%	9.98%	3.71%

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

上表 2 展示了各个子因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标,并与整体因子进行对比。可以发现,**四个子因子的选股效果,出现了互相矛盾的情形:** $\det_P^+V^+$ _Corr、 $\det_P^+V^-$ _Corr的 IC 为负,说明当 ΔP_t 与 ΔV_t 同号时,两个序列相关系数越小的股票,未来收益越高;而 $\det_P^-V^+$ _Corr、 $\det_P^+V^-$ _Corr的 IC 为正,说明当 ΔP_t 与 ΔV_t 异号时,两个序列相关系数越大的股票,未来表现反而越好。整体因子 $\det_P^+V^-$ _Corr 的表现较弱,或许正是因为它的四个内在组成成分方向相反,作用力相互抵消。

图 7: 两个序列相关系数的拆分示意图



数据来源: 东吴证券研究所整理

根据示意图 7, 我们很容易发现,将价量相关性因子进行拆分之后,四个子因子的逻辑,就与原来的整体因子产生了差异: 当股票价格出现剧烈变动的时候,无论是大幅上涨或者大幅下跌,我们都希望,与它对应的成交量的变动越小越好。如果更进一步,将整个情形描绘完整,上述现象背后隐藏的,其实是这样一个场景: 如果某只股票的价格经常出现大幅变动,且同时伴随着成交量的剧烈变化,那么我们倾向于认为,这只股票的价格容易受到短期交易信息的影响而产生较大波动; 在月度选股上,我们不太看好它的未来表现。

既然整体因子 delta_PV_Corr 拆分之后,各个子因子的方向不完全一致,我们自然就可以通过因子合成,构造效果更佳的综合因子。本着不过度优化的原则,此处采取将四个子因子各自横截面标准化、再等权线性组合的方法,新的合成因子命名为 CDPDV (Correlation of Delta Price and Delta Volume),即:

$$\begin{split} \text{CDPDV} &= \frac{\text{delta_P^+V^+_Corr} - \text{mean(delta_P^+V^+_Corr)}}{\text{std(delta_P^+V^+_Corr)}} - \frac{\text{delta_P^+V^-_Corr} - \text{mean(delta_P^+V^-_Corr)}}{\text{std(delta_P^+V^-_Corr)}} \\ &- \frac{\text{delta_P^-V^+_Corr} - \text{mean(delta_P^-V^+_Corr)}}{\text{std(delta_P^-V^+_Corr)}} + \frac{\text{delta_P^-V^-_Corr} - \text{mean(delta_P^-V^-_Corr)}}{\text{std(delta_P^-V^-_Corr)}} \end{split}$$

下图 8 展示了 CDPDV 因子在全市场 5 分组及多空对冲的净值走势; 表 3 汇报了 CDPDV 因子分年度的表现情况; 表 4 则在表 1 的基础上, 加上了 CDPDV 因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标。可以看到, 相比于基准因子, CDPDV 因子的收益、稳定性、胜率都有明显提升。

图 8: 价量相关性合成因子 CDPDV 的 5 分组及多空对冲净值走势 (差分 不错位)

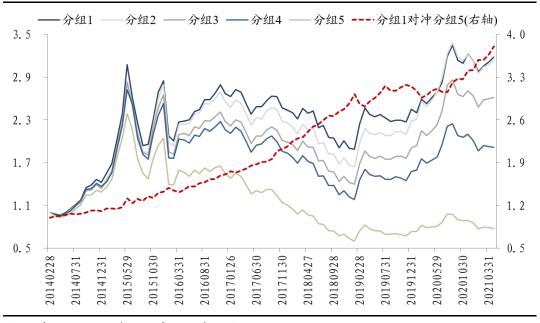


表 3: 价量相关性合成因子 CDPDV 的分年度表现 (差分 不错位)

	年化收益率			分组1对冲分组5绩效指标			
年份	分组1	分组 5	分组1对冲分组5	年化波动率	信息比率	月度胜率	最大回撤率
2014	52.42%	35.52%	12.80%	4.35%	2.942	80.00%	1.41%
2015	100.42%	58.71%	28.53%	17.38%	1.641	66.67%	5.85%
2016	-6.11%	-24.24%	20.60%	8.45%	2.440	75.00%	4.61%
2017	-8.90%	-28.80%	26.28%	6.28%	4.181	91.67%	1.07%
2018	-21.88%	-42.19%	32.86%	4.46%	7.359	91.67%	0.30%
2019	28.92%	15.14%	9.59%	9.99%	0.960	66.67%	6.50%
2020	27.62%	16.92%	8.37%	9.01%	0.929	58.33%	3.69%
2021(至4月底)	5.07%	-25.37%	38.41%	7.18%	5.346	100.00%	0.00%



