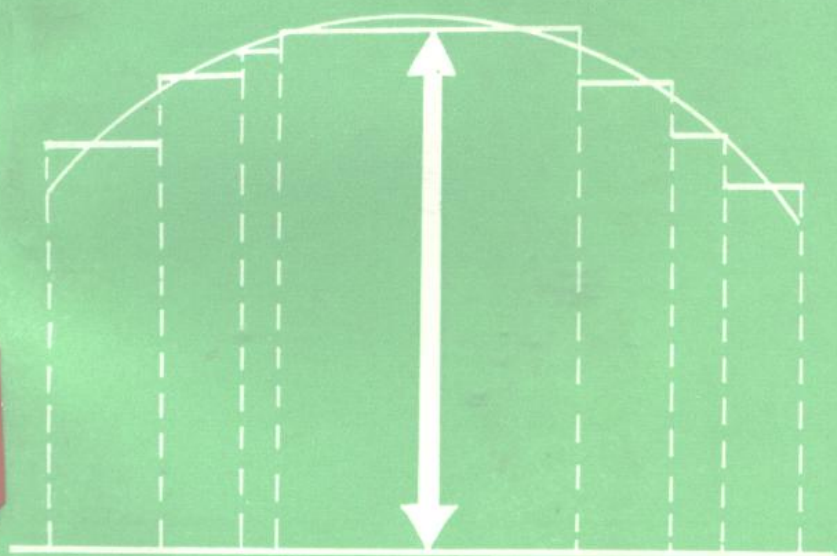


数理统计

詹金龙 张 林 编著



气象出版社

C. 211
2.09

373008

数理统计

詹金龙 张 林 编著



气象出版社

(京) 新登字046号

内 容 简 介

本书是参照高等工业学校《概率论与数理统计课程教学基本要求》中数理统计的基本要求, 针对24—36学时的教学内容编写的。主要介绍了数理统计的基本内容和基本方法: 参数估计、假设检验、方差分析、正交试验法、回归分析等。各章基本具有相对的独立性, 使用时可根据具体情况选用, 加*号的内容不属基本要求, 供参考。各章配备有适量的习题, 书末还附有答案。

本书条理清楚, 叙述详细, 深入浅出, 便于自学, 可作为高等工业院校的教材, 也可作为工程技术人员自学用书或参考书。

数 理 统 计

詹金龙 张 林 编著

责任编辑: 庞金波 苏振生 终审: 顾仁俭

封面设计: 牛 海 责任技编: 苏振生 责任校对: 章 里

气象出版社出版

(北京西郊白石桥路46号)

中国科学技术信息研究所印刷厂印刷

新华书店总店科技发行所发行 全国各地新华书店经销

开本: 787×1092 1/32 印张: 7.5 字数: 160千字

1993年5月第一版 1993年5月第一次印刷

ISBN 7-5029-1369-6/O·0025

印数: 1—1000

定价: 5.65 元

前 言

数理统计是应用非常广泛的一门数学分支，它从所观测到的数据出发，用概率的理论研究大量偶然现象的规律性，内容极为丰富，如数据处理、统计推断、方差分析、回归分析、质量控制、抽样技术、试验设计、线性模型及多元分析等。

随着生产及科学的发展，数理统计已渗透到各个领域和各门学科，如在工业生产中，有工业技术统计；在气象学中，有气象统计；在生物学中，有生物统计；在现代物理学中，有统计物理，等等。

概率论与数理统计有着密切的联系，但又有区别，概率论侧重于从理论上探讨大量随机现象的统计规律性，而数理统计侧重于应用，它以概率论为基础，根据观测到的资料，对所研究的对象作出种种合理的推断。

本书旨在介绍数理统计的基本内容与基本方法，在编写过程中，我们参考了许多概率统计书籍及教材，尤其在例题与习题的选配方面，吸取了它们中的不少材料，但由于我们水平有限，加上编写时间仓促，书中的缺点、错误在所难免，欢迎读者批评指正。

