

高等数理统计

Advanced Mathematical Statistics

● 茹诗松 王静龙 濮晓龙 编著



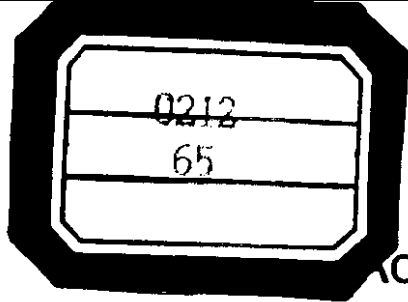
CHEP

高等教育出版社



Springer

施普林格出版社



1758878

Advanced Mathematical Statistics

高等数理统计

茆诗松 王静龙 濮晓龙 编著

7.11.76/01



CHEP
高等教育出版社



Springer
施普林格出版社



北师大图书 B1378245

(京) 112 号

图书在版编目 (CIP) 数据

高等数理统计/茆诗松等编著. -北京: 高等教育出版社; 德国: 施普林格出版社, 1998.7

ISBN 7-04-006397-2

I. 高… II. 茆… III. 数理统计-教材 IV. 0212

中国版本图书馆 CIP 数据核字 (98) 第 17247 号

*

高等教育出版社 出版
施普林格出版社

北京沙滩后街 55 号

邮政编码: 100009 传真: 64014048 电话: 64054588

新华书店总店北京发行所发行

北京外文印刷厂印装

*

开本 880×1230 1/32 印张 15 字数 430 000

1998 年 7 月第 1 版 1998 年 7 月第 1 次印刷

定价 29.00 元

©China Higher Education Press Beijing and
Springer-Verlag Berlin Heidelberg 1998

版权所有, 不得翻印

前 言

本书是为统计学专业及相关专业的学生和统计工作者编写的教科书。阅读此书需要有高等数学基础和概率论与数理统计基础知识。读完本书即可进入数理统计各分支的学习和研究。基于这样的要求,我们在本书中着力于数理统计的基本概念,基本方法和基本理论,充分反映数理统计的现代发展,力求做到理论与实际的结合,为读者进入理论研究领域和实际应用领域打下扎实的基础。

全书共分六章,依次为基本概念,点估计,假设检验,区间估计,统计决策理论与 Bayes 分析,统计计算方法。前五章的前身是一份讲义,曾在华东师范大学统计系研究生“高等数理统计”课程上使用了十多年。虽经多次修改,总感不足。这次趁出版之际,对前五章作了较大的修改,充实了一些新的内容,另外在叙述上也作了不少改进,使内容有点新意,也更易理解。书中丰富的例子着力说明统计思想和统计应用领域,配置的习题足够让读者得到各种基本训练,掌握本书内容。完成这些习题就能品尝到统计学特有的味道。

本书的出版是在上海市学位委员会“上海研究生专项经费”资助下实现的,在他们大力支持和倡导下,我们充满信心地完成这本书的充实,完善和改写工作。在此对上海市学位委员会表示衷心的感谢。另外对我校研究生院培养处徐钧涛副教授,高等教育出版社张小萍和翁咏梅二位女士表示衷心的感谢,没有他(她)们的帮助与关心,此书不可能很快出版。

本书的编写和修改得到我系广大师生的帮助,特别是梁小筠教授和程依明副教授。另外还有尤进红、刘忠和何基报三位博士生为本书部分章节的打印、修改做了很多工作,在此一并表示衷心感谢。

本书由茆诗松主编。第一、五章由茆诗松执笔,第三、四章由王静龙

执笔,第二、六章由濮晓龙执笔,最后由茆诗松统稿.由于编者水平有限,错缪之处在所难免,恳请国内同行及广大读者批评指正.