表 4: 基准因子、整体因子、合成因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标(差分 不错位)

	基准因子	整体因子	合成因子
	PV_Corr	delta_PV_Corr	CDPDV
月度 IC 均值	-0.036	-0.032	-0.058
年化 ICIR	-1.91	-1.75	-2.52
年化收益率	12.49%	9.71%	20.50%
年化波动率	8.15%	7.15%	9.43%
信息比率	1.53	1.36	2.17
月度胜率	72.09%	61.63%	76.74%
最大回撤率	6.89%	7.19%	6.70%

2.3. 差分下的价量相关系数: 价量错位

本小节内容,我们重点讨论在差分处理下、价量错位的相关性因子,具体分为"价先量行"和"量先价行"两种情况。在每种情况下,根据前一小节的研究经验,都可以计算价量相关性整体因子,并根据差分项的正负,将整体因子拆分为四个子因子。具体操作步骤如下:

● 价先量行

- (1)每月月底,回溯每只股票过去 20 个交易日,每日先将该股票的分钟收盘价、成交量序列做一阶差分,再将价量错位,得到两个序列 ΔP_t 与 ΔV_{t+1} ,其中, ΔP_t = P_t - P_{t-1} , ΔV_{t+1} = V_{t+1} - V_t ;
- (2)每日计算 ΔP_t 序列与 ΔV_{t+1} 序列的相关系数,再取 20 日的平均值,做横截面市值中性化处理,得到所有股票的**整体因子 dP dV Corr**;
- (3) 取两个序列中, $\Delta P_t > 0$ 且 $\Delta V_{t+1} > 0$ 的部分,计算相关系数,同样取 20 日平均值,得到子因子 $dP^+_dV^+_c$ Corr;
- (4) 类似步骤(3),取两个序列中, $\Delta P_t > 0$ 且 $\Delta V_{t+1} < 0$ 的部分,计算相关系数,对应子因子记为 $dP^+_dV^-_Corr$; 取 $\Delta P_t < 0$ 且 $\Delta V_{t+1} > 0$ 的部分,得到子因子 $dP^-_dV^+_Corr$; 取 $\Delta P_t < 0$ 且 $\Delta V_{t+1} < 0$ 的部分,得到子因子 $dP^-_dV^-_Corr$ 。

● 量先价行

(1)每月月底,回溯每只股票过去 20 个交易日,每日计算、整理得到两个序列 ΔV_t 与 ΔP_{t+1} ,其中, $\Delta V_{t}=V_t-V_{t-1}$, $\Delta P_{t+1}=P_{t+1}-P_t$;



- (2)每日计算 ΔV_t 序列与 ΔP_{t+1} 序列的相关系数,再取 20 日的平均值,做横截面市值中性化处理,得到所有股票的**整体因子 dV dP Corr**;
- (3)取两个序列中, ΔV_t>0 且ΔP_{t+1}>0 的部分, 计算相关系数, 同样取 20 日平均值, 得到子因子dV+_dP+_Corr;
- (4) 类似步骤(3),取两个序列中, $\Delta V_t > 0$ 且 $\Delta P_{t+1} < 0$ 的部分,计算相关系数,对应子因子记为 $dV^+_dP^-_Corr$; 取 $\Delta V_t < 0$ 且 $\Delta P_{t+1} > 0$ 的部分,得到子因子 $dV^-_dP^+_Corr$; 取 $\Delta V_t < 0$ 且 $\Delta P_{t+1} < 0$ 的部分,得到子因子 $dV^-_dP^-_Corr$ 。

上述所有的因子,同样都以全体 A 股为研究样本,以 2014/01/01-2021/04/30 为回测时间段,做 5 分组回测,考察各个因子的表现。

下表 5-6 展示了各个因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标,可以发现,在价量错位的情况下,两个整体因子也存在内在成分方向相反的现象。以"量先价行"为例:

- 整体因子 dV_dP_C orr 的 IC 为负,表明 ΔV_t 序列与 ΔP_{t+1} 序列的相关系数越小,股票的未来表现越好;
- ●四个子因子的 IC,dV+_dP+_Corr、dV-_dP-_Corr为负,dV+_dP-_Corr、dV-_dP+_Corr为正,表面上存在矛盾,但根据上一小节的图 7,我们可以发现它们的逻辑仍然相通,即如果上一分钟成交量出现剧烈变化,那么我们希望这一分钟的股价变动相对较小。更进一步,可以从"信息泄露"的角度进行理解:如果上一分钟成交量出现大幅变动,而随之而来的,是这一分钟的价格也出现较大变化,那么我们倾向于认为,这只股票很有可能发生了信息泄露,即知情交易者提前行动,非知情交易者滞后操作。在未来一个月的持仓中,我们应该避开这些信息泄露较为严重的股票。

表 5: 价量相关性因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标 (差分 价先量行)

	整体因子	子因子	子因子	子因子	子因子
	dP_dV_Corr	dP ⁺ _dV ⁺ _Corr	dP ⁺ _dV ⁻ _Corr	dP ⁻ _dV ⁺ _Corr	dPdVCorr
月度 IC 均值	-0.035	-0.073	0.017	0.047	-0.024
年化 ICIR	-2.23	-3.15	0.93	2.20	-1.20
年化收益率	14.41%	26.07%	4.35%	15.33%	7.01%
年化波动率	5.79%	8.09%	7.68%	7.10%	8.20%
信息比率	2.49	3.22	0.57	2.16	0.85
月度胜率	75.58%	80.23%	62.79%	74.42%	63.95%
最大回撤率	4.36%	4.66%	9.52%	5.37%	9.42%



去 6.	价量相关性因子的	IC 信自及5公组多	空对冲结的 指标	(羊母 昌牛份行)
AX 0:	加重加大性凶力的	したぶ及うが狙々	<i>名图 性物 级相协</i> (したか 軍力がけし

	整体因子	子因子	子因子	子因子	子因子
	dV_dP_Corr	dV ⁺ _dP ⁺ _Corr	$dV^{+}_{-}dP^{-}_{-}Corr$	dV ⁻ _dP ⁺ _Corr	dV ⁻ _dP ⁻ _Corr
月度 IC 均值	0.023	-0.047	0.064	0.052	-0.056
年化 ICIR	1.62	-2.96	3.63	3.38	-3.54
年化收益率	7.71%	16.82%	23.14%	18.84%	19.53%
年化波动率	5.03%	6.45%	6.54%	5.41%	5.93%
信息比率	1.53	2.61	3.54	3.48	3.30
月度胜率	63.95%	80.23%	83.72%	82.56%	79.07%
最大回撤率	3.03%	3.85%	3.71%	4.04%	3.36%

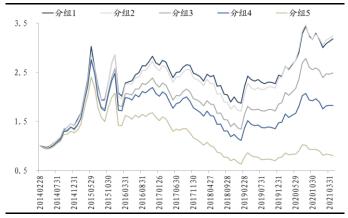
同样地,我们也可以将子因子各自横截面标准化、等权线性组合,构造新的因子,分别命名为 CDPDV P (价先量行)、CDPDV V (量先价行):

$$\begin{split} \text{CDPDV_P} &= \frac{\text{dP+_dV+_Corr} - \text{mean}(\text{dP+_dV+_Corr})}{\text{std}(\text{dP+_dV+_Corr})} - \frac{\text{dP+_dV-_Corr} - \text{mean}(\text{dP+_dV-_Corr})}{\text{std}(\text{dP+_dV-_Corr})} \\ &- \frac{\text{dP-_dV+_Corr} - \text{mean}(\text{dP-_dV+_Corr})}{\text{std}(\text{dP-_dV+_Corr})} + \frac{\text{dP-_dV-_Corr} - \text{mean}(\text{dP-_dV-_Corr})}{\text{std}(\text{dP-_dV-_Corr})} \\ \text{CDPDV_V} &= \frac{\text{dV+_dP+_Corr} - \text{mean}(\text{dV+_dP+_Corr})}{\text{std}(\text{dV+_dP+_Corr})} - \frac{\text{dV+_dP-_Corr} - \text{mean}(\text{dV+_dP-_Corr})}{\text{std}(\text{dV+_dP-_Corr})} \\ &- \frac{\text{dV-_dP+_Corr} - \text{mean}(\text{dV-_dP+_Corr})}{\text{std}(\text{dV-_dP+_Corr})} + \frac{\text{dV-_dP-_Corr} - \text{mean}(\text{dV-_dP-_Corr})}{\text{std}(\text{dV-_dP-_Corr})} \end{split}$$

