

贝叶斯学派的统计推断与决策思想

余 鹏

贝叶斯学派是统计学中一个重要学派。在国外贝叶斯学派与非贝叶斯学派的争论相当激烈。事实上,这种争论构成了近几十年统计学发展的一个特色,对统计学的发展起了有益的促进作用。但在国内这方面的书籍和文章都很少见;本文的目的就是想对这个学派作简单的介绍。要在一篇文章(甚至一本书)中全面介绍贝叶斯学派的观点、理论和方法是有困难的,因此本文着眼于介绍它具有的鲜明特点和独到的处理方法。

§ 1: 贝叶斯学派的主观概率

贝叶斯学派认为,概率是反映事件发生可能性的一个度量。它既可以是反映重复试验的频率稳定性,也可以反映人们的某一些类型的主观信念。也就是说,贝叶斯学派在接纳概率的频率稳定性的同时,又承认主观概率。这使得它在接受到任何先验信息时,都能对特定问题进行逻辑推理。当然设定主观概率仍有赖于对事件作周密的观察,去获得先验信息,这种信息并不是主观臆造的。而且先验信息越丰富,则设定的主观概率越准确。从这个意义上讲,主观概率并没有否定实践观点是认识论的第一和基本观点。它与主观唯心论有着质的区别。对贝叶斯学派而言,分析问题与设计问题能够适当地被分为两个阶段。首先,计算由原始分布与数据导出的新分布。然后,按照这个新分布并考虑到与终结决策有关的经济因素,选择具有较高期望效益的终结决策。当然一个完整的统计问题通常包含设计与分析两个方面(因而,一个统计决策应包含设计与终结决策)。原则上,对于这样一个问题,应考查所有可能的设计及与其相关联的终结决策,再从中挑选出具有最高期望效益的决策,这里的期望效益包括费用期望及终结决策所常表述的期望收益。不难看出,贝叶斯学派强调主观认识,主观能动性。这是贝叶斯学派的核心。事实上,做统计决策时要考虑两方面,一是当前数据所提供的信息,二是历史上决策者对此类事物的认识和经验。按贝叶斯学派的观点后者反应在先验分布的选择上。我认为这更符合人们的习惯行为。通常人们对一个问题作出决定时,不自觉地利用经验、定性分析,然后拍板。这个过程就是使用了先验信息。但如何使用,各人有各人的处理方式。经验多的人,用得好一点,经验少的人,用得差一点,但尽量使用先验,应当是一个原则。人们在生活中也不难看到使用先验信息的例子。例如收到一封信,如果是熟人,一看地址就能判断是谁写的,若是一位

的开征使用地单位能够根据需求来购买土地,避免土地闲置浪费,从而节约更多的土地用于国家的重点建设,保证农业用地的规模。(六)地产经济的稳定和健康发展,有利于带动其他相关产业经济的稳定发展,通过开征土地增值税,科学合理地制定征税政策,促进城市经济的发展。

任何一项改革措施都存在边际效益问题,合理地选择征税范围,科学地设计税率规定计税依据,将提高土地的利用效率从而促进地产经济及其相关经济的发展。

(作者单位:黑龙江财专税务系)(责任编辑:刘军保)

生人来信,就很难从信封上判断了。也就是说,有同样的当前信息,有无先验信息效果就显然不

同。

§ 2: 贝叶斯统计推断思想

贝叶斯推断的一般模式可简单地概括如下:



对于要估计的参数 θ , 实践中往往不能直接观察。因此, 进行贝叶斯推断要尽量收集所有与 θ 有关的信息。不论这信息是来自客观, 还是来自主观判断。并利用这种信息设定 θ 的先验分布 $\pi(\theta)$ 。如果我们要收集新的信息去改进主观设定的先验分布, 则只能观察另一个与 θ 有联系的随机变量, 如 X , 这种联系越紧密越好。由于观察结果 X 还受其它随机因素影响, 因此, 对于给定的 θ , X 仍然是一个随机变量。我们用 $F(X/\theta)$ 表示 X 的条件分布, 用 $f(X/\theta)$ 表示 X 的条件密度函数。有了先验分布 $\pi(\theta)$ 和条件分布密度 $f(x/\theta)$, 我们就可以用 Bayes 公式求出参数 θ 的后验分布 $\pi(\theta/x)$, 具体计算过程如下:

(1) 求出 (x, θ) 的联合密度: $h(x, \theta) = \pi(\theta) \cdot f(x/\theta)$

(2) 计算 x 的边缘分布密工: $m(x) = \int \pi(\theta) f(x/\theta) d\theta$

(3) 求出后验分布 $\pi(\theta/x) = \frac{h(x, \theta)}{m(x)} = \frac{\pi(\theta) f(x/\theta)}{\int \pi(\theta) f(x/\theta) d\theta}$ 然后再根据观察结果 x , 由后验分布