茆诗松,王静龙,濮晓龙
1998年4月于华东师范大学统计系

责任编辑	翁咏梅
封面设计	王 喆
责任绘图	孟庆祥
版式设计	焦东立
责任印制	宋克学



北师大图书 B1378245

目 录

前言	(1)
第一章 基本概念	(1)
§ 1.1 统计结构	(1)
§ 1.1.1 统计结构	(1)
§ 1.1.2 乘积结构与重复抽样结构	(3)
§ 1.1.3 可控结构	(5)
§ 1.2 常用分布族	(8)
§ 1.2.1 Gamma 分布族	(8)
§ 1.2.2 Beta 分布族	(10)
§ 1.2.3 Fisher Z 分布族	(11)
§ 1.2.4 t 分布族	(13)
§ 1.2.5 多项分布族	(16)
§ 1.2.6 多元正态分布族	(17)
§ 1.2.7 几个非中心分布族	(22)
§ 1.3 统计量及其分布	(23)
§ 1.3.1 统计量	(24)
§ 1.3.2 抽样分布	(25)
§ 1.3.3 来自正态总体的抽样分布	(30)
§ 1.3.4 次序统计量及其分布	(34)
§ 1.4 统计量的近似分布	(39)
§ 1.4.1 从中心极限定理获得渐近分布	(39)
§ 1.4.2 随机变量序列的两种收敛性	(40)
§ 1.4.3 几个重要的结果	(42)
§ 1.4.4 样本的 p 分位数及其渐近分布	(46)
§ 1.5 充分统计量	(50)

§ 1.5.1	统计量的压缩数据功能	(50)
§ 1.5.2	充分性	(52)
§ 1.5.3	因子分解定理	(58)
§ 1.5.4	最小充分统计量	(61)
§ 1.6	完备性	(63)
§ 1.6.1	分布族的完备性	(63)
§ 1.6.2	完备统计量	(65)
§ 1.7	指数结构	(67)
§ 1.7.1	定义与例子	(67)
§ 1.7.2	指数型分布族的标准形式	(69)
§ 1.7.3	指数型分布族的基本性质	(70)
参考文献		(76)
习题一		(77)
第二章	点估计	(86)
§ 2.1	估计与优良性	(86)
§ 2.1.1	参数及其估计	(86)
§ 2.1.2	均方误差	(87)
§ 2.1.3	无偏性	(87)
§ 2.1.4	相合性	(89)
§ 2.1.5	渐近正态性	(91)
§ 2.2	无偏估计	(93)
§ 2.2.1	无偏性	(93)
§ 2.2.2	一致最小方差无偏估计	(95)
§ 2.2.3	例题	(97)
§ 2.2.4	U 统计量	(101)
§ 2.3	信息不等式	(102)
§ 2.3.1	Fisher 信息量	(102)
§ 2.3.2	Fisher 信息与充分统计量	(105)
§ 2.3.3	信息不等式	(108)
§ 2.3.4	有效无偏估计	(112)

§ 2.4 矩估计与替换方法	(114)
§ 2.4.1 矩估计	(114)
§ 2.4.2 矩估计的特点	(116)
§ 2.4.3 频率替换估计	(119)
§ 2.5 极大似然估计	(122)
§ 2.5.1 定义与例子	(122)
§ 2.5.2 相合性与渐近正态性	(125)
§ 2.5.3 渐近有效性	(132)
§ 2.5.4 局限性	(133)
§ 2.6 最小二乘估计	(134)
§ 2.6.1 最小二乘估计	(134)
§ 2.6.2 最好线性无偏估计	(137)
§ 2.6.3 加权最小二乘估计	(139)
§ 2.7 同变估计	(143)
§ 2.7.1 有偏估计	(143)
§ 2.7.2 同变估计	(144)
§ 2.7.3 位置参数的同变估计	(145)
§ 2.7.4 尺度变换下的同变估计	(149)
§ 2.7.5 最好线性同变估计	(152)
参考文献	(155)
习题二	(155)
第三章 假设检验	(167)
§ 3.1 基本概念	(167)
§ 3.1.1 假设	(167)
§ 3.1.2 检验, 拒绝域与检验统计量	(168)
§ 3.1.3 两类错误	(169)
§ 3.1.4 势函数	(170)
§ 3.1.5 检验的水平	(170)
§ 3.1.6 检验函数和随机化检验	(173)
§ 3.1.7 充分性原则	(174)

