

工科研究生教材·数学系列

# 应用数理统计基础

YINGYONG SHULI TONGJI JICHU

第三版

庄楚强 何春雄 编著

YINGYONG SHULI TONGJI JICHU

华南理工大学出版社

工科研究生教材·数学系列

# 应用数理统计基础

(第三版)

庄楚强 何春雄 编著

华南理工大学出版社

·广州·

## 内 容 简 介

本书共7章,主要内容有:概率论复习与补充,数理统计的基本概念与抽样分布,参数估计,假设检验,回归分析,方差分析与试验设计,数据挖掘及统计学习方法。书中有较多例题,各章配有习题,书末附有答案。

本书可作为高等工科院校非数学专业硕士研究生的数理统计课教材,也可作为本科生拓宽和加深概率论与数理统计课所学内容的参考书,还可作为科技人员自学用书。

### 图书在版编目(CIP)数据

应用数理统计基础/庄楚强,何春雄编著.—3版.—广州:华南理工大学出版社,2006.2

(工科研究生教材·数学系列)

ISBN 7-5623-0337-1

I. 应… II. ①庄… ②何… III. 数理统计—研究生—教材 IV. O212

中国版本图书馆 CIP 数据核字(2006)第 010117 号

总发行:华南理工大学出版社(广州五山华南理工大学17号楼,邮编510640)

发行部电话:020-87113487 87111048(传真)

E-mail:scutc13@scut.edu.cn

http://www.scutpress.com.cn

责任编辑:詹志青

印刷者:广东省阳江市教育印务公司

开本:787×1092 1/16 印张:24.75 字数:630千

版次:2006年2月第3版第12次印刷

印数:31000~36000册

定价:32.00元

版权所有 盗版必究

# 总 序

研究生教材建设是研究生教育的基础工程,是提高研究生培养质量的重要环节。自1978年恢复研究生招生以来,我校先后编写了供工科研究生使用的数学教材或教学参考书,其中一些教材出版后,不仅本校使用,许多兄弟院校也选作教材或教学参考书,受到读者好评;另有一些教材则采用讲义形式在校内印发、使用。为适应研究生教育事业迅速发展的需求,我校决定在原有“工科研究生用书”的基础上,通过修订和新编,出版“工科研究生教材·数学系列”。

现代科学技术的发展,特别是计算机技术的高度发展,使得数学科学在人类生产、管理及科学研究中发挥越来越突出的促进作用,也使得人类社会生活的各个领域使用数学技术成为可能。“工科研究生教材·数学系列”作为工科硕士研究生和博士研究生公共课的选用教材,我们希望每本教材既要介绍该学科分支的历史沿革与发展、基本理论和方法,又能反映该学科分支的最新成果。对于后者,主要是从基本思想和实际运用技巧方面进行概括和阐述。这就要求每本教材既要有严谨的解析论证,又要有概括性的分析和介绍,不宜过分追求教材内容的自我完备。

我校研究生教材建设(特别是公共数学课程教材建设)还处在不断完善过程中,限于学术水平和教学经验,本系列教材难免有疏漏和不足之处,恳请读者指正,以便日后修订时加以更正。

华南理工大学研究生院

2005年6月

## 第三版前言

本书自出版以来,被不少院校采用,多次重印。本次修订再版,基本上保留原书第二版的结构和基本内容,新增加了第 6.6 节及第 7 章。

第 6.6 节介绍我国数学家首创的均匀设计方法,对均匀设计得到的试验数据,一般用线性模型或回归分析方法进行分析处理,理应将本节内容安排在第 5 章,但出于对第二版结构不作太多变动和与正交设计方法相比较的考虑,将此节内容安排在第 6 章。

第 7 章介绍现代信息处理中一种重要的方法——数据挖掘,特别是介绍数据挖掘中统计学习方法。这一章内容是介绍性质的,以数据挖掘中统计学习方法作为例子,使读者了解到数理统计这一古老而富有生命力的学科在信息时代有何重要的应用,特别是在与现代计算机技术结合后如何在人类社会生活的各个方面充分发挥其作用的;另一方面,使读者体会如何用数理统计方法成功地解决现实问题,也使读者意识到要用数理统计方法解决现实问题还需了解更新的思想方法和掌握更多处理技巧。

另外,将第二版中的第 3.4 节调整为第 3.3 节,只介绍 Bayes 点估计方法,并对第二版中的一些粗疏之处作了一些改进和更正。

本书第 3 版 6.6 节及第 7 章由何春雄执笔,其余由庄楚强执笔。

感谢一些兄弟院校采用本书作为教材或教学参考书,敬请读者提出宝贵意见和批评指正。

编者  
2005 年 6 月

# 前 言

数理统计是应用数学中最重要、最活跃的学科之一,它的应用越来越广泛深入,在国民经济和科学技术中的地位越来越显得重要。因此,作为科学和工程技术人员,特别是工科硕士研究生,应该具备数理统计的基本知识。本书是根据工科硕士研究生的特点,结合我校十多年来对该门课程的教学实践编写而成的。本书可作为工科硕士研究生应用数理统计课程的教材,也可作为工科院校大学生学习数理统计课程的教学参考书,还可作为科学、工程技术人员的自学读物。