$\pi(\theta/x)$ 对 θ 作出推断。有下面几种形式:

(1) 条件期望估计: $\hat{\theta} = \int \theta h(\theta/x) d\theta$

(2) 最大后验估计, 求 $\hat{\theta}$ 使 $f(\theta) = \pi(\theta) f(x/\theta)$ 达到最大值。

(3) 区间估计, 即以 $\pi(x/\theta)$ 为依据, 求出上下限使 θ 落入该区间内的概率满足一定值。

由贝叶斯推断过程我们不难发现, 它与频率学派有着显著差别。具体表现在以下几方面:

(1) 对 θ 的认识不同。贝叶斯学派认为 θ 是随机变量, 而频率学派认为 θ 是固定不变的。

(2) 利用信息范围不同。贝叶斯学派既使用先验信息也使用样本信息, 而频率学派只使用样本信息。

(3) 研究重点不同。贝叶斯学派研究重点是参数 θ 的取值规律, 而频率学派的重点是样本的取值规律。求出后验分布 $\pi(\theta/x)$ 是贝叶斯推断的关键。

(4) 推断过程不同。贝叶斯学派是一个“从有到有”的过程。即从有关于 θ 的信息(先验分布)到关于 θ 的后验分布。而频率学派却是“从无到有”, 即没有关于 θ 的任何信息到与 θ 有关推断。相比之下, 贝叶斯学派更符合人们的思维形式。

(5) 推断的理论方法不同。贝叶斯学派是通过贝叶斯公式得到 θ 的后验分布。而频率学派则是寻求统计量 T 对 θ 进行估计。

先验分布的设定是贝叶斯推断的难点。虽然在理论上并无困难, 但实际中常用的设定方法却不够完善。这些方法是:

(1) 直方图法

(2) 相对似然法

(3) 给定函数形式

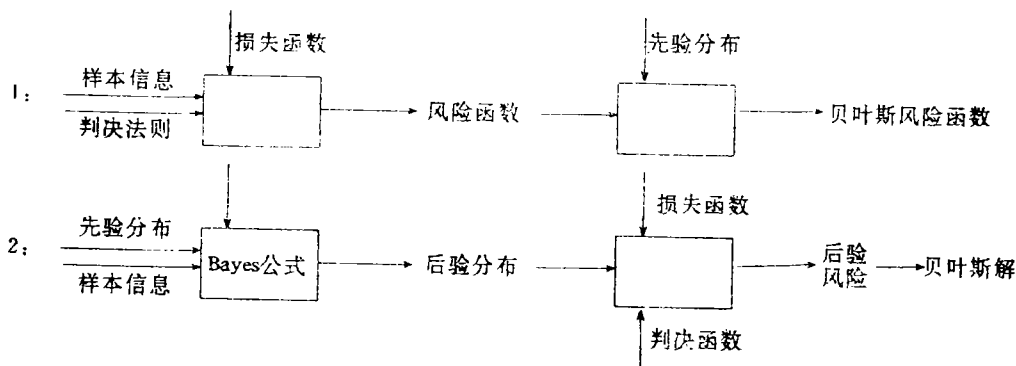
(4) CDF(累积分布)函数法

(5) 概率盘法

(6) 区间法

§ 3. 贝叶斯决策思想

贝叶斯决策模型一般有两种。



模型 1 中的损失函数 $L(\theta, \alpha)$ 表示一个决策问题中, 当自然状态为 θ , 决策人选择行动 α 时, 所产生的后果使决策人遭受的损失。由于其可正可负, 它能反映决策人的获利和损失。由于决策问题的自然状态 θ 在风险情况下不能直接观察, 因此只能主观设定 θ 的先验分布 $\pi(\theta)$ 。人们希望通过另一个与 θ 有关的随机变量 X 的信息去改进主观设定的先验分布。由于 X 不仅仅受 θ 的影响, 所以对给定的 θ , X 还是一个随机变量, 设其分布密度为 $f(x/\theta)$ 。当决策人通过实验获得观察结果以后, 他将根据 X 去采取行动。因此决策人的行动是观察值 X 的函数, 记为 $\delta(x)$ (判决函数)。 $\delta(x)$ 是样本空间 X 到决策空间 A 的映射。所有判决函数 $\delta(x)$ 的集合记为 Δ 。如果真实自然状态为 θ , 决策人采用决策法则 δ , 当观察值为 x 时, 决策人采取的行动为 $\delta(x)$, 其相应的损失函数为 $L(\theta, \delta(x))$ 。由于 θ 和 x 都是随机变量, 因此损失函数 $L(\theta, \delta(x))$ 也是随机变量。当给定 θ , 则 $L(\theta, \delta(x))$ 关于 x 的期望值称为风险函数, 记为 $R(\theta, \delta)$:

