IMPLIED COST OF CAPITAL WITH STATA

Dr. Jun Gu

E-mail: gujun@szu.edu.cn

Department of Accounting

School of Economics, Shenzhen University

本报告主要内容

- 内含资本成本 (Implied Cost of Capital) 的主要计算方法:
 - 内含资本成本简介
 - 内含资本成本计算流程
 - 内含资本成本计算的Stata实现
- Stata软件在数据监测(Data Inspection)方面的优势和作用:
 - 该部分论文中一般体现不出来;
 - 但对研究人员而言,这个工作可能比跑回归更花时间;
 - 以ICOC的基础数据为例介绍基础数据监测
- 给未来Stata版本功能升级的一些建议
 - 一家之言, 仅供参考



内含资本成本简介

- 在会计和公司金融领域,我们经常需要知道企业的资本成本:
 - 传统公司金融理论一般做法:
 - 股权融资:假定其成本为 C_E ,其总额为 M_E
 - 债务融资:假定其成本为 C_D ,其总额为 M_D
 - 则该企业的综合资本成本为:

$$C_{Integrated} = \frac{M_E}{M_E + M_D} C_E + \frac{M_D}{M_E + M_D} C_D$$

- 但是此类做法会遇到一个问题:
 - 我们必须使用事后变量来代理此类成本
 - 如通过财务费用来计算其利息成本,通过后续股票回报率计算风险等
 - 若我们考虑企业的决策过程(Decision-making Process)
 - 企业则有可以是基于一个"预期"的资本成本来进行预算和控制
 - 上述的事后指标(Realized Index)可能就会有一些问题。



内含资本成本简介

■ 从企业估值角度考虑,资本成本可以理解为一种"内含报酬率",即

$$P_{t} = \sum_{i=t}^{\infty} \frac{C_{i}}{(1+r)^{i}}$$

- 此种策略使用当前股价作为企业价值的替代变量
- 即企业的价值等于企业未来现金流的折现值
- 而其折现率则为企业的"内含资本成本"
- 但是这个模型的可行度并不高:
 - 未来现金流并不容易得到精确的"估计"
 - 我们更倾向于使用财报数据



内含资本成本简介

■ 剩余收益模型 (RIM) 提供了一个重要思路 (Ohlson, 1995)

$$E_{t+1} = E_t + NI_t - D_t = E_t + (1-k)NI_t$$

■ 将该模型套入现金(股利)折现模型, 我们可以得到:

$$\begin{split} P_{t} &= B_{t} + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{E_{t} \left(NI_{t+i} - r_{e} B_{t+i-1} \right)}{\left(1 + r_{e} \right)^{i}} \\ &= B_{t} + \sum_{i=1}^{\infty} \frac{E_{t} \left[\left(ROE_{t+i} - r_{e} \right) B_{t+i-1} \right]}{\left(1 + r_{e} \right)^{i}} \end{split}$$

■ 因此,我们得到了一个基于会计数据的估值模型(Accounting-Based Valuation)



内含资本成本计算思路

- 基于RIM的估值模型给我们提供了一个思路(如GLS(2001))
 - P为企业某一个时点的收盘价,同时作为企业的当前价值,该条件已知
 - 从t时点开始的未来盈余(Forecasted EPS),该条件已知
 - 这一步是以GLS为代表的方法精髓之所在;
 - 我们使用以分析师预测为基础的数据来替代未来盈余;
 - 但技术难点在于:分析师的预测是有限的
 - 此时,我们唯一未知的就是折现率-r
 - 这个r就是我们所感兴趣的内含报酬率 ?