下图 9-10 分别展示了 CDPDV_P 因子在全市场 5 分组、多空对冲的净值走势,并与对应的整体因子 dP_dV_Corr 进行了对比;图 11-12 展示了 CDPDV_V 因子的净值表现;表 7 比较了合成因子、整体因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标;表 8-9 则报告了两个合成因子各年度的表现情况。

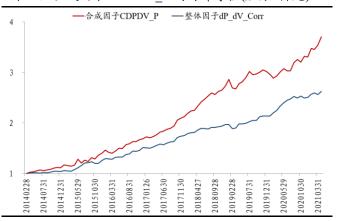
可以看到,"价先量行"部分,合成因子与整体因子的效果相近,且与前文"价量不错位"部分合成因子 CDPDV 的效果也相差不大;"量先价行"部分,四个子因子的表现较为均衡、都非常有效,最终合成因子 CDPDV_V 的效果也大幅优于原来的整体因子 dV_dP_c Corr。在回测期 2014/01/01-2021/04/30 内,CDPDV_V 因子月度 IC 均值为-0.074,月度 RankIC 均值为-0.099,年化 ICIR 为-3.57,年化 RankICIR 为-4.44;5 分组多空对冲的年化收益为 27.03%,年化波动为 7.49%,信息比率为 3.61,月度胜率为 79.07%,最大回撤为 4.01%。

图 9: 合成因子 CDPDV_P 的 5 分组净值(差分 价先)



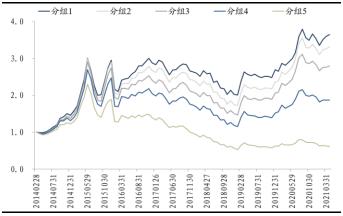
数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

图 10: 合成因子 CDPDV_P 的对冲净值(差分 价先)



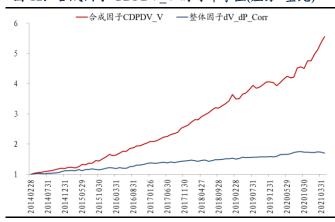
数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

图 11: 合成因子 CDPDV_V 的 5 分组净值(差分 量先)



数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

图 12: 合成因子 CDPDV_V 的对冲净值(差分 量先)



数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

表 7: 整体因子、合成因子的 IC 信息及多空对冲绩效指标 (差分 价量错位)

	价先	量行	量先⁄	价行
	整体因子	合成因子	整体因子	合成因子
	dP_dV_Corr	CDPDV_P	dV_dP_Corr	CDPDV_V
月度 IC 均值	-0.035	-0.059	0.023	-0.074
年化 ICIR	-2.23	-2.61	1.62	-3.57
年化收益率	14.41%	20.06%	7.71%	27.03%
年化波动率	5.79%	8.94%	5.03%	7.49%
信息比率	2.49	2.24	1.53	3.61
月度胜率	75.58%	73.26%	63.95%	79.07%
最大回撤率	4.36%	6.56%	3.03%	4.01%



表 8: 价量相关性合成因子 CDPDV P 的分年度表现 (差分 价先量行)

	年化收益率			分组1对冲分组5绩效指标			
年份	分组1	分组5	分组1对冲分组5	年化波动率	信息比率	月度胜率	最大回撤率
2014	51.10%	32.76%	13.93%	4.34%	3.21	80.00%	1.32%
2015	102.91%	63.68%	25.84%	15.61%	1.66	58.33%	5.65%
2016	-5.94%	-23.69%	20.36%	8.20%	2.48	75.00%	4.05%
2017	-8.86%	-28.38%	25.76%	5.50%	4.69	91.67%	1.07%
2018	-22.87%	-40.94%	28.52%	5.00%	5.70	91.67%	1.33%
2019	29.18%	14.17%	10.52%	10.46%	1.01	66.67%	6.56%
2020	29.71%	17.66%	9.62%	8.55%	1.13	50.00%	2.55%
2021(至4月底)	1.26%	-29.64%	40.81%	8.77%	4.65	75.00%	0.47%