$R(\theta, \delta) = E^{x/\theta} L(\theta, \delta(x)) = \int_{\mathbb{R}} L(\theta, \delta(x)) f(x/\theta) dx$ 因此风险函数 $R(\theta, \delta(x))$ 是真实自然状态为 θ 时, 决策人采用法则 δ 的期望损失。又由于决策人事先并不知道真实状态 θ , 他只能对随机状态 θ 的先验密度 $\pi(\theta)$ 作某种主观估计。因此, 进行决策分析时还要把风险函数 $R(\theta, \delta(x))$ 对 θ 取期望值。即:

$$\gamma(\pi, \delta) = E^{\pi} R(\theta, \delta) = E^{\pi} [E^{x/\theta} L(\theta, \delta(x))] = \int_{\mathbb{R}} \int_{\Theta} L(\theta, \delta(x)) \pi(\theta) f(x/\theta) dx d\theta$$

$\gamma(\pi, \delta)$ 称为贝叶斯风险函数。它表示当先验分布为 $\pi(\theta)$, 选择法则 δ 的期望风险。

贝叶斯决策是选择 δ , 使贝叶斯风险为最小。由此可见, 使用贝叶斯分析必须假设先验密度和损失函数, 而且人们也能够设定它们。贝叶斯分析是一种合理性的分析方法, 这个结论包含在贝叶斯分析基本定理中。基本定理说明: 选择决策地则的合乎理性的方法是对应于有先验密度 $\pi(\theta)$ 的贝叶斯风险 $\gamma(\pi, \delta)$ 所产生的决策法则的排序。也就是说, 给定先验密度 π , 按照 $\gamma(\pi, \delta)$ 的大小去排列决策规则的次序, 最小的贝叶斯风险对应于最优的决策规则。

至于模型 2, 它的前半部分与贝叶斯推断很相似。即应用先验分布与样本信息综合, 获得它的后验分布, 但决策问题还要在此基础上输入报酬(或损失函数), 其输出为一个最佳行动决策。下面将模型 1 和 2 的数学过程概括如下:

证券市场分析的统计方法评介

宋香荣 聂皖生

证券市场分析是投资者涉足证券市场的前提,对每一个投资者来说,了解证券的基本知识,掌握证券市场分析的基本方法是必要的。统计学作为一门方法论科学,在社会经济领域有着广泛地应用,证券市场分析也不例外。因此,系统地了解证券市场分析中的统计方法,对每

模型 1:

(1)求风险函数

$$R(\theta, \delta) = E^{x/\theta} [L(\theta, \delta(x))] = \int_{\mathcal{X}} L(\theta, \delta(x)) dF(x/\theta)$$

2:根据先验分布求贝叶斯风险

$$\gamma(\pi, \delta) = \int_{\Theta} R(\theta, \delta) \pi(\theta) d\theta$$

3:求最佳贝叶斯解 δ^*

$$\gamma(\pi, \delta^*) = \min_{\delta \in \Delta} \gamma(\pi, \delta)$$

模型 2:

1:求后验分布

$$\pi(\theta/x) = \pi(\theta) f(x/\theta) / \int \pi(\theta) f(x/\theta) d\theta$$

2:再由后验分布求后验风险

$$R(\delta/x) = \int_{\Theta} L(\theta, \delta) \pi(\theta/x) d\theta$$

3:求使 δ^* 对一切 x 成立:

$$R(\delta^*/x) = \min_{\delta \in \Delta} R(\delta/x)$$

最后我们指出决策问题与推断的不同之处。决策不同于推断,它必须采用某个行动,并对后果承担责任。因此决策理论除了要求输入后验分布外,还要求输入报酬和损失函数,其输出为一个最佳决策的行动。推断与决策构成了贝叶斯问题的两个基本内容。

总之贝叶斯统计和非贝叶斯统计主要差别在于是否利用先验分布。或者说,是否使用先验分布是区分贝叶斯统计和非贝叶斯统计的标志。这个说法虽不够全面,但大体上抓住了问题的要点所在。

主要参考文献:

[1] Savage, L. J. The Foundation of statistics, Wiley, New York (1954)

[2] James O. Berger (Statistical Decision Theory)

[3] 余 鹏“对经典统计学的质疑”(统计与预测) 1993年第5期

(作者单位:厦门大学计统系博士)(责任编辑:王公达)