本书着重介绍各种基础的、常用的数理统计方法,特别注意讲明各种方法的背景、应用条件及数学结论的实际含义,给出必要的数学推导,力求解释清楚,便于自学。各种方法都举出应用实例,并详细解答。每章后附有一定数量的练习题,书末给出了答案。

本书 3.4、5.4 两节由吴亚森执笔,其余由庄楚强执笔。书稿虽经多次修改,但限于编者的水平,仍会有缺点和错误,敬请专家和读者批评指正。

本书的出版,得到华南理工大学研究生院、数学科学学院的大力支持和鼓励,以及华南理工大学出版社的通力协作。贺德化教授审阅了部分手稿,并提出了宝贵意见。在此一并表示谢意。

编 者

# 目 录

1 概率论复习与补充	(1)	1.6.3 特征函数的一些常用性质	(27)
1.1 概率空间	(1)	习题1	(31)
1.1.1 基本空间与事件域	(1)	2 数理统计的基本概念与抽样分布	(32)
1.1.2 概率的定义与性质	(1)	2.1 数理统计的几个基本概念	(32)
1.1.3 条件概率与事件的独立性	(2)	2.1.1 总体与样本	(32)
1.2 随机变量及其分布	(3)	2.1.2 统计量	(34)
1.2.1 一维随机变量的分布	(3)	2.2 经验分布函数与直方图	(35)
1.2.2 多维随机变量及其分布	(5)	2.2.1 经验分布函数	(35)
1.3 随机变量的函数及其分布	(10)	2.2.2 直方图	(37)
1.3.1 一维随机变量的函数及其分布	(10)	2.3 常用统计分布	(40)
1.3.2 二维随机变量的函数及其分布	(11)	2.3.1 $\chi^2$ 分布	(40)
1.3.3 二维随机变量的变换及其分布	(13)	2.3.2 $t$ 分布	(43)
1.3.4 随机变量函数的独立性	(14)	2.3.3 $F$ 分布	(45)
1.4 随机变量的数字特征	(15)	2.3.4 分位数	(46)
1.4.1 数学期望(均值)	(15)	2.4 抽样分布	(49)
1.4.2 方差	(17)	2.4.1 正态总体的样本均值与方差的分布	(49)
1.4.3 一些常用分布的期望与方差	(17)	2.4.2 一些非正态总体的样本均值的分布	(54)
1.4.4 矩、协方差与相关系数	(18)	2.5 顺序统计量与样本极差	(56)
* 1.4.5 条件数学期望	(19)	2.5.1 顺序统计量及其分布	(56)
1.5 大数定律与中心极限定理	(20)	2.5.2 样本极差及其分布	(60)
1.5.1 随机变量序列的收敛性	(20)	习题2	(61)
1.5.2 大数定律	(21)	3 参数估计	(64)
1.5.3 中心极限定理	(22)	3.1 求点估计量的方法	(64)
1.6 特征函数	(24)	3.1.1 矩法	(64)
1.6.1 复随机变量	(24)	3.1.2 极大似然法	(68)
1.6.2 特征函数的定义	(25)	3.1.3 顺序统计量法	(72)
		3.2 估计量的评选标准	(75)
		3.2.1 无偏性	(75)
		3.2.2 有效性	(78)
		3.2.3 相合性	(83)