表 9: 价量相关性合成因子 CDPDV_V 的分年度表现 (差分 量先价行)

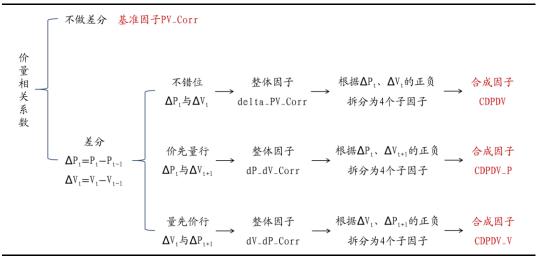
	年化收益率			分组1对冲分组5绩效指标			
年份	分组1	分组 5	分组1对冲分组5	年化波动率	信息比率	月度胜率	最大回撤率
2014	57.17%	27.52%	23.75%	4.14%	5.74	90.00%	0.46%
2015	102.19%	54.33%	31.79%	9.72%	3.27	58.33%	1.87%
2016	-2.44%	-26.55%	29.38%	7.86%	3.74	83.33%	2.25%
2017	-8.52%	-30.02%	29.11%	4.64%	6.28	91.67%	0.11%
2018	-23.20%	-42.04%	30.36%	4.52%	6.71	83.33%	0.54%
2019	33.22%	10.48%	18.36%	9.61%	1.91	83.33%	4.01%
2020	31.37%	11.74%	16.97%	9.77%	1.74	58.33%	2.48%
2021(至4月底)	9.65%	-32.94%	60.40%	2.96%	20.43	100.00%	0.00%

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

2.4. 小结

本节内容深入讨论了差分处理下的价量互动关系。首先,我们简要回顾了最简单的价量相关系数,将其作为基准因子 PV_Corr。随后,我们引入差分,即先对原始的价格、成交量数据做差分处理,再计算两个序列的相关系数。更详细地,根据价格与成交量是否错位,可以分为"价量不错位"、"价先量行"、"量先价行" 这三种情况。在每种情况下,我们都计算了价量相关性整体因子,再根据差分项的正负,对整体因子做进一步拆分处理,最后按照各个子因子的方向,重新合成效果更好的新因子。

图 13: 价量相关性因子总结



数据来源: 东吴证券研究所整理

下图 14 汇总了三个合成因子 CDPDV (差分 不错位)、CDPDV_P (差分 价先量行)、CDPDV_V (差分 量先价行)在全市场 5 分组多空对冲的净值走势,并与基准因子 PV_Corr 进行了对比;表 10 则展示了各个因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标。可以看到,三个合成因子的表现明显优于基准因子 PV_Corr,其中表现最好的,当属"量先价行"部分的 CDPDV_V 因子。尤其是 2019 年 4 月以来,PV_Corr 因子的整体表现不佳,多空对冲累计收益仅为 0.28%;而三个合成因子 CDPDV、CDPDV_P、CDPDV_V 的多空对冲净值虽也有所波动,但仍然保持了不错的上升趋势,多空对冲累计收益分别为 34.79%、38.60%、58.78%。

图 14: 价量相关性基准因子、合成因子的 5 分组多空对冲净值走势

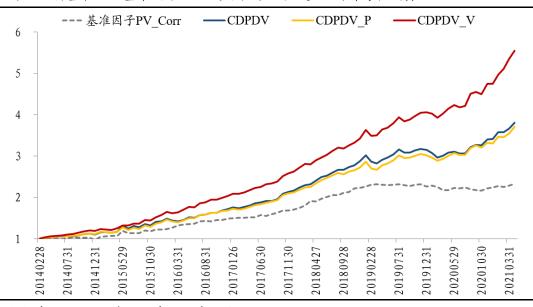




表 10: 价量相关性基准因子、合成因子的 IC 信息及 5 分组多空对冲绩效指标

	原报告价量相关性因子	本报告的价量相关性因子 差分处理				
	PV_Corr	CDPDV(不错位)	CDPDV_P(价先量行)	CDPDV_V(量先价行)		
月度 IC 均值	-0.036	-0.058	-0.059	-0.074		
年化 ICIR	-1.91	-2.52	-2.61	-3.57		
年化收益率	12.49%	20.50%	20.06%	27.03%		
年化波动率	8.15%	9.43%	8.94%	7.49%		
信息比率	1.53	2.17	2.24	3.61		
月度胜率	72.09%	76.74%	73.26%	79.07%		
最大回撤率	6.89%	6.70%	6.56%	4.01%		