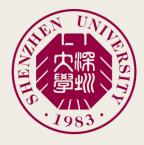


内含资本成本计算思路

- 按照GLS的思路,未来预测的每股盈余(FEPS)会分为:
 - 短期预测
 - 1-3年:分析师一般会提供3-5年预测;
 - 我们假定1-3年的业绩是线性增长,即 $FEPS_{t+1} = FEPS_t*(1+LTG)$
 - 而长期增长率则默认为: $LTG = FEPS_{t+2} / FEPS_{t+1}$
 - 长期预测
 - 我们假定企业未来的业绩会以一定的增长率持续增加,即

$$TV = \frac{FEPS_5 (1+g)}{r_e (1+r_e)^5}$$

■ 一般文献会使用GDP增长率来作为g的替代。



内含资本成本计算思路

- 数据处理工作:
 - 分析师数据处理:
 - 数据来源: CSMAR、CBSA, 我们这里只讨论中国数据
 - 简单清洗:
 - 盈余数据处理:
 - 1-3年的FEPS数据补齐;
 - 4-12年的FROE (注意不是FEPS) 的计算,此处主要进行迭代

$$FROE_{t+1} = FROE_{t} + \left(ROE_{ind_median} - FROE_{t+3}\right)/9$$

$$BV_{t+1} = BV_{t} + (1-k)FEPS_{t+1}$$

$$= BV_{t} + (1-k)FROE_{t+1} * BV_{t}$$

$$= \left[1 + (1-k)FROE_{t+1}\right] * BV_{t}$$



Stata简单实现流程

- 从CSMAR读取数据,我一般导出txt数据(方便合作者使用其他平台)
 - 导入过程本身很简单 (注意: 我们只使用年报预测数据)

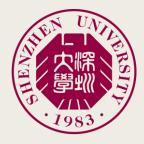
```
import delimited AF_Forecast_`m .txt, delimiter(tab) clear
ren rptdt anndats
ren fenddt fpendats
                                                                 Data Import
gen d1=trim(anndats)
gen d2=trim(fpendats)
drop anndats fpendats
gen d1=trim(anndats)
gen d2=trim(fpendats)
drop anndats fpendats
forvalues i=1/2 {
  gen year `i'=substr(d`i',1,4)
  gen month 'i'=substr(d'i', 6, 2)
                                                               Data Conversion
  gen day `i'=substr(d`i',9,2)
  gen d_`i'=year_`i'+month_`i'+day_`i'
  gen d'i' new=date(d 'i', "YMD")
```



国内分析师数据大致情况

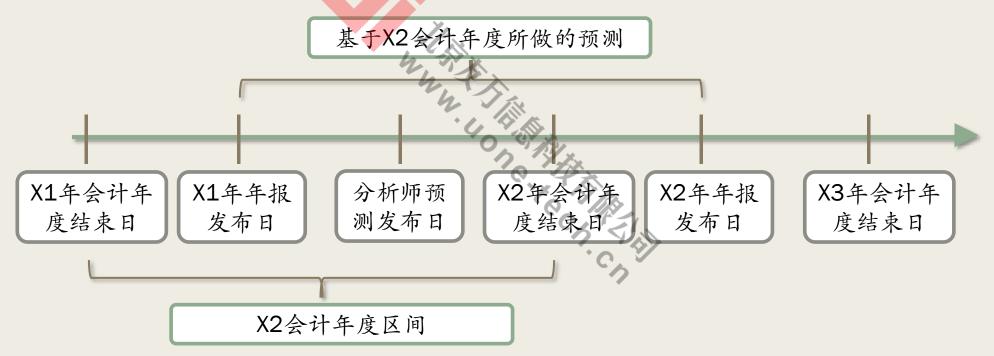
Contains data from feps csmar.dta 1,119,906 obs: 13 Aug 2018 16:06 vars: 415,485,126 size: display value storage variable label variable name type format label 分析师ID ananmid str134 %134s 分析师姓名 str73 %73s ananm reportid 研究报告ID %10.0q long %10.0g 证券公司工 institutionid long 证券公司名称 brokern str48 %48s 每股收益 double %10.0g feps 市盈率 double %10.0a fpe 净利润 double %10.0g fnetpro 息税前收入 febit double %10.0g 扣除息、税、折旧及摊销前收入 febitda double %10.0g double %10.0q 主营业务收入 fturnover 每股经营现金流 fcfps double %10.0g 每股净资产 fbps double %10.0g 总资产收益率 froa double %10.0q 净资产收益率 double %10.0g froe stkcd %10.0q 证券代码 long fpb 市净率 double %10.0g ftotalassetst~r double %10.0g 总资产周转率 anndats float %td float fpendats %td

我们主要对这几个变量做文章!