* 3.2.4 充分性与完备性····· (88)	4.3 两个正态总体均值与方差
* 3.3 Bayes 点估计法 ····· (93)	的检验 ····· (134)
3.3.1 Bayes 公式的密度函数	4.3.1 方差已知时均值差 $\mu_1 - \mu_2$
形式····· (93)	的假设检验 ····· (134)
3.3.2 Bayes 估计 ····· (94)	4.3.2 方差未知但相等时 $\mu_1 - \mu_2$
3.3.3 损失函数、Bayes 风险	的假设检验 ····· (135)
与 Bayes 估计 ····· (97)	4.3.3 $\mu_1, \mu_2$ 为未知时方差的
3.4 区间估计 ····· (100)	假设检验 ····· (138)
3.4.1 正态总体均值的区间	4.3.4 $\mu_1, \mu_2$ 为已知时方差的
估计 ····· (101)	假设检验 ····· (140)
3.4.2 正态总体方差的区间	4.4 非正态总体均值的假设
估计 ····· (104)	检验 ····· (141)
3.4.3 两个正态总体均值差	4.4.1 方差已知时一个总体
的区间估计 ····· (105)	的均值的假设检验 ····· (141)
3.4.4 两个正态总体方差比	4.4.2 方差未知时一个总体
的区间估计 ····· (107)	的均值的假设检验 ····· (142)
3.4.5 正态总体的 $\mu$ 与 $\sigma^2$ 的	4.4.3 方差已知时两个总体
联合区间估计 ····· (110)	的均值差的假设检验 ····· (144)
3.4.6 0—1 分布的参数的	4.4.4 方差未知时两个总体
区间估计 ····· (111)	的均值差的假设检验 ····· (145)
3.4.7 单侧置信限 ····· (112)	4.5 分布拟合检验 ····· (146)
习题 3 ····· (114)	4.5.1 $\chi^2$ 拟合检验法 ····· (146)
4 假设检验 ····· (119)	4.5.2 独立性检验 ····· (151)
4.1 假设检验的基本概念 ····· (119)	4.5.3 Колмогоров(柯尔莫戈洛夫)
4.1.1 假设检验问题 ····· (119)	的 $D_n$ 检验法 ····· (154)
4.1.2 假设检验的基本原理	4.5.4 正态性检验 ····· (158)
····· (120)	4.6 两个总体相等性检验 ····· (165)
4.1.3 两类错误 ····· (123)	4.6.1 Смирнов(斯米尔诺夫)
4.1.4 假设检验的一般步骤	检验法 ····· (165)
····· (125)	4.6.2 符号检验法 ····· (166)
4.2 一个正态总体均值与方差	4.6.3 秩和检验法 ····· (168)
的检验 ····· (126)	4.6.4 游程检验法 ····· (171)
4.2.1 方差 $\sigma^2$ 为已知时均值	习题 4 ····· (173)
$\mu$ 的假设检验 ····· (126)	5 回归分析 ····· (179)
4.2.2 方差 $\sigma^2$ 为未知时均值	5.1 一元线性回归 ····· (179)
$\mu$ 的假设检验 ····· (128)	5.1.1 一元线性回归模型 ····· (179)
4.2.3 均值 $\mu$ 为已知时方差	5.1.2 未知参数的估计 ····· (181)
$\sigma^2$ 的假设检验 ····· (129)	5.1.3 线性回归效果的显著性
4.2.4 均值 $\mu$ 为未知时方差	检验 ····· (187)
$\sigma^2$ 的假设检验 ····· (131)	



5.1.4 利用回归方程进行预测 和控制 .....	(192)	6.4.1 无交互作用的正交试验 的方差分析 .....	(264)
5.2 多元线性回归 .....	(198)	6.4.2 有交互作用的正交试验 的方差分析 .....	(271)
5.2.1 多元线性回归模型 .....	(198)	6.4.3 带重复试验的方差 分析 .....	(284)
5.2.2 二元线性回归 .....	(199)	6.5 水平数不等的正交试验 .....	(290)
5.2.3 多元线性回归方程 .....	(200)	6.5.1 混合水平的正交表及 其用法 .....	(290)
5.2.4 线性回归效果的显著性 检验 .....	(204)	6.5.2 拟水平法 .....	(292)
5.2.5 各自变量的显著性检验, 剔除变量计算 .....	(207)	6.6 均匀设计 .....	(296)
5.2.6 预测与控制 .....	(209)	6.6.1 均匀设计表 .....	(296)
5.2.7 最优回归方程的选择 .....	(211)	6.6.2 均匀设计表的构造 .....	(299)
5.3 非线性回归 .....	(212)	6.6.3 配方均匀设计 .....	(303)
5.3.1 第一类非线性回归 .....	(212)	习题6 .....	(305)
5.3.2 第二类非线性回归 .....	(216)	7 数据挖掘及统计学习方法 .....	(314)
习题5 .....	(218)	7.1 数据挖掘的一般概念 .....	(314)
6 方差分析与试验设计 .....	(222)	7.1.1 数据挖掘的概念及知识 分类 .....	(314)
6.1 一个因素的方差分析 .....	(222)	7.1.2 数据挖掘的功能与 步骤 .....	(315)
6.1.1 数学模型 .....	(222)	7.1.3 数据挖掘的分类 .....	(316)
6.1.2 统计分析 .....	(224)	7.2 统计学习方法概述 .....	(317)
6.2 两个因素的方差分析 .....	(235)	7.2.1 学习种类与变量类型 .....	(317)
6.2.1 数学模型 .....	(235)	7.2.2 两种简单预测方法 .....	(317)
6.2.2 统计分析 .....	(237)	7.2.3 统计判决理论 .....	(319)
6.2.3 不考虑交互作用的两个 因素方差分析 .....	(245)	7.2.4 偏倚、方差和模型复杂性 .....	(321)
6.3 正交试验设计的直观分析 .....	(249)	7.3 回归的线性方法 .....	(323)
6.3.1 正交表 .....	(249)	7.3.1 线性回归模型 .....	(323)
6.3.2 单指标的正交试验及 其结果的直观分析 .....	(250)	7.3.2 子集选择和系数收缩 .....	(325)
6.3.3 正交试验设计原理的 解释 .....	(255)	7.4 分类的线性方法 .....	(328)
6.3.4 多指标试验结果的直观 分析 .....	(256)	7.4.1 指示矩阵的线性回归 .....	(328)
6.3.5 有交互作用的正交试验 及其结果的直观分析 .....	(261)	7.4.2 线性判别分析 .....	(329)
6.4 正交试验设计的方差分析 .....	(264)	7.4.3 劳吉斯缔回归 .....	(331)
		习题答案 .....	(335)
		附录 常用数理统计表 .....	(342)
		参考文献 .....	(385)