§ 3.2	Neyman-Pearson 基本引理	(175)
§ 3.3	一致最优势检验	(182)
§ 3.3.1	一致最优势检验	(182)
§ 3.3.2	单调似然比	(184)
§ 3.3.3	单边假设检验	(187)
§ 3.3.4	双边假设检验	(193)
§ 3.3.5	N-P 基本引理的推广(一)	(194)
§ 3.3.6	单参数指数型分布族的双边假设 检验问题(一)	(195)
§ 3.4	一致最优势无偏检验	(198)
§ 3.4.1	无偏检验	(198)
§ 3.4.2	相似检验	(198)
§ 3.4.3	N-P 基本引理的推广(二)	(199)
§ 3.4.4	单参数指数型分布族的双边假设 检验问题(二)	(202)
§ 3.5	多参数指数型分布族的假设检验	(211)
§ 3.5.1	多参数指数型分布族	(211)
§ 3.5.2	多参数指数型分布族的假设检验	(213)
§ 3.5.3	两个 Poisson 总体的比较	(215)
§ 3.5.4	两个二项总体的比较	(216)
§ 3.5.5	正态总体参数的检验问题	(217)
§ 3.6	似然比检验	(225)
§ 3.6.1	似然比检验	(225)
§ 3.6.2	简单原假设的检验问题	(228)
§ 3.6.3	复合原假设的检验问题	(232)
§ 3.6.4	二维列联表的独立性检验	(237)
§ 3.6.5	三维列联表的条件独立性检验	(238)
§ 3.7	U 统计量检验	(241)
§ 3.7.1	U 统计量	(241)
§ 3.7.2	U 统计量的期望和方差	(244)

§ 3.7.3 U 统计量的渐近正态性	(248)
§ 3.7.4 两样本 U 统计量	(251)
参考文献	(254)
习题三	(254)
第四章 区间估计	(262)
§ 4.1 基本概念	(262)
§ 4.1.1 区间估计	(262)
§ 4.1.2 区间估计的可靠度	(262)
§ 4.1.3 区间估计的精确度	(263)
§ 4.1.4 置信水平	(264)
§ 4.1.5 置信限	(268)
§ 4.1.6 置信域	(269)
§ 4.2 构造置信区间(置信限)的方法	(269)
§ 4.2.1 枢轴量法	(269)
§ 4.2.2 基于连续随机变量构造置信区间	(273)
§ 4.2.3 基于离散随机变量构造置信区间	(274)
§ 4.2.4 区间估计与假设检验	(280)
§ 4.2.5 似然置信域	(281)
§ 4.3 一致最精确的置信区间(置信限)	(283)
§ 4.3.1 一致最精确的置信限	(283)
§ 4.3.2 一致最精确的无偏置信限和无偏置信区间	(285)
§ 4.3.3 置信区间的平均长度	(288)
§ 4.4 信仰推断方法	(290)
§ 4.4.1 信仰分布	(290)
§ 4.4.2 函数模型	(291)
§ 4.4.3 Behrens-Fisher 问题	(294)
参考文献	(297)
习题四	(298)
第五章 统计决策理论与 Bayes 分析	(302)
§ 5.1 统计决策问题	(302)

§ 5.1.1	决策问题	(302)
§ 5.1.2	统计决策问题的三个基本要素	(305)
§ 5.1.3	常用的损失函数	(308)
§ 5.2	决策函数和风险函数	(311)
§ 5.2.1	决策函数	(311)
§ 5.2.2	风险函数	(312)
§ 5.2.3	经典统计推断三种基本形式的再描述	(316)
§ 5.2.4	最小最大估计	(320)
§ 5.2.5	随机化决策函数	(323)
§ 5.2.6	随机化决策函数的风险函数	(325)
§ 5.3	决策函数的容许性	(330)
§ 5.3.1	决策函数的容许性	(330)
§ 5.3.2	Stein 效应	(332)
§ 5.3.3	单参数指数族中的容许性问题	(337)
§ 5.3.4	最小最大估计的容许性	(339)
§ 5.4	Bayes 决策准则	(340)
§ 5.4.1	先验分布	(340)
§ 5.4.2	Bayes 风险准则	(344)
§ 5.4.3	Bayes 公式	(346)
§ 5.4.4	共轭先验分布	(352)
§ 5.4.5	后验风险准则	(358)
§ 5.5	Bayes 分析	(362)
§ 5.5.1	Bayes 估计	(362)
§ 5.5.2	Bayes 估计的性质	(367)
§ 5.5.3	无信息先验分布	(373)
§ 5.5.4	多层先验分布	(377)
§ 5.5.5	可信域	(381)
参考文献	(389)
习题五	(390)
第六章	统计计算方法	(400)