如何来界定分析师所在的会计年度

■ 事实上,会计年度与分析师所在年度界定存在一定程度的错配问题



■ 因此,我们应该使用上年和本年的年报发布时间来作为其会计年度界定的上下界 第二届State中国 於公司作错误会影响到我们后续其他财务数据的合并,导致"拉郎配"



如何来界定分析师所在的会计年度

- 我们有两种不同思路来实现这个问题:
 - 充分考虑国情的思路
 - 我们的会计年度总是1月1日到12月31日,即与日历日期重合;
 - 同时, GLS的算法只需要会计年度结束后第十个月的预测
 - 因此,事实上,我们取得的分析师预测都是介于10月1日-10月31日
 - 这个日期也完全没有与年报发布时间冲突的可能性
 - 基于这个思路, 我们直接使用分析师预测发布年份, 即
 - 若分析师的发布时间为2015年10月15日,则对应的会计年度为2015年12月31日

gen current_fiscal=year(anndats)

- 这种思路无法用于更复杂的跨国数据,或者其他更复杂的研究情形
 - 下面我们介绍一种正式思路



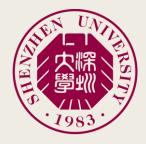
如何来界定分析师所在的会计年度

- 正式思路分为两步:
 - 首先,取得各公司的本年与上年年报发布时间 gen pdate=l.reporting_date replace pdate=reporting_date-400 if pdate==.
 - 其次,将分析师预测发布时间与上述数据合并。这里我用了一个土办法:

gen day_gap=reporting_date-pdate
expand day_gap
bys stkcd fiscal_end: replace anndats=pdate+_n
sort stkcd anndats

- 最后,将上述数据与分析师数据进行合并

sort stkcd anndats
Merge 1:1 stkcd anndats using fiscal_end_data, keepusing (fiscal_end)



分析师数据进行转置

- 按照前述模型要求, FEPS1-3将作为不同的变量使用, 这就要求
 - 取得每一个公司分析师于不同年度对某一个特定会计期间预测的FEPS均值

bys stkcd fiscal_end fpendats: egen feps_mean=mean(feps) keep stkcd fiscal_end fpi feps_mean duplicates drop

- 然后, 做一个新变量: gen fpi = year(fpendats)-year(fiscal_end)+1
 - 即fpi=1为当年预测; fpi=2为下一个会计年度预测, 以此类推
- 最后转置:留个思考题吧~

	stkcd	fiscal_end	fpi	year	month	feps_mean
1	1	31dec2002	1	2002	6	.2
2	1	31dec2002	1	2002	7	.301
3	1	31dec2002	2	2003	4	.29
4	1	31dec2003	1	2003	6	.28
5	1	31dec2003	2	2004	3	.2
6	1	31dec2003	2	2004	4	.213
7	1	31dec2003	3	2004	4	.254

	stkcd	fiscal_end	year	month	feps_meanl	feps_mean2	feps_mean3
1	1	31dec2002	2002	6	.2		
2	1	31dec2002	2002	7	.301		
3	1	31dec2002	2003	4		.29	
4	1	31dec2003	2003	6	.28		
5	1	31dec2003	2004	3		.2	
6	1	31dec2003	2004	4		.213	.254
7	1	31dec2004	2004	6	.217	.28	

