

: 1000-6788(2012)01-0034-07

: F830.59

: A

## Optimal portfolio choice model and empirical analysis based on representation bias

XU Xu-song, SONG Qi, MA Li-li

(School of Economics and Management, Wuhan University, Wuhan 430072, China)

**Abstract** As a mental characteristic, vertical representation bias is introduced to portfolio choice model, to research its influence to investors' portfolio decision. This paper proposes Representation Return concept, and gives an investors' utility function of two variables, "normal return and Excess Representation Return, from the principle of expected utility maximization. Then establishes optimal portfolio model based on vertical representation bias, and give an empirical analysis showing that the model can obtain efficient frontier of investment portfolio.

**Keywords** representation bias; vertical representation bias; utility function; behavioral portfolio; model

1

“ ” , , . 1961

“ ” Edwards<sup>[1]</sup> ; 1983 Simon

[2].

“ ”

[3]:

: 1952 Markowitz<sup>[4]</sup>

: 2010-06-21

: (70771083, 70803035)

: (1945-), , , , , : , , .

行权衡并做出最优选择. 如, 效用最大化原则已成为经济学中广泛应用的准则. 很长一段时期内, 学者大都使用固定不变的相对风险规避系数, 即 CRRA 型效用函数. 然而, 这些模型不能有效解释现实资本市场中出现的诸如股票溢价之和无风险之等“异象”, 其原因在于人的情感、认知等许多复杂因素会直接影响到投资者的决策活动. 为解释这些“异象”, 学者从期望效用最大化的角度, 通过引入各种行为因素修改效用函数, 求新的效用函数能更好地描述投资者的行为. 如 Kurz<sup>[5]</sup> 首次引入财富偏好引入效用函数; Barberis、Huang 和 Santos<sup>[6]</sup> 基于前人的资本资产定价模型, 投资者的效用函数定义在消费和财富的变化之上, 从而投资者不但规避消费风险, 还规避财富的损失, 这个模型可以解释股票溢价之; 徐绪松、陈彦斌<sup>[7]</sup> 基于相对财富和习惯形成的资本资产定价模型; 徐绪松、陈彦斌<sup>[3]</sup> 研究损失规避的期望效用投资组合模型, 并做实证分析.

代表性偏差也是一种常见的行为特征. Tversky 和 Kahneman<sup>[8]</sup> 展示对代表性偏差的研究, 显示人用“代表性启发式”形成信念和推理时存在严重偏差. DeBondt 和 Thaler<sup>[9]</sup> 则把代表性偏差这一心理特征引入对投资者的研究, 研究表明: 投资者在行概修正时常倾向于过度反应, 即对短期的信息赋予大的权重, 而对整体的基数赋予低的权重. 但目前很少有代表性偏差引入行为投资组合模型的研究, 尤其是在效用最大化分析下的研究.

故本文在效用最大化的前提下, 研究投资者的代表性偏差对投资组合的影响. 首先模拟代表性偏差型投资者的投资组合策略思维, 提出横向代表性收益和纵向代表性收益的概念和计算方法; 然后修改 Tversky 和 Kahneman 提出的值函数, 得到纵向代表性偏差型投资者的值函数, 而构造基于纵向代表性偏差的效用函数; 最后, 基于纵向代表性偏差的短期最优投资组合模型, 并提出求解方案; 最后选取股票行实证分析, 得到此投资组合的有效前沿. 需要说明的是, 本文的投资组合模型及实证分析都以纵向代表性偏差心理特征为, 横向代表性偏差的完全与之一致.

## 2 基于代表性偏差的效用函数

所谓代表性偏差, 是指由于人只抓住问题的某个特征直接推断结果, 而不考虑这种特征出现的真实概率以及与特征有关的其他原因所造成的判断偏差. 代表性偏差一般有两种表现<sup>[10]</sup>: 一是某一事物当前的局部特征作历史的比较, 在其历史发展轨迹的程度上, 判断和预测事物的未来走势, 此谓“纵向代表性偏差”; 二是某一事物和其与该事物有相同局部特征的事物归, 然后其事物的发展经验作为判断这一事物未来走势的依据, 此谓“横向代表性偏差”.

### 2.1 代表性收益率

本文提出纵向代表性收益和横向代表性收益的概念及其计算方法.