# 1 概率论复习与补充

概率论是数理统计的理论基础,为了使它们能更好地衔接起来,本章扼要地阐述概率论的基本概念、定理与公式,并补充了特征函数等工程数学中不讲授的内容.

## 1.1 概率空间

### 1.1.1 基本空间与事件域

设  $E$  是一个随机试验, $E$  的每一个不能再分或无需再分的可能结果称为试验  $E$  的基本事件.试验  $E$  的全体基本事件所组成的集合称为基本空间,用  $\Omega$  表示.

事件是基本空间  $\Omega$  的一个子集,但并不是  $\Omega$  的任意一个子集都是事件.

定义 1 设  $\Omega$  是基本空间, $\mathcal{F}$  是由  $\Omega$  的一些子集为元素所组成的集合,如果满足下列条件:

(1)  $\Omega \in \mathcal{F}$ ;

(2) 若  $A \in \mathcal{F}$ , 则  $\bar{A} \in \mathcal{F}$ ;

(3) 若  $A_n \in \mathcal{F}, n = 1, 2, \dots$ , 则  $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{F}$ , 则称  $\mathcal{F}$  为事件域, $\mathcal{F}$  中的元素称为事件, $\Omega$  称为必然事件.

### 1.1.2 概率的定义与性质

定义 2 设  $\Omega$  是随机试验的基本空间, $A$  为随机事件, $P(A)$  为定义在事件域  $\mathcal{F}$  上的实函数,若  $P(A)$  满足:

(1) 对任一事件  $A$ , 有  $0 \leq P(A) \leq 1$ ;

(2)  $P(\Omega) = 1$ ;

(3) 可列可加性 对两两互斥的可列多个事件  $A_1, A_2, \dots (A_i A_j = \emptyset, i \neq j, \text{称为 } A_i, A_j \text{ 互斥}),$  有

$$P\left(\sum_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i),$$

则称函数  $P(A)$  为事件  $A$  的概率, $\Omega, \mathcal{F}, P$  三者作为一个有序整体称为概率空间,记作  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$ .

概率的性质:

(1) 不可能事件  $\emptyset$  的概率为零,即  $P(\emptyset) = 0$ ;

(2) 有限可加性 对两两互斥的有限多个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n,$  有

$$P\left(\sum_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n P(A_i);$$

$$(3) P(\bar{A}) = 1 - P(A);$$

$$(4) P(B - A) = P(B - AB) = P(B) - P(AB),$$

$$\text{若 } A \subset B, \text{ 则有 } P(A) \leq P(B);$$

(5) 加法公式

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB).$$

### 1.1.3 条件概率与事件的独立性

#### 1. 条件概率

定义 3 设  $A, B$  是两个随机事件, 且  $P(B) > 0$ , 则称

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

为事件  $B$  发生的条件下事件  $A$  发生的条件概率.

关于条件概率有三个重要公式:

(1) 概率的乘法公式

$$\text{若 } P(B) > 0, \text{ 则 } P(AB) = P(B)P(A|B).$$

(2) 全概率公式

若事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  两两互斥, 且  $\sum_{i=1}^n A_i = \Omega, P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ , 则对任一事件  $B$  有

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i).$$

注意, 把  $A_1, A_2, \dots, A_n$  换为  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$  或者把  $\sum_{i=1}^n A_i = \Omega$  换为  $B \subseteq \sum_{i=1}^n A_i$  (或  $B \subseteq \sum_{i=1}^{\infty} A_i$ ), 全概率公式仍然成立.

(3) Bayes 公式

在全概率公式的条件下, 若  $P(B) > 0$ , 则

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)} \quad (i = 1, 2, \dots, n).$$

全概率公式中的注意事项, 对 Bayes 公式也适用.

#### 2. 事件的独立性

定义 4 对两个事件  $A, B$ , 若有

$$P(AB) = P(A)P(B),$$

则称  $A, B$  相互独立(简称独立).