Stata简单实现流程

■ 大多数情况下,1-3年的分析师预测并不全面,因此我们需要补足数据

```
263
      //Filing Ups
      gen ltg=.
264
    □forvalues i=1/4 {
266
        local m='i'+1
267
    forvalues j=`m'/5 {
268
         local k='j'-'i'
269
          replace ltg=(feps mean'j'/feps mean'i')^{1/k} ltg==. & feps mean'i'<. & feps mean'i'!=0
270
271
272
273
      replace ltg=0 if ltg<0
      replace ltg=0.31 if ltg>0.31 //The median is around 31
```

计算LTG

```
□forvalues i=1/4 {
        278
                 local j=\i'+1
        279
                 forvalues k=\j'/5 {
                   replace feps mean'i'=feps mean'k'/(1+ltg)^('k'-'i') if feps mean'i'==. & feps mean'k'<.
         280
        281
         282
        283
             ⊟forvalue i=2/5 {
                 local j=`i'-1
        285
                 forvalues k='j'(-1)1 {
        286 白
                   replace feps_mean`i'=feps_mean`k'*(1+ltg)^(`i'-`k') if feps_mean`i'==. & feps_mean`k'<.
        287
         288
第二届Stata中国用户大会
```

补足EPS



Stata简单实现流程

- 下一步, 我们准备1-12年的FEPS数据。其中:
 - 1-3年的FEPS直接以分析师预测作为基础,但BV依然需要迭代算出:

```
forvalues i=1/3 {
   local j=`i'-1
   gen froe`i'=feps mean i'/bv`j'
   gen bv`i'=bv`j'+(1-dv_ratio)*feps_mean`i'
}
```

- 4-12年则以行业中位ROE为基础进行差值 (Linear Interpolation)

```
gen gap=(froe3-roe_target)/9

=forvalues i=4/12 {
   local j=`i'-1
   gen froe`i'=froe`j'+gap
   gen bv`i'=bv`j'+(1-dv_ratio)*froe`i'*bv`j'
   }
```



其他相关数据

- 按照RIM模型的要求, 我们需要:
 - 股利支付率
 - 目前通用做法为该公司过去三年股利支付率的中位数;
 - 若上述指标为0或者其他异常值,可考虑使用该国过去三年所有公司同比率替代
 - 长期EPS的增长率
 - 注意,这里是Terminal Value部分的增长率,与LTG有着本质不同
 - 这里也是一个重要的"扑街"点
 - 目前做法主要使用所在国的GDP增长率代替
 - 意思是总能跟着大盘吧,但是梦想啊!
- 代码我就不给了,继续思考题吧~



计算思路

- 这里的主要策略是,使用Matlab来进行计算,但是需要解决:
 - 自动唤起Matlab;
 - 自动将Matlab的结果倒回到Stata中进行进一步操作;
 - 这个流程对于连续计算四种不同ICOC具有非常显著的意义。
- 由于Matlab的数据组织结构与Stata存在些许差异,我们需要进行一些调整:
 - 只把必要的数据放入Matlab;
 - 只把我们需要的结果传回Stata;
 - 同时,尽可能减少我的操作——懒。
- BTW: 也有人用Excel的Goalseeker, 这个真的太慢了



计算思路的Stata实现

■ 文件分割:

cd ..\matlab
keep id stkcd fiscal_end
duplicates drop
sort id
save id, replace

	stkcd	fiscal_end	id
1	1	31dec2006	1
2	1	31dec2007	2
3	1	31dec2008	3
4	1	31dec2009	4
5	1	31dec2010	5
6	1	31dec2011	6
7	1	31dec2012	7
8	1	31dec2013	8
9	1	31dec2014	9
10	1	31dec2015	10