§ 6.1 随机数的产生	(400)
§ 6.1.1 逆变换法	(400)
§ 6.1.2 合成法	(402)
§ 6.1.3 筛选抽样	(403)
§ 6.1.4 连续分布的抽样方法	(405)
§ 6.1.5 离散分布的抽样方法	(410)
§ 6.1.6 随机向量的抽样方法	(413)
§ 6.2 随机模拟计算	(416)
§ 6.2.1 统计模拟	(416)
§ 6.2.2 随机投点法	(419)
§ 6.2.3 样本平均值法	(420)
§ 6.2.4 重要抽样方法	(421)
§ 6.2.5 分层抽样方法	(423)
§ 6.2.6 关联抽样方法	(426)
§ 6.3 EM 算法及其推广	(428)
§ 6.3.1 EM 算法	(429)
§ 6.3.2 标准差	(438)
§ 6.3.3 GEM 算法	(441)
§ 6.3.4 Monte Carlo EM 算法	(442)
§ 6.4 Markov Chain Monte Carlo (MCMC) 方法	(444)
§ 6.4.1 基本思路	(444)
§ 6.4.2 满条件分布	(447)
§ 6.4.3 Gibbs 抽样	(450)
§ 6.4.4 Metropolis-Hastings 方法	(454)
§ 6.4.5 应用	(457)
参考文献	(459)
习题六	(461)

第一章 基本概念

§ 1.1 统计结构

§ 1.1.1 统计结构

概率论和数理统计都是研究随机现象统计规律性的数学学科,它们之间联系密切,但也有根本差别:在概率论中研究的出发点是一个概率空间 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P})$,即已知一个样本空间 \mathcal{X} , \mathcal{X} 中某些子集组成的 σ 代数 \mathcal{B} 和在可测空间 $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ 上定义的一个概率分布 P ,然后研究这个概率空间的各种性质;而在数理统计中研究的是一组受到随机性干扰的数据,再加上人们对这组数据的一些认识(即各种假设),就形成数理统计研究的出发点,然后对所考虑的问题作出统计推断或预测.为说清这个出发点,我们先看一个例子.

例 1.1 (测量问题) 一个试验者对未知的物理量 μ 进行测量,为了对 μ 作出估计,大家知道,他的测量值 x 会受到各种随机因素的影响,以至于使 x 可认为是 μ 加上随机误差 ε 后而得到的,即

$$x = \mu + \varepsilon$$

这里的“可加性”是人们对测量数据构成所作的一个假设,经过多次使用经验,说明这个假设是合理的.另外,由于测量误差 ε 是受到测量仪器、环境温度、光线、视觉、心理等因素的微小变化而引起的综合结果,据中心极限定理,又可认为 ε 是服从均值为0和方差为 σ^2 的正态分布 $N(0, \sigma^2)$.这是人们对测量数据的另一个假设(认识).至此,我们对这个测量值问题的认识有如下三点:

1. 测量值 x 可取任何实数,实数集 \mathbf{R} 组成样本空间;

2. 实数集 \mathbf{R} 上的 Borel 集的全体组成的 σ 代数 $\mathcal{B}_{\mathbf{R}}$;

3. 在可测空间 $(\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}})$ 上的一个概率分布族

$$\mathcal{D}_1 = \{N(\mu, \sigma^2) : (\mu, \sigma) \in \mathbf{R} \times \mathbf{R}^+\}$$

其中 \mathbf{R}^+ 是正实数集.