下表 11 展示了基准因子、合成因子相互之间的相关系数,我们发现,三个合成因子由于数据来源相同、构造过程较为类似,信息重叠的程度较高。鉴于 CDPDV_V 因子的效果最好,四个子因子的表现最为均衡,"量先价行"也最符合我们对价量关系的传统理解,因此我们将本篇报告取名为"CPV 因子抢跑版",寓示"量先价行"的规律,争做趋势的领先者,不做趋势的跟随者。本文下一节"其他重要讨论"的内容,也将主要围绕 CDPDV_V 因子展开。

表 11: 基准因子、合成因子的相关性

	PV_Corr	CDPDV	CDPDV_P	CDPDV_V
PV_Corr	1	0.23	0.24	0.22
CDPDV		1	0.85	0.78
CDPDV_P			1	0.74
CDPDV_V				1

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

3. 其他重要讨论

3.1. 纯净新因子的表现

得到了新因子后,我们考察其与市场常用风格因子,基准因子 PV_Corr,东吴金工特色因子 CDPP、CDPDP、CDPDP'的相关性 (CDPP、CDPDP、CDPDP',均属于价格自相关性因子,来自本系列的上一篇报告"CPV 移位版")。下表 12 展示了 CDPDV_V 因子与 10 个 Barra 风格因子、PV_Corr 因子、3 个价格自相关性因子的相关系数。



表 12: 新因子与 Barra 风格因子、基准因子、价格自相关性因子的相关系数

	CDPDV_V		CDPDV_V
Beta	0.1140	Liquidity	0.4112
BooktoPrice	-0.2272	Momentum	0.1007
DebttoAssets	0.0053	ResidualVolatility	0.3963
EarningsYield	-0.2040	PV_Corr	0.2205
Growth	-0.0360	CDPP	0.3749
LnFloatMarketValue	0.0016	CDPDP	0.5518
NonlinearSize	0.0428	CDPDP'	0.6588

为了剔除上述因子与行业的干扰,我们每月月底将新因子对 Barra 风格因子、基准因子 PV_Corr、3 个价格自相关性因子和 28 个申万一级行业虚拟变量进行回归,取残差作为纯净新因子,检验其效果。下图 15 展示了纯净 CDPDV_V 因子的 5 分组及多空对冲净值走势,表 13 则汇报了其分年度的表现情况。剔除常用风格、行业、东吴金工特色因子之后,纯净 CDPDV_V 因子仍然具备一定的选股能力,全市场 5 分组多空对冲的年化收益为 7.55%,年化波动为 4.99%,信息比率为 1.51,月度胜率为 65.12%,最大回撤为 4.84%。

图 15: 纯净 CDPDV_V 因子的 5 分组及多空对冲净值走势





表 13: 纯净 CDPDV V 因子的分年度表现

	年化收益率			分组1对冲分组5绩效指标			
年份	分组1	分组5	分组1对冲分组5	年化波动率	信息比率	月度胜率	最大回撤率
2014	26.36%	23.06%	2.52%	3.92%	0.64	50.00%	2.50%
2015	87.16%	78.81%	5.13%	6.60%	0.78	41.67%	2.57%
2016	-14.53%	-18.18%	4.04%	4.13%	0.98	58.33%	3.45%
2017	-15.70%	-24.60%	11.64%	2.73%	4.27	83.33%	0.15%
2018	-32.79%	-38.60%	8.94%	3.80%	2.35	75.00%	1.49%
2019	35.39%	26.47%	6.41%	5.70%	1.13	66.67%	2.52%
2020	39.33%	30.04%	7.14%	6.51%	1.10	66.67%	4.84%
2021(至4月底)	-1.84%	-24.41%	28.78%	5.35%	5.38	100.00%	0.00%