目 录

第一章 数理统计的基本概念	(1)
§ 1.1 总体和样本.....	(1)
§ 1.2 样本矩.....	(3)
§ 1.3 统计量.....	(7)
习题一.....	(7)
第二章 抽样分布	(9)
§ 2.1 样本均值的分布.....	(9)
§ 2.2 χ^2 分布	(11)
§ 2.3 t 分布	(17)
§ 2.4 F 分布	(21)
习题二.....	(24)
第三章 参数估计	(25)
§ 3.1 点估计.....	(25)
§ 3.2 估计量的评选标准.....	(33)
§ 3.3 区间估计.....	(38)
习题三.....	(49)
第四章 参数假设检验	(52)
§ 4.1 假设检验的基本概念.....	(52)
§ 4.2 u 检验	(57)
§ 4.3 t 检验	(60)
§ 4.4 χ^2 检验	(62)
§ 4.5 F 检验	(66)
§ 4.6 检验表.....	(70)

习题四	(72)
第五章 非参数推断	(76)
§ 5.1 经验分布函数	(76)
§ 5.2 频率直方图	(77)
§ 5.3 皮尔逊 (Pearson) χ^2 检验	(82)
§ 5.4 正态性检验——正态概率图纸法	(91)
习题五	(94)
第六章 方差分析	(96)
§ 6.1 单因素试验的方差分析	(96)
§ 6.2 单因素方差分析的数学模型	(103)
习题六	(107)
第七章 正交试验法	(109)
§ 7.1 指标、因素、水平	(109)
§ 7.2 正交表	(110)
§ 7.3 正交表的应用	(112)
§ 7.4 有交互作用的正交试验	(119)
§ 7.5 多指标的试验	(124)
* § 7.6 水平数不等的试验	(132)
习题七	(137)
第八章 回归分析	(140)
§ 8.1 一元线性回归	(141)
§ 8.2 可化为线性的非线性回归问题	(157)
习题八	(165)
习题答案	(166)
附表 1 标准正态分布表	(169)
附表 2 普阿松分布表	(174)

附表 8	t 分布表	(179)
附表 4	χ^2 分布表	(183)
附表 5	F 分布表	(190)
附表 6	正交表	(219)
附表 7	相关系数检验表	(227)
主要参考书目		(229)

第一章 数理统计的基本概念

§ 1.1 总体和样本

1.1.1 总体与个体

我们研究任何问题时，都要有研究对象，通常将研究对象的全体称为总体，而把组成总体的每个元素称为个体。例如，对某工厂当日的产品进行质量调查时，当日的所有产品就是总体，而当日的每件产品就是一个体。又如，对某工厂当月产品进行质量调查时，当月的所有产品是总体，当月的每件产品都是一个体。必须注意，当研究对象不同时，总体及个体也随之不同。

研究总体时，通常仅对总体的某项指标 X 进行研究，一般来说， X 是随机变量。例如，有一批灯泡，现要研究的指标是该批灯泡的寿命 X ，显然 X 是一随机变量。

既然所研究的指标是一随机变量，因此研究总体便是研究随机变量 X 的分布问题。今后，凡谈及到总体 X 时，即指 X 就是所要研究的指标，总体的分布指的就是 X 的分布。

1.1.2 样本及样本容量

由于时间、资金及其他条件的限制，我们研究总体时，不可能对总体中每个个体都进行考察，特别对一次性报废的产品更是如此。一般我们只能抽取部分个体进行考察，由此来推断总体，通常称总体的部分个体为样本，而称样本所含个体的数目为样本容量。例如，从某批灯泡中抽取50只进行

寿命考察，则这50只灯泡便是容量为50的样本。

应该注意，当样本的观察正在进行而结果未知时，样本是一组随机变量。若样本容量为 n ，则为 n 个随机变量，记为 $X_1, X_2, \dots, X_n$ ；而当结果已知时，是 n 个具体的数值，记为 $x_1, x_2, \dots, x_n$ ，并称之为样本值或样本的一个现实或样本的一次观测值。

抽样的目的在于对总体进行推断，因而要求抽取的样本能全面地反映总体的情况。为此，抽样时必须做到随机地抽取，以保证每一个体都有同等的机会被抽中，只有这样才能对总体作出合理的推断。例如，我们在调查产品质量时，不能有意地多抽优等品。

上述对样本随机性的要求，具体表现为以下两点：

(1) 独立性。每一次抽到的个体的试验（观测）结果不能影响其他任何一次的结果，所以自然要求样本 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是相互独立的随机变量。