这样三件东西 $\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}$ 和 \mathcal{D}_1 就是我们研究测量问题的出发点. 假如不仅了解 ε 服从正态分布, 而且还知其方差为 σ_0^2 (比如知道测量仪器的精度), 那么分布族就缩小为

$$\mathcal{D}_2 = \{N(\mu, \sigma_0^2) : \mu \in \mathbf{R}\}$$

这时 $\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}$ 和 \mathcal{D}_2 就成为我们研究这个问题的出发点, 假如我们对随机误差 ε 了解甚少, 讲不出 ε 的分布是什么类型, 只知道它是关于 0 对称的连续分布, 那么分布族就扩大为

$$\mathcal{D}_3 = \{P : P \text{ 为 } \mathbf{R} \text{ 上关于 } \mu \text{ 对称的分布}\}$$

这时, 研究这个问题的出发点就是 $\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}$ 和 \mathcal{D}_3 .

定义 1.1 设 $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ 为可测空间, \mathcal{D} 为其上的一个概率分布族, 则称三元组 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{D})$ 为统计结构, 或称为统计模型. 假如分布族 \mathcal{D} 仅依赖于某个参数 (或参数向量) θ , 即

$$\mathcal{D} = \{P_\theta : \theta \in \Theta\}$$

其中 Θ 为参数空间, 则称此结构为参数 (统计) 结构, 或称为参数 (统计) 模型, 否则称为非参数 (统计) 结构或非参数 (统计) 模型.

在例 1.1 中, $(\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_1), (\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_2), (\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_3)$ 是三个不同的统计结构. 它们之间的差别可能反映实际背景的差别, 也可能反映人们对实际情况认识上的差别, 因此这三个结构可能都是合理的, 至于选用哪一个结构, 这已不是一个理论问题, 而是一个实践性很强的问题, 人们常凭借经验积累、专业知识和抽象概括等来确定统计结构.

在例 1.1 中, $(\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_1)$ 和 $(\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_2)$ 是参数结构, 而 $(\mathbf{R}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}, \mathcal{D}_3)$ 是非参数结构. 人们往往希望从参数结构出发来研究问题, 因为参数结构含有较多的信息, 由此出发, 可以获得精度较高的参数估计, 但这样做要意识到是有风险的, 因为当参数结构不真时, 那推断结果可能离实际更远了. 若选用非参数结构, 所冒风险就要小得多, 因为非参数结构所含的信息较少, 适应面广, 但精度一般不会很高, 以后会看到, 在

这两类结构下所用的统计推断方法有很大差别,以至于在今天已形成统计中的参数方法与非参数方法两类.

§ 1.1.2 乘积结构与重复抽样结构

由简单的统计结构可以派生出一些比较复杂的统计结构.

定义 1.2 设 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P})$ 和 $(\mathcal{X}', \mathcal{B}', \mathcal{P}')$ 是两个统计结构, 则称 $(\mathcal{X} \times \mathcal{X}', \mathcal{B} \otimes \mathcal{B}', \mathcal{P} \otimes \mathcal{P}')$ 为两者的乘积结构, 并记为 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P}) \otimes (\mathcal{X}', \mathcal{B}', \mathcal{P}')$, 其中

$$\mathcal{P} \otimes \mathcal{P}' = \{P \otimes P' : P \in \mathcal{P}, P' \in \mathcal{P}'\}$$

类似地可以给出多于两个统计结构的乘积结构. 特别, n 个相同统计结构 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P})$ 的乘积结构称为重复抽样结构, 记为 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P})^n$ 或 $(\mathcal{X}^n, \mathcal{B}^n, \mathcal{P}^n)$.

乘积结构在实际中相当于独立观察系统, 重复抽样结构相当于对一个总体进行有限次独立抽样结果的描述. 今后, “从一个总体(或分布)抽取一个样本”与“从一个统计结构抽取一个样本”这两种说法是表示同一个意思.