3.2. 参数敏感性检验

在构造价量相关性因子 CDPDV_V 的过程中,涉及到两个参数: 计算每日价量错位相关系数时,错位的系数 m; 每月月底回看的交易日数 k。在前文回测中,我们都将 m 取为 1, k 取为 20; 此小节内容,我们对这两个参数做敏感性检验。下表 14 展示了不同参数取值下,CDPDV_V 因子在全市场的年化 ICIR。可以发现,回看交易日数 k 对因子表现的影响相对较小,错位系数 m 对因子的影响较大,具体表现为: m 取值较小时,因子都有不错的选股效果; m 取值较大时,随着 m 的逐渐增大,因子的效果逐渐减弱,这也符合常规逻辑。

表 14: 新因子 CDPDV V 在不同参数下的年化 ICIR

	m=1	m=2	m=3	m=5	m=10	m=15	m=20
k=10	-3.76	-3.70	-3.41	-2.99	-2.46	-2.06	-1.34
k=20	-3.57	-3.53	-3.34	-2.95	-2.23	-1.98	-1.41
k=40	-3.33	-3.35	-3.17	-2.60	-1.99	-1.77	-1.37
k=60	-2.99	-2.99	-2.85	-2.36	-1.82	-1.66	-1.35

数据来源: Wind 资讯, 东吴证券研究所

3.3. 其他样本空间的情况

我们检验新因子在不同样本空间的表现。以回看 20 日、错位系数 m 取 1 为例,在沪深 300 和中证 500 成分股中,新因子 CDPDV_V 的表现均优于基准因子 PV_Corr。在沪深 300 成分股中,CDPDV_V 因子的 5 分组多空对冲年化收益为 10.09%,信息比率为 0.74,月度胜率为 60.47%。在中证 500 成分股中,CDPDV_V 因子的表现非常亮眼,5 分组多空对冲的年化收益为 19.84%,信息比率可达 2.03,月度胜率为 74.42%。



表 15: 新因子在沪深 300、中证 500 成分股中的多空对冲绩效指标

		年化收益率	年化波动率	信息比率	月度胜率	最大回撤率
沪深 300	PV_Corr 因子	4.06%	12.00%	0.34	61.63%	24.55%
	CDPDV_V 因子	10.09%	13.61%	0.74	60.47%	30.29%
中证 500	PV_Corr 因子	8.82%	10.04%	0.88	61.63%	15.99%
	CDPDV_V 因子	19.84%	9.76%	2.03	74.42%	17.40%

3.4. 差分下的其他价量互动形式

差分下的价量相关系数,除了前文讨论的"价格与成交量都做差分"以外,其实还有另外两种情况,即"只有价格做差分"和"只有成交量做差分"。在本文结尾,我们简要展示另外两种处理方式下,构建的选股因子的回测效果。

类似地,以"只有价格做差分"为例,采取如下操作:

- (1) 每月月底,回溯每只股票过去20个交易日;
- (2) **价量不错位**:每日计算 ΔP_t **序列与** V_t **序列**的相关系数,其中, $\Delta P_t = P_{t-1}$, $\Delta V_t = V_{t-1}$;取 20 日平均值,做横截面市值中性化处理,得到整体因子;再根据 ΔP_t 的 正负,将整体因子拆分为两个子因子,最后按照两个子因子的方向,构建合成因子;
- (3)**价先量行**:每日计算 ΔP_t **序列与** V_{t+1} **序列**的相关系数,取 20 日平均值,得到整体因子:再根据 ΔP_t 的正负,将整体因子拆分为两个子因子,最后构建合成因子:
- (4) **量先价行**:每日计算 V_t **序列与** ΔP_{t+1} **序列** 的相关系数,取 20 日平均值,得到整体因子;同样根据 ΔP_{t+1} 的正负,拆分为两个子因子,构建合成因子。

下表 16 展示了"只有价格做差分"和"只有成交量做差分"的情况下,各个因子的年化 ICIR,可以发现,其中也蕴藏了许多有效的选股信息。比如"价格做差分、量先价行"部分的合成因子,在全体 A 股中的年化 ICIR 可以达到-2.63。