(2) 代表性。因选取的样本对总体来说应具有代表性，所以要求 $X_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 服从总体 X 的分布，即 X_i 与总体同分布。

满足上述两个条件的样本称为简单随机样本。于是容量为 n 的简单随机样本是 n 个与总体同分布的相互独立的随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n$ ，而 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是总体 X 的 n 次独立观测值。若无特别声明，今后凡提到样本均指简单随机样本。

获得简单随机样本的方法称为简单随机抽样。由此可见，简单随机抽样必须遵循下列两条原则：

(1) 随机原则。每一个体被抽中的机会相等。

(2) 放回抽样。每一次抽到的个体放回参加下一次抽

取。因此，只有当总体很大时，放回与不放回抽样的差别才可忽略不计，此时，为方便可采用不放回抽样。

由简单随机样本的定义可知，若总体 X 的分布函数为 $F(x)$ ， $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 X 的样本，则 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 $F(x)$ 的联合分布函数

$$F^*(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F(x_i) \quad (1.1)$$

若总体 X 是连续型的，其密度函数为 $f(x)$ ，则 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是联合密度函数

$$f^*(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f(x_i) \quad (1.2)$$

§ 1.2 样本矩

1.2.1 样本矩的定义

在概率论中，已介绍了随机变量的矩，如均值，方差等。现在我们介绍样本的矩。

我们称随机变量

$$M_k \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^{k(1)}, \quad k=1, 2, \dots \quad (1.3)$$

为样本 k 阶原点矩。特别， M_1 称为样本均值，记为 $\bar{X}$ ，即

$$\bar{X} \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \bar{X}_i \quad (1.4)$$

我们称随机变量

$$M'_k \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \left(X_i - \bar{X} \right)^k, \quad k=1, 2, \dots \quad (1.5)$$

“ $\wedge$ ”表示定义符。

为样本 k 阶中心矩。特别， M_2' 称为样本方差，记为 S^2 ，即

$$S^2 \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad (1.6)$$

$S = \sqrt{S^2}$ 称为样本标准差。

将(1.3) — (1.6)式右端的 X_i 换为 x_i ($i = 1, 2, \dots, n$) 得其观测值 (现实)，分别记为

$$\bar{x} \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \quad (1.7)$$

$$S^2 \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \quad (1.8)$$

$$m_k \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k, \quad k = 1, 2, \dots \quad (1.9)$$

$$m_k \triangleq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^k, \quad k = 1, 2, \dots \quad (1.10)$$

也分别称为样本均值，样本方差，样本 k 阶原点矩及 k 阶中心矩。

1.2.2 样本均值及样本方差的计算

样本均值及样本方差是两个最常用且最重要的样本矩，我们经常遇到它们的计算问题。为此，介绍几个计算均值和方差的简便而有用的方法。

(1) 若

$$x'_i = kx_i \pm C, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

则

$$\bar{x}' = k\bar{x} \pm C \quad (1.11)$$

$$S'^2=k^2S^2 \tag{1.12}$$

$$\begin{array}{cccccccccc} 6 & 11 & -11 & 1 & 16 & -2 & -3 & 3 & 0 & -5 \\ -2 & 9 & 10 & -12 & 7 & -1 & & & & \end{array}$$

这16个数的平均值

$$\overline{x'} = 1.6875$$

于是原数据的平均值

$$\overline{x} = \overline{x'} + 200 = 201.6875$$

例1.2 甲、乙两人生产同一种电容器，要求标准容量为20皮法，允许误差为0.08皮法。今从甲生产的产品中随机地抽取10只，测得容量如下（单位：皮法）：

$$\begin{array}{cccccc} 20.06 & 20.02 & 19.96 & 19.98 & 20.01 & 20.05 \\ 19.94 & 20.04 & 19.95 & 19.99 & & \end{array}$$

又从乙生产的产品中随机地抽10只，测得容量如下（单位：皮法）：

$$\begin{array}{cccccc} 19.88 & 20.04 & 20.10 & 19.92 & 20.17 & 20.02 \\ 19.90 & 19.96 & 20.08 & 19.98 & & \end{array}$$