#### 2.1.1 纵向代表性收益率

本文纵向代表性偏差型投资者预测的未来收益定义为横向代表性收益. 我认为有横向代表性偏差心理特征的投资者有特殊的策略思维, 大体分为以下几步 (以投资股票为例):

**第 1 步** 初步拟选投资组合;

**第 2 步** 对股票未来收益进行横向代表性偏差型判断.

① 投资者主要的股票局部特征表, 28 范构国湖分方范集国很范复及函及函及范古国改复及段及范构国湖广活范用

表 1 横向代表性偏差型投资者主要考虑的股票局部特征

特征	特征分	特征指标	相似度
相同的局部特征	股票特征	发行范围	$h_{i1}$
		股东结构	$h_{i2}$
		所属行业	$h_{i3}$
		所属板	$h_{i4}$
		发行时	$h_i$
		市值	$h_i$
		面值	$h_i$
		股息	$h_i$
		分红	$h_i$
		股权	$h_{i10}$
		市盈	$h_{i11}$
		成长性	$h_{i12}$
		风险评	$h_{i13}$
		分时走势和周期	$h_{i14}$
发行者	发行者	成	$h_{i1}$
		史	$h_{i1}$
		易	$h_{i1}$
		其他	$h_{i1}$
		主要股东	$h_{i1}$
		通股股东	$h_{i1}$
		基 持股	$h_{i20}$
		公司高管	$h_{i21}$
		资产 易	$h_{i22}$
		大事项	$h_{i23}$
投资者自身情	投资者自身情	其他	$h_{i24}$
		所选基 公司	$h_{i2}$
		资 实	$h_{i2}$
		承担风险能	$h_{i2}$
		其他	$h_{i2}$

### 2.1.1.2 纵向代表性收益率

同样, 本文 纵向代表性偏差型投资者预测的未 收益 定义为纵向代表性收益 . 有纵向代表性偏差心 特征的投资者的 策步骤和上述一致, 所不同的是第二步中的思维过程. 第二步中, 这种 型的投资者会根 当前的 部特征, 选取某一些股票 史发展轨迹上的  $N$  年 史收益 数 作为 策依 , 这些数 与当前拟选股票的某些特征相 . 他 把股票过去的绩效当作未 的代表, 行错误的趋势预测. 本文按从小到大的顺序 某一投资组合所 资产的  $N$  年 史收益 , 表示为  $r_1, r_2, \dots, r_N$ , 分别赋予权重  $\eta_1, \eta_2, \dots, \eta_N$ , 且  $\eta_1 < \eta_2 < \dots < \eta_N$ ,  $N$  由投资者根 体情 而定, 表示为:

$$r'_{横} = \frac{\sum_{i=1}^N r_i \eta_i}{\sum_{i=1}^N \eta_i} \quad (2)$$

这 需要注意的是, 现实中投资者并不会严格按上述步骤计算  $r'_{横}$  和  $r'_{纵}$ , 但上述做法模拟 代表性偏差型投资者的思维过程, 使得我 以用一个  $r'_{横}$  或  $r'_{纵}$  化横向或纵向代表性偏差型投资者的 策心 , 便于后文 模以定 讨论这种心 的对投资组合 策的影响作用. 如不 无风险资产, 设 整后的投资组合中 有  $\psi$  支股票, 则对应于横向代表性偏差和纵向代表性偏差型投资者, 投资组合的收益向 为:  $\vec{r}'_{横} = (r'_1, r'_2, \dots, r'_\psi)'$  和  $\vec{r}'_{纵} = (r'_1, r'_2, \dots, r'_\psi)'$ .

下文以纵向代表性偏差为 行研 , 横向代表性偏差的研 与之 似.

## 2.2 基于纵向代表性偏差的效用函数

在传统的期望效用模型中, 投资者的效用是收益的函数, 而与收益的变化无关. 但 Kahneman 和 Tversky 却发现, 实际上投资者不关心最终收益的对数, 而且还关心最终收益相对于参考水平的变化, 即收益的损失和收获. 对于纵向代表性偏差型投资者, 本文认为当收益超过代表性收益为收获, 反之为损失. 所以, 定义纵向代表性偏差型投资者的效用函数为:

$$U(\tilde{x}, x') = \ln(\tilde{x}) + \nu(\ln \tilde{x} - \ln x') \quad (3)$$

其中,  $\tilde{x}$  为投资者的投资策略所实现的期末收益,  $x'$  为代表性收益. 第一项  $\ln(\tilde{x})$  是传统的风险厌恶型的对数效用函数, 表示投资者实现的期末收益的效用; 第二项中  $\nu(\cdot)$  是值函数, 表达期末收益相对于代表性收益的变化. 对于纵向代表性偏差型投资者说, 若期末收益大于代表性收益, 则为收获, 本文称之为超额代表性收益; 反之为损失.  $\nu(\cdot)$  表示效用变化,  $\geq 0$ . 超额代表性收益对整个效用的贡献. 当  $\lambda = 1$  时, 说明投资者认为收益的变化和最终收益的对数是同等重要的. 特别地, 当  $\lambda = 0$  时, 投资者的偏好所表现的效用函数退化成为传统的固定不变的相对风险规避系数, 即 CRRA 型效用函数.

Tversky 和 Kahneman 收益变化的值函数定义为 S 形函数. 因为投资者对待损失和收获是不同的, 所以投资者的值函数不能看作是单纯凹的或凸的, 而是在不同的范围有不同的形状, 表现为收获的凹函数和损失的凸函数<sup>[8]</sup>. 并且在代表性收益附近, 损失的斜率大于收获的斜率, 代表性收益处为值函数的拐点. 值函数的这些特征反映损失给纵向代表性偏差型投资者带来的值是负的; 他在收获的时候是风险规避型的, 在损失的时候是风险偏好型的; 同时人对损失比对获得更敏感, 损失的痛苦要远大于获得的快乐. 具体说, 纵向代表性偏差型投资者的值函数以定义为:

$$v(x) = \begin{cases} \lambda x^\alpha, & x \geq 0 \\ -\lambda(-x)^\beta, & x < 0 \end{cases} \quad (4)$$

其中  $x$  是最终收益相对于代表性收益的变化 (超额代表性收益), 即  $\ln \tilde{x} - \ln x'$ , 为正值, 也为负值.

但是本文认为, 对于损失应当重新定义. 因为对于投资者说, 即使期末收益有达到代表性收益水平 (代表性收益一般大于期初财富, 因为只有代表性收益大于期初财富时, 投资者才会投资), 但若期末收益有低于期初财富, 投资者会得起“保本”, 这部分损失对他说是值得庆幸的, 故本文将其定义为庆幸性损失; 倘若期末收益低于期初财富, 这部分损失很令投资者懊恼, 本文这部分损失定义为悲性损失. 这样一来, S 形函数需要进一步修改, 如下:

所以, 通过选择最优的投资比  $\theta$ , 纵向代表性偏差型投资者的期望效用最大化:

$$\max E \left[ \ln \left( \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r + \nu \left( \ln \left( \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r - \ln \left( \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r \right) \right] \quad (10)$$

式 (8) 和式 (9) 代入式 (7) 得:

$$\left( \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r = \begin{cases} \ln \theta_0 + \ln(1+\theta) + \left( \ln \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta \geq \theta^- \\ \ln \theta_0 + \ln(1+\theta) - \lambda \left( \ln \frac{1+\theta^-}{1+\theta} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta < \theta^- \end{cases} \quad (11)$$

由于  $\ln \theta_0$  是不依赖于  $\theta$  的常数, 则纵向代表性偏差型投资者的最优投资组合问题等于:

$$\max E \left[ \ln(1+\theta) + \nu \left( \ln \left| \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right| \right)^r \right] \quad (12)$$

其中:

$$\nu \left( \ln \left| \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right| \right)^r = \begin{cases} \left( \ln \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta \geq \theta^- \\ -\lambda \ln \left( \frac{1+\theta^-}{1+\theta} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta < \theta^- \end{cases}$$

### 3.2 基于横向代表性偏差的 优投资组合模型

同 (10), 基于横向代表性偏差的最优投资组合模型等于:

$$\max E \left[ \ln(1+\theta) + \nu \left( \ln \left| \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right| \right)^r \right] \quad (13)$$

其中:

$$\nu \left( \ln \left| \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right| \right)^r = \begin{cases} \left( \ln \frac{1+\theta}{1+\theta^-} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta \geq \theta^- \\ -\lambda \ln \left( \frac{1+\theta^-}{1+\theta} \right)^r + \lambda \left( \ln \frac{1}{1+\theta^-} \right)^r, & \theta < \theta^- \end{cases}$$