定义 5 设  $A_1, A_2, \dots, A_n$  是  $n$  个事件, 若对任意的  $k (2 \leq k \leq n)$  和任意一组  $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_k \leq n$ , 都有

$$P(A_{i_1} A_{i_2} \dots A_{i_k}) = P(A_{i_1})P(A_{i_2}) \dots P(A_{i_k})$$

成立, 则称  $n$  个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立.

对事件序列  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$ , 若它们之中的任意有限个事件独立, 则称事件序列  $A_1, A_2, \dots, A_n, \dots$  独立.

事件独立性的性质:

若  $A_1, A_2, \dots, A_n$  独立, 则

(1)  $A'_1, A'_2, \dots, A'_n$  独立, 其中  $A'_k = A_k$  或  $\bar{A}_k$ ;

(2) 将事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  分成  $k$  组 (不重不漏), 设  $B_1, B_2, \dots, B_k$  分别由第  $1, 2, \dots, k$  组内的  $A_i$  经过并、积、差、求余等运算所得, 则  $B_1, B_2, \dots, B_k$  独立.

## 1.2 随机变量及其分布

### 1.2.1 一维随机变量的分布

**定义 1** 设  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  是一个概率空间, 而  $\xi = \xi(\omega)$  ( $\omega \in \Omega$ ) 是定义在基本空间  $\Omega$  上的单值实函数, 若对任一实数  $x$ , 基本事件  $\omega$  的集合  $\{\omega: \xi(\omega) < x\}$  都是一随机事件, 即  $\{\omega: \xi(\omega) < x\} \in \mathcal{F}$ , 则称  $\xi = \xi(\omega)$  为一个随机变量或随机变数.

随机变量本书常用  $\xi, \eta, \zeta$  等希腊字母表示.

#### 1. 分布函数及其性质

**定义 2** 随机变量  $\xi$  取值小于  $x$  的概率称为  $\xi$  的分布函数, 记为  $F(x)$ , 即

$$F(x) = P\{\xi < x\},$$

其中  $\{\xi < x\}$  是  $\{\omega: \xi(\omega) < x\}$  的简写.

由定义 2 易得:

$0 \leq F(x) \leq 1$ , 其中  $-\infty < x < +\infty$ ;

$P\{x_1 \leq \xi < x_2\} = F(x_2) - F(x_1)$ , 其中  $-\infty < x_1 \leq x_2 < +\infty$ .

分布函数具有如下三条基本性质:

(1) 单调不减: 若  $x_1 < x_2$ , 则  $F(x_1) \leq F(x_2)$ ;

(2) 记  $F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x)$ ,  $F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x)$ , 那么

$$F(-\infty) = 0, \quad F(+\infty) = 1;$$

(3) 左连续: 对于  $-\infty < x_0 < +\infty$ , 有  $\lim_{x \rightarrow x_0^-} F(x) = F(x_0)$ .

这三条性质不但是分布函数的必要条件, 还可以证明, 它们一起构成函数  $F(x)$  成为某一随机变量的分布函数的充分条件.

#### 2. 离散型随机变量及其分布列

若随机变量的所有可能取的值是有限多个或可列无限多个, 则称这种随机变量为离散型随机变量. 离散型随机变量的概率分布规律通常用分布列表示.

设离散型随机变量  $\xi$  的所有可能取的值为  $x_1, x_2, \dots, x_i, \dots$ ,  $\xi$  取各个  $x_i$  相应的概率为  $p_i$ , 即

$$P\{\xi = x_i\} = p_i \quad (i = 1, 2, \dots),$$

或列成表

$\xi$	$x_1$	$x_2$	$\cdots$	$x_i$	$\cdots$
$p_i$	$p_1$	$p_2$	$\cdots$	$p_i$	$\cdots$

$P\{\xi = x_i\} = p_i$  或它的表称为离散型随机变量  $\xi$  的分布列、分布律、概率函数. 由概率的定义, 可知分布列(概率函数)有性质:

$$(1) p_i \geq 0, \quad i = 1, 2, \cdots;$$

$$(2) \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1.$$

离散型随机变量的分布函数  $F(x)$  可用  $p_i$  表示为

$$F(x) = P\{\xi < x\} = \sum_{x_i < x} P(\xi = x_i).$$

### 3. 连续型随机变量及其分布密度

**定义 3** 若随机变量  $\xi$  的分布函数  $F(x)$  能够表示为某个非负可积函数  $p(x)$  在区间  $(-\infty, x)$  上的积分, 即

$$F(x) = \int_{-\infty}^x p(t) dt,$$

则称  $\xi$  为连续型随机变量, 称  $p(x)$  为  $\xi$  的分布密度、密度函数(简称密度)或概率函数.