	,0,						
	id	mopnprc	inf	froel	froe2	froe3	froe4
1	4448	11.5	.0065	.0444387	.0661929	.0838392	.0860118
2	4470	11	.0065	.1858026	.1610762	.2004159	.2136632
3	4437	9.21	.0065	.0734677	.0783295	.0832964	.0867893
4	469	5.44	.0005	.0557479	.1326244	.1533942	.1637006
5	940	8.38	.0005	.2051739	.2101723	.2144611	.2327737
6	986	5.85	.0005	.0274435	.0298315	.0323606	.0310612
7	3137	12.82	.0005	.367284	.3736818	.3210908	.3518018

计算思路的Stata实现

■ 唤起Matlab并暂停Stata

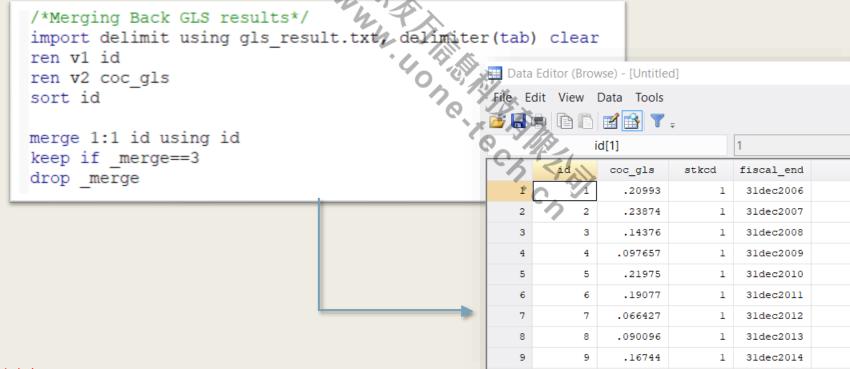
```
cd ..\matlab
export delimit using gls raw.txt, delimiter(tab) replace
pause on
shellout "gls estimation.m"
pause Please wait for the results from Matlab ...
```

```
TX
   Editor - E:\Onedrive\Works\Working at Shenzhen\Research\Cost of Capital\Chinese data\matlab\gls_estimation.m
   gls_estimation.m × +
        clc;
        clear;
        filename = 'gls raw.txt';
                                                                 pause on
        data=dlmread(filename, '\t',1,0);
                                                                 shellout "gls estimation.m"
        %First generate the relevant data variables;
                                                                . pause Please wait for the results from Matlab ...
                                                               pause: Please wait for the results from Matlab ...
        % ticker=data(:,1);
                                                                -> .
10
        % cusip=data(:,2);
11
        % oftic=data(:,3);
12
        % measure=data(:,4);
                                                               Command
13
        % curr=data(:,5);
        % country=data(. 6).
                                                            \Research\Cost of Capital\Chinese data\matlab
```



计算思路的Stata实现

- 待Matlab执行结束, 我们便可以将其结果传回Stata。但是这里要解决:
 - Matlab是直接以矩阵方式处理数据的,因此结果文件没有变量名;
 - Matlab -> TXT文档 -> Stata 这一流程





实现思路总结

- 其实ICOC本身计算并不复杂, 其主要工作在于:
 - 数据文件的顺序读入和顺序合并(import 和append);
 - 数据的基础处理(限制月份、reshape等)
 - 数据的进一步处理(如1-3年的FEPS补足, 4-12年的插值)
 - 与第三方软件的配合(我个人偏好使用txt作为媒介)
 - 第三方软件计算结果的重新导入
- 要点
 - Fully understand what you are doing;
 - 善用循环
- 至此,我们还遗留最后一个问题:数据本身会不会有什么问题?
 - ICOC结果对数据质量极其敏感



- 其实数据监测能够帮我们发现一些数据的问题, 其主要包括:
 - 数据供应商(Data Vendor)端可能存在的错误
 - 重复输入;
 - 手滑;
 - 莫名其妙的行为等;
 - 某些公司或者个人的匪夷所思行为:
 - 分析师刷存在感;
 - 数据库组织的习惯问题:
 - 全名与简称: 比如APPL对Apple Inc., J.Gu 对Jun Gu对Mr. J.Gu
 - 联名分析报告算一份还是算两份? (其实还有算三份的)
- 其实国内数据库组织简单,内容也比较"清淡",所以问题不大
 - I/B E/S 的Detail File, DealScan等专治各种"不服", 大家了解下?