当已知  $r$  和  $\lambda$  时对一个代表性收益水平, 求基于代表性偏差的最优投资组合的规划问题, 以求出相应的最优投资组合  $\theta$ , 从而得到相应的最大的期望效用函数值. 根据求出的  $\theta$ , 以计算出  $\theta$  的值, 得到代表性偏差型投资者的投资组合的收益, 称之为代表性组合收益, 分为横向代表性组合收益和纵向代表性组合收益; 不同的代表性组合收益水平对应

### 4.2 计算组合前沿

根据本文定义的纵向代表性收益和其计算步骤以得到  $\bar{r}_k$ , 再根据本文所模型算出的  $\theta$ , 以得到纵向代表性组合收益  $r_k$ . 由于观察到大多数股票对数收益的范围在  $-0.1$  到  $0.1$  之间, 因此本文纵向代表性组合收益从  $0$  到  $0.1$ , 均匀分成  $20$  个不同的收益水平, 并求出相应的效用函数值. 本文采用 Matlab 优化工具箱中的优化工具求基于纵向代表性偏差的投资组合模型的组合前沿.

特别的, 以  $k = 0$ 、 $k = 2$ 、 $k = 5$  为, 分别求出最优投资组合模型的组合前沿, 图 1、图 2、图 3. 图中横坐标为纵向代表性偏差型投资者的期望效用值, 纵坐标为纵向代表性组合收益, 星号表示在  $k$  代表性收益水平下最优投资组合的纵向代表性组合收益和效用值.

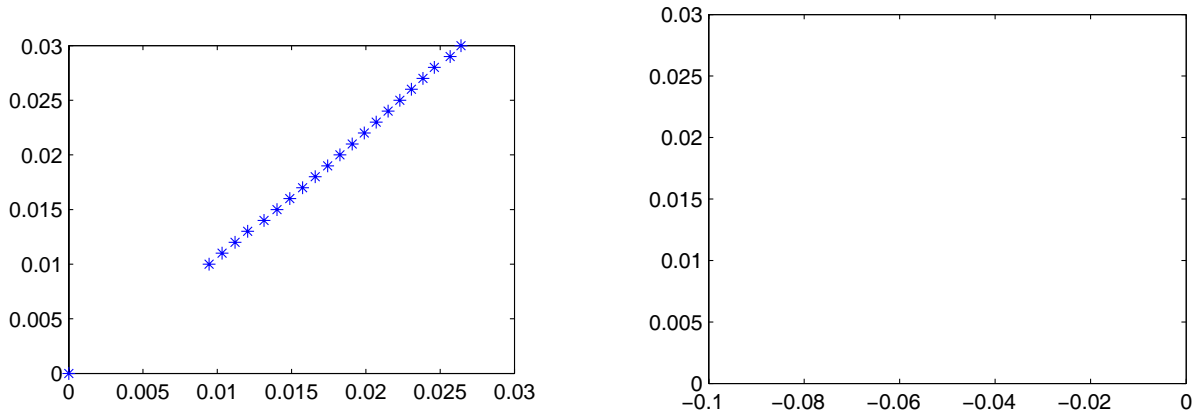


图 1  $k = 0$  时的组合前沿

## 5 小结

本文从行为策略的角度研究投资组合策略,在期望效用最大化的分析下,做如下工作:①针对代表性偏差这一心理特点,提出横向和纵向代表性收益的概念和计算方法,主要研究纵向代表性偏差,横向代表性偏差类似;用代表性收益反映投资者进行投资组合策略时的参考水平,纵向代表性偏差型投资者选择超额代表性收益越大的投资组合;②纵向代表性偏差型投资者的效用函数表示为期末收益和超额代表性收益的函数,并对后者赋予权重;用价值函数表示超额代表性收益对投资者效用的影响;③以期望效用最大化的准则为出发点,构建基于纵向代表性偏差的最优投资组合模型;④根据行业选出 15 支股票

进行实证分析,实证结果表明:基于纵向代表性偏差的投资组合模型的组合前沿是一条向下倾斜的平滑的曲线,随着代表性组合收益的增加,效用函数减小;在同一收益水平下,参考水平越大,即对超额代表性收益的关心程度越大,投资者的效用水平越小;特别地,当  $\alpha = 0$  时,效用函数退化成为传统的 CRRA 性质效用函数。