密度  $p(x)$ (概率函数)具有性质:

$$(1) p(x) \geq 0;$$

$$(2) \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = 1;$$

$$(3) \text{对于 } x \text{ 轴上的任意区间 } S, \text{ 有 } P\{\xi \in S\} = \int_S p(x) dx;$$

(4) 对于  $p(x)$  的连续点  $x$ , 有

$$p(x) = \frac{dF(x)}{dx} = \lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{P\{x \leq \xi < x + \Delta x\}}{\Delta x},$$

从而也有(当  $\Delta x > 0$  且  $\Delta x$  很小)

$$P\{x \leq \xi < x + \Delta x\} \approx p(x) \Delta x.$$

注意, 为了方便, 我们引入了一个对离散型或连续型两种情况通用的概念——概率函数  $p(x)$ : 若  $\xi$  是离散型, 则  $p(x)$  是  $\xi$  的分布列; 若  $\xi$  是连续型, 则  $p(x)$  是  $\xi$  的分布密度.

### 4. 一些常用的概率分布

离散型:

(1) 二项分布  $B(n, p)$ ,  $0 < p < 1$ , 概率函数为

$$p(x) = P\{\xi = x\} = C_n^x p^x (1-p)^{n-x} \quad (x = 0, 1, 2, \cdots, n);$$

(2) 0-1 分布  $B(1, p)$ ,  $0 < p < 1$ , 概率函数为

$$p(x) = P\{\xi = x\} = p^x (1-p)^{1-x} \quad (x = 0, 1);$$

(3) Poisson 分布  $P(\lambda)$ ,  $\lambda > 0$ , 概率函数为

$$p(x) = P\{\xi = x\} = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} \quad (x = 0, 1, 2, \cdots);$$

连续型:

(4)均匀分布  $R_{[a,b]}$ ,  $a < b$ , 概率函数为

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{当 } a \leq x \leq b; \\ 0 & \text{其它} \end{cases};$$

(5)指数分布  $E(\lambda)$ ,  $\lambda > 0$ , 概率函数为

$$p(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & \text{当 } x \geq 0; \\ 0 & \text{当 } x < 0; \end{cases}$$

(6)正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ , 概率函数为

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] \quad (\text{其中 } \sigma > 0).$$

特别地, 称  $N(0, 1)$  为标准正态分布, 它的分布函数记为  $\Phi(x)$ , 它的数值可以从书末的附表查到.

正态分布概率计算公式: 若  $\xi \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则

$$\textcircled{1} F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right);$$

$$\textcircled{2} P\{a \leq \xi < b\} = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right);$$

$$\textcircled{3} \Phi(-x) = 1 - \Phi(x).$$

### 1.2.2 多维随机变量及其分布

#### 1. $n$ 维随机变量及其分布

设  $\xi_1(\omega), \xi_2(\omega), \dots, \xi_n(\omega)$  都是定义在同一个概率空间  $(\Omega, \mathcal{F}, P)$  上的  $n$  个随机变量, 把  $\xi_1(\omega), \xi_2(\omega), \dots, \xi_n(\omega)$  看成一个整体, 称为一个  $n$  维随机变量 (一个  $n$  维随机向量), 记为  $(\xi_1(\omega), \xi_2(\omega), \dots, \xi_n(\omega))$ , 或简记为  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ .

**定义 4** 设  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  是  $n$  维随机变量,  $x_1, x_2, \dots, x_n$  是任意  $n$  个实数, 则  $n$  元函数

$$\begin{aligned} F(x_1, x_2, \dots, x_n) &= P\{\omega: \bigcap_{i=1}^n \xi_i(\omega) < x_i\} \\ &= P\{\xi_1 < x_1, \xi_2 < x_2, \dots, \xi_n < x_n\} \end{aligned}$$

称为  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  的  $n$  维联合分布函数.

**定义 5** 若  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  的  $n$  维联合分布函数可以表示为

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \int_{-\infty}^{x_2} \dots \int_{-\infty}^{x_n} p(t_1, t_2, \dots, t_n) dt_1 dt_2 \dots dt_n,$$

其中  $p(x_1, x_2, \dots, x_n)$  是非负可积函数, 则称  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  为  $n$  维连续型随机变量,  $p(x_1, x_2, \dots, x_n)$  称为  $n$  维联合分布密度或  $n$  维联合概率函数.

对于多维随机变量, 这里主要介绍二维随机变量, 二维随机变量所讨论的问题都可推广到  $n$  维随机变量中去:

## 2. 二维分布函数及其性质

定义 6 设  $(\xi, \eta)$  是二维随机变量,  $x, y$  是任意两个实数, 二元函数

$$\begin{aligned} F(x, y) &= P(\{\omega: \xi(\omega) < x\} \cap \{\omega: \eta(\omega) < y\}) \\ &= P\{\xi < x, \eta < y\} \end{aligned}$$

称为  $(\xi, \eta)$  的联合分布函数或称为  $(\xi, \eta)$  的分布函数.

显然有  $0 \leq F(x, y) \leq 1$ .