- 我们回到ICOC计算问题。这里我们主要要解决的是分析师数据问题:
 - 相比较公司财务报表类数据,分析师数据似乎有点点"茫茫乱"
 - 我们手头有两个不同来源的分析师数据:
 - CSMAR: 这个应该是大多数人的选择
 - CSBA: 这个是我们因为某一个独立项目采购的
 - 于是, 我们想知道分析师数据的质量到底如何:
 - 我们考虑两个维度:
 - 广度: 谁涵盖了更多的分析师、证券公司;
 - 深度: 谁包括了更多的项目;
 - 以及:他们是否可以相互验证?
 - 这个来源于我十年前读研时候学到的一个手段: CSMAR怼Wind



- 首先,不同的机构会不会在同一天扎堆:
 - 左边是CSMAR, 右边是CBSA:

ys stkcd l	orokern anndats	fpendats: ger	n count=_N		
tab count		h			
count	Freq.	Percent	Cum.		
1	1,119,324	99.95	99.95		
2	582	0.05	100.00		
Total	1,119,906	count	Freq.	Percent	Cum.
		1	1,134,485	99.61	99.61
		2	4,396	0.39	100.00
		3	24	0.00	100.00
		Total	1,138,905	100.00	



■ 我们来看下有没有重复行

anann	1	reportid	institutio~d		brokern		fopo	- I
	郑春明	8744415	10202		群主	益证券(香港)有限公司	1.68	
		8745823	10202		群主	益证券(香港)有限公司	1.68	
	郑春明	8744415	10202		群主	益证券(香港)有限公司	1.81	
		8745823	10202		群主	益证券(香港)有限公司	1.81	
	王逸,李薇	8746099	106067	re .	北京和	高华证券有限责任公司	1.9	
	王逸	8747095	106067		北京	高华证券有限责任公司	1.9	
	DION THE	8747095	106067	. Ipc	北京社	高华证券有限责任公司	2.3	-
章	建琪	东北证券股份有	「限公司 01	.64	18694000	66658 限责任公司	2.3	
唐亚	Z 韫	东北证券股份有	「限公司 1	64	18694000	66658 限责任公司	2.46	
章	建琪	东北证券股份有	「限公司	1.9 5.58	21732000	78890 限责任公司	2.46	
唐亚	Z 韫	东北证券股份有	「限公司	1.9 5.58	21732000	788905份有限公司	1.901	
章		东北证券股份有	「限公司 2	.24 4.73		919075份有限公司	2.185	
唐亚	Z La (1)	东北证券股份有	『限公司 2	4.73		919075份有限公司	2.185	
杨	6荣 中信	建投证券股份有	「限公司 1	67 6.32	23833000	1.163e ^及 份有限公司	2.453	
3 1	· 经 中信	建投证券股份有	「限公司 1	67 6.32	23833000	1.163e港)有限公司	1.56	
Ning Ma/Jessica Wu/Nan	Li 高盛	高华证券有限责	任公司 1	62 6		港)有限公司	1.56	
李	高盛	高华证券有限责	任公司 1	62 6				
潘嘉	等恰	东方证券股份有	限公司	1.7 5.5	22865000	1.635e		
<u>#</u>	查劲	东方证券股份有	限公司	1.7 5.5	22865000	1.635e		
第二届Stata中国用户大会	查劲	东方证券股份有	『限公司 2	4.4	28395000	1.944e		
番素 番素	\$恰	东方证券股份有	「限公司 2	2.11 4.4	28395000	1.944e		

一样的?