例 1.2 在方差相等的两个正态均值的比较的问题中, 若对于第一个正态总体 $N(\mu_1, \sigma^2)$ 获得 n_1 个观察值, 对于第二个正态总体 $N(\mu_2, \sigma^2)$ 获得 n_2 个观察值, 那么研究这个问题所涉及的统计结构是一个乘积结构.

$$\begin{aligned} & (\mathbf{R}^{n_1}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}^{n_1}, \mathcal{P}_1^{n_1}) \otimes (\mathbf{R}^{n_2}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}^{n_2}, \mathcal{P}_2^{n_2}) \\ &= (\mathbf{R}^{n_1+n_2}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}^{n_1+n_2}, \mathcal{P}_1^{n_1} \otimes \mathcal{P}_2^{n_2}) \end{aligned}$$

其中

$$\mathcal{P}_1 = \{N(\mu_1, \sigma^2) : (\mu_1, \sigma) \in \mathbf{R} \times \mathbf{R}^+\}$$

$$\mathcal{P}_2 = \{N(\mu_2, \sigma^2) : (\mu_2, \sigma) \in \mathbf{R} \times \mathbf{R}^+\}$$

$(\mathbf{R}^{n_1}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}^{n_1}, \mathcal{P}_1^{n_1})$ 是第一个正态总体的重复抽样结构, 而 $(\mathbf{R}^{n_2}, \mathcal{B}_{\mathbf{R}}^{n_2}, \mathcal{P}_2^{n_2})$ 是第二个正态总体的重复抽样结构.

从定义 1.2 可以看出, 从统计结构 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{P})$ 抽取容量为 n 的样本和从重复抽样结构 $(\mathcal{X}^n, \mathcal{B}^n, \mathcal{P}^n)$ 抽取容量为 1 的样本所给出的信

息是一样的.

定义 1.3 设 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{D})^n$ 为重复抽样结构, 对每个样本 $(X_1, \dots, X_n) \in \mathcal{X}^n$, 由

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n I_{\{X_i \leq x\}}, \quad \forall x \in \mathbf{R}$$

所确定的 $(\mathcal{X}, \mathcal{B})$ 上的分布称为样本分布或经验分布. 对每一个样本观察值来说, $F_n(x)$ 是一个分布函数, 称为样本分布函数或经验分布函数. 对每个固定的 $x \in \mathbf{R}$, $F_n(x)$ 又是样本 X_1, \dots, X_n 的一个函数, 故 $F_n(x)$ 又是一个随机变量.

由于可把诸示性函数 $I_{\{X_i \leq x\}}, i=1, \dots, n$, 看作是独立同分布, 仅取 0 或 1 的随机变量, 故有

$$\begin{aligned} EF_n(x) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EI_{\{X_i \leq x\}} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n P(X_i \leq x) = F(x) \\ \text{Var}[F_n(x)] &= \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}I_{\{X_i \leq x\}} \\ &= \frac{1}{n} F(x)[1 - F(x)] \leq \frac{1}{4n} \leq \frac{1}{4} \end{aligned}$$

其中 $F(x)$ 为分布族 \mathcal{D} 中某个 P 的分布函数, 常称 $F(x)$ 为某总体的分布函数. 由大数定律可知, 对任意 $\epsilon > 0$, 总有

$$P(|F_n(x) - F(x)| \geq \epsilon) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty) \quad (1.1)$$

这表明, 只要 n 愈来愈大, 样本的经验函数 $F_n(x)$ 可以愈来愈接近总体分布函数 $F(x)$, 因此可以用 $F_n(x)$ 的各阶矩 (如样本均值, 样本方差, 样本相关系数, 样本协方差阵等) 研究统计结构 $(\mathcal{X}, \mathcal{B}, \mathcal{D})$ 的某些特征. 这一想法在统计中是经常被使用的.

关于经验分布函数 $F_n(x)$, 还有比 (1.1) 更强的结论, 那就是如下的格里汶科定理.

定理 1.1 (格里汶科) 对任意给定的自然数 n , 设 x_1, \dots, x_n 是取自总体分布函数 $F(x)$ 的一个样本观察值, $F_n(x)$ 为其经验分布函数, 记

$$D_n = \sup_{-\infty < x < \infty} |F_n(x) - F(x)|$$