二维分布函数  $F(x, y)$  有下面四条基本性质:

(1)  $F(x, y)$  固定其中任一变量对另一变量都是单调不减;

(2)  $F(x, y)$  固定其中任一变量对另一变量都是左连续的, 即有

$$\lim_{x \rightarrow x_0^-} F(x, y) = F(x_0, y), \quad -\infty < x_0 < +\infty,$$

$$\lim_{y \rightarrow y_0^-} F(x, y) = F(x, y_0), \quad -\infty < y_0 < +\infty;$$

(3) 对任意固定的  $x$  或  $y$ , 有

$$F(-\infty, y) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0,$$

$$F(x, -\infty) = \lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0,$$

且有

$$F(-\infty, -\infty) = \lim_{\substack{x \rightarrow -\infty \\ y \rightarrow -\infty}} F(x, y) = 0,$$

$$F(+\infty, +\infty) = \lim_{\substack{x \rightarrow +\infty \\ y \rightarrow +\infty}} F(x, y) = 1;$$

(4) 对任意  $(x_1, y_1), (x_2, y_2), x_1 < x_2, y_1 < y_2$ , 均有

$$F(x_2, y_2) - F(x_2, y_1) - F(x_1, y_2) + F(x_1, y_1) \geq 0.$$

这四个条件一起构成二元函数  $F(x, y)$  为二维随机变量的分布函数的充分必要条件.

## 3. 二维概率函数及其性质

如果  $(\xi, \eta)$  最多只能取有限对或可列无限多对不同数值  $(x_i, y_j) (i, j = 1, 2, \dots)$ , 则称  $(\xi, \eta)$  为离散型的二维随机变量.  $(\xi, \eta)$  的概率分布规律可表示为

$\xi \backslash \eta$	$y_1$	$y_2$	$\dots$	$y_j$	$\dots$
$x_1$	$p_{11}$	$p_{12}$	$\dots$	$p_{1j}$	$\dots$
$x_2$	$p_{21}$	$p_{22}$	$\dots$	$p_{2j}$	$\dots$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\dots$	$\vdots$	$\dots$
$x_i$	$p_{i1}$	$p_{i2}$	$\dots$	$p_{ij}$	$\dots$
$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\dots$	$\vdots$	$\dots$

或表示为  $P\{\xi = x_i, \eta = y_j\} = p_{ij} (i, j = 1, 2, \dots)$ .

$\{p_{ij}\} (i, j = 1, 2, \dots)$  称为  $(\xi, \eta)$  的联合分布规律或联合概率函数, 它有两条基本性质:

(1)  $p_{ij} \geq 0 (i, j = 1, 2, \dots)$ ;

(2)  $\sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$ .

定义 7 设二维随机变量  $(\xi, \eta)$  的分布函数为  $F(x, y)$ , 若存在非负可积函数  $p(x, y)$ , 使得

$$F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y p(u, v) du dv,$$

则称 $(\xi, \eta)$ 为二维连续型随机变量,而 $p(x, y)$ 称为 $(\xi, \eta)$ 的联合分布密度、联合密度函数(简称密度)或联合概率函数.

二维连续型随机变量的密度有如下性质:

- (1)  $p(x, y) \geq 0$ ;
- (2)  $\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx dy = 1$ ;
- (3)  $P\{(\xi, \eta) \in D\} = \iint_D p(x, y) dx dy$ , 其中 $D$ 是 $xOy$ 平面上的区域;
- (4)  $p(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$ ,

其中 $(x, y)$ 为 $p(x, y)$ 的连续点,且 $F''_{xy}, F''_{yx}$ 在点 $(x, y)$ 的某邻域连续.

#### 4. 边缘分布

若 $F(x, y)$ 是二维随机变量 $(\xi, \eta)$ 的分布函数,则可由 $F(x, y)$ 得到 $\xi$ 或 $\eta$ 的分布函数.事实上

$$F_{\xi}(x) = P\{\xi < x\} = P\{\xi < x, \eta < +\infty\} = F(x, +\infty);$$

同理可得

$$F_{\eta}(y) = F(+\infty, y).$$

$F_{\xi}(x), F_{\eta}(y)$ 分别称为 $(\xi, \eta)$ 关于 $\xi, \eta$ 的边缘分布函数.

设 $(\xi, \eta)$ 为二维离散型随机变量,联合概率函数为

$$P\{\xi = x_i, \eta = y_j\} = p_{ij} \quad (i, j = 1, 2, \dots),$$

$$\text{则} \quad P\{\xi = x_i\} = P\{\xi = x_i, \eta < +\infty\} = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} \triangleq p_{i.} \quad (i = 1, 2, \dots),$$

$$P\{\eta = y_j\} = P\{\xi < +\infty, \eta = y_j\} = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} \triangleq p_{.j} \quad (j = 1, 2, \dots).$$

分别称为二维离散型随机变量 $(\xi, \eta)$ 关于 $\xi, \eta$ 的边缘分布律.