■ 同样的,我们想知道同一个机构或者分析师是否"刷榜"?

bys stkcd brokern ananm fpendats current_year: gen count=_N

- 这一步国内数据处理相对容易:
 - 我们的会计年度是严格限定为1月1日-12月31日,因此取年份即可

gen current_year = year(anndats)

- 但是这一步并不精确



	stked	a_code	star	brokern	b_code	feps_cbsa	fpe	fnetpro	foperev	anndats	fpendats	anndats act	^
157887	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.87	14			04dec2015	31dec2017		
157888	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.87	14			17dec2015	31dec2017		
157889	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.95	14			30dec2015	31dec2017		
157890	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.8	9			06jan2016	31dec2017		
157891	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.8	13			15jan2016	31dec2017		
157892	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	18			22jan2016	31dec2017		
157893	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	17			-	31dec2017		
157894	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	17			29jan2016	31dec2017		
157895	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	17				31dec2017		
157896	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	17			04feb2016	31dec2017		
157897	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	17			16feb2016	31dec2017		
157898	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	18			17feb2016			
157899	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	20			25feb2016	31dec2017		
157900	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132		19			01mar2016	31dec2017		
157901	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B0012	.5€	20			03mar2016	31dec2017		
157902	2321	A03801/A08881	0/0	申万宏源证券有限公司	.0132	.56	21			04mar2016	31dec2017		
157903	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券を	B00132	.56	21			07mar2016	31dec2017		
157904	2321	A03801	0	申序	B00132	.56	20			10mar2016	31dec2017		
157905	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	二原证券有限公司	B00132	.56	20			11mar2016	31dec2017		
157906	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	18			18mar2016	31dec2017		
157907	2321	A03801/A00860/A08881		宏源证券有限公司	B00132	.56	21			22mar2016	31dec2017		
157908	2321	A03801/A00860/A08881		宏源证券有限公司	B00132	.56	21			23mar2016	31dec2017		
157909	2321	A03801/A00860/A08881		宏源证券有限公司	B00132	.56	19			25mar2016	31dec2017		
157910	2321	A03801/A00860/A08881	这叫	打卡!! 宏源证券有限公司	B00132	.56	22			28mar2016	31dec2017		
157911	2321	A03801/A00860/A08881		宏源证券有限公司	B00132	.56	21			30mar2016	31dec2017		
157912	2321	A03801/A00860/A08881		宏源证券有限公司	B00132	.56	20			31mar2016	31dec2017		
157913	2321	A03801/A08881		方宏源证券有限公司	B00132	.56	20			01apr2016	31dec2017		
157914	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	20			04apr2016	31dec2017		
157915	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	20			05apr2016	31dec2017		
157916	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	16	388000	3235000	10apr2016	31dec2017		
157917	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	16		—		31dec2017		
157918	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	20		₩,) 🙂 🖳 .	1 7		
157919	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	16			21apr2016	31dec2017		
157920	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.56	20			03may2016	31dec2017		
157921	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	14			09may2016	31dec2017		
157922	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	14			13may2016	31dec2017		
157923	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	13			17may2016	31dec2017		
157924	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	14			31may2016	31dec2017		
157925	2321	届Stata中国用户大 ^{AOS01/A00860/A08881}	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	14			02jun2016	31dec2017		
157926	2321	A03801/A00860/A08881	0/0/0	申万宏源证券有限公司	B00132	.71	14			08jun2016	31dec2017		
<												_	>

- 下来我们做一个重要工作。看看CSMAR和CBSA的重合度如何:
 - 如果重合度高:两者可以相互查漏补缺;
 - 如果重合度低: 我信谁?
- 于是:

merge 1:1 stkcd anndats fpendats brokern ananm feps, keepusing (whatever you want)

■ 结果。。。(Master = CSMAR, Using = CBSA)