试问谁的生产情况好？

解 容易算出甲乙两人的平均值都是20.00，但是

$$\begin{aligned} S_{\text{甲}}^2 &= \frac{1}{10} [(20.06 - 20.00)^2 + \dots + (19.99 - \\ &\quad 20.00)^2] \\ &= 0.00164 \end{aligned}$$

标准差为 $\sqrt{0.00164}$ 皮法。

$$\begin{aligned} S_{\text{乙}}^2 &= \frac{1}{10} [(19.88 - 20.00)^2 + \dots + (19.98 - \\ &\quad 20.00)^2] \end{aligned}$$

$$= 0.00656$$

标准差为 $\sqrt{0.00656}$ 皮法。

从数据来看, 甲的产品全部是合格品, 且比较稳定, 而乙的产品不太稳定, 甚至有 4 个不合格, 这种情况反映在方差上就是 $S_{\text{甲}}^2$ 比 $S_{\text{乙}}^2$ 小得多。

§ 1.3 统计量

统计量是数理统计中最重要的概念之一, 它是统计推断的基础, 这点以后将会论述。

统计量的定义: 设 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是总体 X 的样本, $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 是 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 的实函数。若 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 中不含任何未知参数, 则称 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 为统计量。

若 $x_1, x_2, \dots, x_n$ 是 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 的观测值, 则称 $g(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为 $g(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的观测值。

如 $\bar{X}, S^2, M_k, M'_k$ 都是统计量, 其中 $\bar{X}$ 及 S^2 是两个特别重要的统计量。

又如, 设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 X 的样本。当 μ 已知时, $\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ 是统计量; 但当 μ 未知时,

$\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$ 不是统计量。

统计量都是随机变量, 当总体的分布已知时, 有些统计量的分布是容易求得的。但一般来说, 寻求统计量的分布是相当困难的。

习 题 一

1. 甲、乙两个样本观测值如下：

甲	9.9	10.3	9.8	10.1	10.4	10.0	9.8	9.1
乙	10.2	10.0	9.5	10.3	10.5	9.6	9.8	10.7

分别计算两个样本的样本方差。

2. 设甲、乙两人在8天中的日产量如下：

甲	804	984	989	817	919	840	912	1001
乙	856	932	930	855	872	910	897	918

问谁的日产量较稳定？

第二章 抽 样 分 布

§ 2.1 样本均值的分布

2.1.1 正态总体样本均值 $\bar{X}$ 的分布

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是 X 的样本, 则由概率知识知

$$a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n \quad (2.1)$$

也服从正态分布, 其均值和方差分别为

$$\begin{aligned} E(a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n) \\ &= a_1 E X_1 + a_2 E X_2 + \dots + a_n E X_n \\ &= \mu \sum_{i=1}^n a_i \end{aligned} \quad (2.2)$$

$$\begin{aligned} D(a_1 X_1 + a_2 X_2 + \dots + a_n X_n) \\ &= a_1^2 D(X_1) + a_2^2 D(X_2) + \dots + a_n^2 D(X_n) \\ &= \sigma^2 \sum_{i=1}^n a_i^2 \end{aligned} \quad (2.3)$$

特别, (2.1) 中取 $a_1 = a_2 = \dots = a_n = \frac{1}{n}$ 即得样本均值

$\bar{X}$, 于是由 (2.2)、(2.3) 得 $\bar{X}$ 的均值和方差分别为

$$\begin{aligned} E(\bar{X}) &= \mu \sum_{i=1}^n \frac{1}{n} = \mu \\ D(\bar{X}) &= \sigma^2 \sum_{i=1}^n \frac{1}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

即

$$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right) \quad (2.4)$$

从而

$$u \triangleq \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1) \quad (2.5)$$

* § 2.1.2 一般总体样本均值 $\bar{X}$ 的极限分布

上面我们假设了 X 服从正态分布，推出了 $\bar{X}$ 的精确分布(2.4)，如果 X 为一般总体（不一定是正态的），则(2.4)不一定成立，此时，由中心极限定理得

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sigma \cdot \sqrt{n}} \leq x \right\} \\ = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt \end{aligned}$$

即

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \leq x \right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$$

这表明不论总体 X 为何，只要方差 $D(X) = \sigma^2$ 存在且非零， $\bar{X}$ 均以 $N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ 为极限分布。因此当 n 很大时，可用 $N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$ 作为 $\bar{X}$ 的近似分布，记为