设 $(\xi, \eta)$ 为二维连续型随机变量,联合密度为 $p(x, y)$ ,则 $(\xi, \eta)$ 关于 $\xi, \eta$ 的边缘分布函数分别为

$$F_{\xi}(x) = F(x, +\infty) = \int_{-\infty}^x \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy \right] dx,$$

$$F_{\eta}(y) = F(+\infty, y) = \int_{-\infty}^y \left[ \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx \right] dy.$$

$$\text{从而有} \quad p_{\xi}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dy, \quad p_{\eta}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} p(x, y) dx.$$

$p_{\xi}(x), p_{\eta}(y)$ 分别称为二维连续型随机变量 $(\xi, \eta)$ 关于 $\xi, \eta$ 的边缘分布密度.

上述表明: $(\xi, \eta)$ 的联合分布唯一地确定关于 $\xi, \eta$ 的边缘分布.但边缘分布一般不能确定联合分布.

最常用的二维分布是二维正态分布.若 $(\xi, \eta)$ 的密度为

$$p(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-r^2}} \exp\left\{-\frac{1}{2(1-r^2)}\left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - \frac{2r(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2}\right]\right\},$$

其中 $\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2, r$ 均为常数,且 $\sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, -1 < r < 1$ ,则称 $(\xi, \eta)$ 服从二维正态分



布,记为  $(\xi, \eta) \sim N(\mu_1, \mu_2; \sigma_1^2, \sigma_2^2; r)$ .

容易证明  $p(x, y)$  的边缘分布密度为

$$p_\xi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp\left\{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right\}, \quad p_\eta(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_2} \exp\left\{-\frac{(y-\mu_2)^2}{2\sigma_2^2}\right\}.$$

即  $\xi \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ ,  $\eta \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ . 也就是说, 二维正态分布的边缘分布仍为正态分布, 这是一个重要的结论.

### 5. 随机变量的独立性

**定义 8** 设  $(\xi, \eta)$  是二维随机变量, 若对任意实数  $x, y$ , 有

$$F(x, y) = F_\xi(x)F_\eta(y),$$

则称随机变量  $\xi, \eta$  相互独立, 简称独立.

若  $(\xi, \eta)$  是二维离散型随机变量, 则  $\xi, \eta$  相互独立的充分必要条件为

$$p_{ij} = p_{i\cdot} p_{\cdot j} \quad (i, j = 1, 2, \dots).$$

若  $(\xi, \eta)$  是二维连续型随机变量, 则  $\xi, \eta$  独立的充分必要条件是: 对  $p(x, y)$  的一切连续点  $(x, y)$ , 有

$$p(x, y) = p_\xi(x)p_\eta(y).$$

**定义 9** 设  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  是  $n$  维随机变量, 若对任意实数  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 有

$$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = F_{\xi_1}(x_1)F_{\xi_2}(x_2)\cdots F_{\xi_n}(x_n),$$

则称随机变量  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  独立.

若  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  是  $n$  维连续型随机变量, 则  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  独立的充分必要条件是: 联合分布密度  $p(x_1, x_2, \dots, x_n)$  在一切点  $(x_1, x_2, \dots, x_n)$  几乎处处有

$$p(x_1, x_2, \dots, x_n) = p_{\xi_1}(x_1)p_{\xi_2}(x_2)\cdots p_{\xi_n}(x_n).$$

其中  $p_{\xi_i}(x_i)$  ( $i=1, 2, \dots, n$ ) 为  $(\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$  关于  $\xi_i$  的边缘分布密度, 且  $p, p_{\xi_i}$  都是连续函数.

易知, 若  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n$  独立, 则其中任意  $m$  ( $2 \leq m \leq n$ ) 个随机变量也独立.

对定义在同一个概率空间上的随机变量序列  $\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n, \dots$ , 如果其中任何有限个随机变量都独立, 则称这个随机变量序列独立.

随机变量的独立性反映了它们各自取值互不影响. 在实际问题中往往不是先用定义验证它们独立, 而是从问题的实际意义出发, 直观地决定随机变量是否独立.

### 6. 条件分布

设  $(\xi, \eta)$  是二维离散型随机变量, 对固定的  $j$ , 若  $P\{\eta = y_j\} > 0$ , 根据事件的条件概率定义, 有

$$P\{\xi = x_i | \eta = y_j\} = \frac{P\{\xi = x_i, \eta = y_j\}}{P\{\eta = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}},$$

称  $p_{ij}/p_{\cdot j}$  为在条件  $\eta = y_j$  下  $\xi$  的条件分布律或条件概率函数, 而称

$$\frac{\sum_{x_i < x} p_{ij}}{p_{\cdot j}}$$