75,235	
,	
04,521	(_merge==1)
70,714	(_merge==2)
34.384	(_merge==3)
	34,384



- 考虑到部分分析报告有多位分析师参与, 我想这方面是不是有问题:
 - 两个dataset所用的分隔符不同,而且万一人数对不上呢?
 - 于是, 我决定采用国内通行学术标准——只认第一作者!

split ananm, p("/", ",")

- 我们对前述命令稍加修改

merge 1:1 stkcd anndats fpendats brokern first_author feps, keepusing (whatever you want)

- 我们得到

Result	# of obs.
not matched	828,813
from master	431,310 (_merge==]
from using	397,503 (_merge==2
matched	707,595 (_merge==3



- 上述结果使得选择颇为困难,于是我打算换一个思路:
 - 这俩数据库所涵盖的分析师和机构范围是否一致?

use datasetname, clear keep brokern first_author duplicates drop sort brokern first_author save dataset_namelist, replace

■ 结果如下:

```
. merge 1:1 brokern first author using csmar analyst list, keepusing(source)
(note: variable source was str4, now str5 to accommodate using data's values)
(note: variable first author was strl6, now strl8 to accommodate using data's values)
                                      # of obs.
   Result
                                         3,905
   not matched
                                        1,845
        from master
                                                ( merge==1)
                                        2,060
       from using
                                                ( merge==2)
   matched
                                         5,845
                                                ( merge==3)
```



- 我们进一步来直接比较两者所包含的金融机构:
 - Master = CBSA, Using = CSMAR

- 你们选哪个?



数据监测后的方案调整

- 根据数据监测的结果, 我们发现, 前述数据处理方案似乎有点小瑕疵;
- 所以我们进行一些必要的调整:
 - 考虑到其优势, 我们使用CSMAR作为主要数据:
 - 更好的覆盖率;
 - 相对更少的"刷榜"类数据
 - 对于同一个机构和同一个分析师所发布的相同业绩预测而言:
 - 我们仅保留其最早的一条记录,同时我们"认定"第一作者优先;
 - 直接踢掉"恶意刷榜"者所有的记录——对,我就这么任性
 - 考虑补充CSMAR未包括而CBSA包括的分析师预测发布信息:
 - 这部分有一定的风险;
 - 因此我们目前测试方案很保守,仅仅包括CSMAR未包括的分析师和机构的信息
 - 我们不纳入CSMAR已经包括的机构和分析师,但时间和结果对不上的CBSA记录



关于Stata软件的体会

- Stata的优点在于:
 - 提供了单语句交互模式的工作方式(类似于DOS和Linux);
 - 语法规则松散,也不需要声明变量类型,更不用编译;
 - 大量第三方的Package支持(善用ssc install和findit)
- 可考虑未来升级的部分:
 - 考虑完整的SQL支持;
 - 提供更加完善的编辑器功能;
 - 如最常见的单步调试功能
 - 如有可能,提供一个调试窗口,使得我们更容易看到变量值的变化



A Small Final Trick

■ Don't stay up too late, otherwise, something can happen 亮点自寻

```
TIO
       merge 1:1 stkcd ananml brokern anndats fpendats using feps_csmar_splited, keep
111
112
       tab merge
113
114
       preserve
115
          keep if merge==1
          save cbsa unmatched splited, replace
116
          sort stkcd ananml brokern feps fpendats anndats
117
118
          ren ananml first author
          drop ananm*
119
120
          restore
121
122
       preserve
123
          keep if merge==2
          save csmar unmatched splited, replace
124
          sort stkcd ananml brokern feps fpendats anndats
125
126
          ren ananml first author
          drop ananm*
127
128
          gen anndats csmar=anndats
                                          . use cbsa unmatched splited, clear
129
          format anndats csmar %td
130
          restore
                                          . merge 1:1 stkcd first author brokern feps fpendats, keepusing (anndats csmar)
131
                                          using required
                                          r(100);
                                          end of do-file
                                          r(100);
```