表 16: 差分下的其他价量互动相关性因子

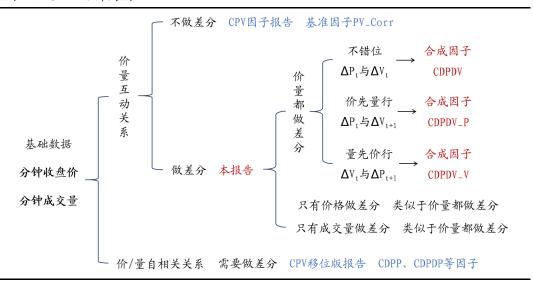
		整体因子	差分变量>0	差分变量<0	合成因子
	价量不错位 △P _t & V _t	-1.38	-2.00	1.86	-1.97
价格做差分	价先量行 △P _t & V _{t+1}	-2.23	-2.52	2.29	-2.43
	量先价行 V _t & △P _{t+1}	0.97	-2.44	2.79	-2.63
成交量做差分	价量不错位 P _t & △ V _t	-1.53	-2.26	2.07	-2.19
	价先量行 P _t & △ V _{t+1}	1.08	-1.92	2.08	-2.05
	量先价行 △V _t & P _{t+1}	0.3	-1.88	2.26	-2.08



4. 总结

本篇报告属于东吴金工"技术分析拥抱选股因子"系列研究的第六篇,在系列首篇报告"CPV因子"和第五篇报告"CPV移位版"的基础上,从另一个全新的视角,对分钟级别的价量互动关系,进行了深入探索。具体地,我们采用"差分"的处理方式,即先对原始的价格和成交量序列做差分,再计算两个序列的相关系数。

图 16: 全文逻辑简图



数据来源: 东吴证券研究所整理

本文重点讨论了"价量都做差分"的处理方式,根据价格与成交量是否错位,又可以分为"价量不错位"、"价先量行"、"量先价行"这三种情况。在每种情况下,我们都计算了价量相关性整体因子,再根据差分项的正负,对整体因子做进一步拆分研究,最后按照各个子因子的方向,合成了效果更好的新因子 CDPDV、CDPDV_P 和 CDPDV_V。

在报告最后,我们也简要讨论了"只有价格做差分"和"只有成交量做差分"的情况。与"价量都做差分"的逻辑类似,我们同样构造了整体因子、子因子、合成因子,发现其中也蕴藏了许多有价值的选股信息。

5. 风险提示

本报告所有统计结果均基于历史数据,未来市场可能发生重大变化;单因子的收益可能存在较大波动,实际应用需结合资金管理、风险控制等方法。



免责声明

东吴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。

本研究报告仅供东吴证券股份有限公司(以下简称"本公司")的客户使用。 本公司不会因接收人收到本报告而视其为客户。在任何情况下,本报告中的信息 或所表述的意见并不构成对任何人的投资建议,本公司不对任何人因使用本报告 中的内容所导致的损失负任何责任。在法律许可的情况下,东吴证券及其所属关 联机构可能会持有报告中提到的公司所发行的证券并进行交易,还可能为这些公 司提供投资银行服务或其他服务。

市场有风险,投资需谨慎。本报告是基于本公司分析师认为可靠且已公开的信息,本公司力求但不保证这些信息的准确性和完整性,也不保证文中观点或陈述不会发生任何变更,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。

本报告的版权归本公司所有,未经书面许可,任何机构和个人不得以任何形式翻版、复制和发布。如引用、刊发、转载,需征得东吴证券研究所同意,并注明出处为东吴证券研究所,且不得对本报告进行有悖原意的引用、删节和修改。

东吴证券投资评级标准:

公司投资评级:

买入: 预期未来6个月个股涨跌幅相对大盘在15%以上;

增持: 预期未来6个月个股涨跌幅相对大盘介于5%与15%之间;

中性: 预期未来 6个月个股涨跌幅相对大盘介干-5%与 5%之间:

减持: 预期未来 6个月个股涨跌幅相对大盘介于-15%与-5%之间;

卖出: 预期未来 6个月个股涨跌幅相对大盘在-15%以下。

行业投资评级:

增持: 预期未来6个月内,行业指数相对强于大盘5%以上;

中性: 预期未来6个月内,行业指数相对大盘-5%与5%;

减持: 预期未来6个月内,行业指数相对弱于大盘5%以上。

东吴证券研究所 苏州工业园区星阳街5号

邮政编码: 215021

传真: (0512)62938527

公司网址: http://www.dwzg.com.cn

*等度發展了是收的股资研究于数据分享亚色。

http://www.hibor.com.cn

