


21世纪高等院校教材

应用概率论

(第二版)

孙荣恒 编著

 科学出版社
www.sciencep.com

21 世纪高等院校教材

应用概率论

(第二版)

孙荣恒 编著

科学出版社

北京

内 容 简 介

本书为高等院校理工科教材,内容包括:随机事件及其概率、随机变量及其分布、随机变量的数字特征、特征函数与概率母函数、极限定理等.本书内容丰富,有大量的例题和适量的习题,书后附有习题答案.

本书适于高等院校理工科的数学、应用数学、概率统计、信息与计算科学等专业的大学生、教师和研究生阅读.

图书在版编目(CIP)数据

应用概率论/孙荣恒编著.—2版.—北京:科学出版社,2006

21世纪高等院校教材

ISBN 7-03-016262-5

I. 应… II. 孙… III. 概率论-应用-高等学校-教材 IV. O211.9

中国版本图书馆 CIP 数据核字(2005)第 106596 号

责任编辑:赵 靖 祖翠娥 / 责任校对:刘小梅

责任印制:安春生 / 封面设计:陈 敬

科学出版社 出版

北京东黄城根北街16号

邮政编码:100717

<http://www.sciencep.com>

新蕾印刷厂 印刷

科学出版社发行 各地新华书店经销

*

1998年10月第 一 版 开本:B5(720×1000)

2006年1月第 二 版 印张:18 1/4

2006年1月第三次印刷 字数:347 000

印数:5 001—9 000

定价:23.00 元

(如有印装质量问题,我社负责调换〈路通〉)

第二版序言

本书是 1998 年科学出版社出版的《应用概率论》的修改本.除尽可能改正原书的印刷错误和删去一些超要求的内容外,还增加了一些推导的说明、一些例题的解法和几个应用例题.这样,不仅便于读者理解与自学,而且也有利于初学者启迪思维与开阔视野.

科学出版社对本书第二版的出版给予了大力支持,作者表示衷心感谢.

本书虽然经过多次修改,多年使用,但是,由于作者水平所限,书中一定还存在不少缺点和错误,恳请读者批评指正.

作者

2005 年 3 月

第一版序言

概率论起源于机会游戏. 它的某些思想在公元前 220 年就已在中国出现. 不过它的真正历史被公认为从 17 世纪中叶开始. 1654 年法国有个叫 De Méré 的赌徒向数学家 Pascal (1623~1662) 提出了一个如何分赌注的问题(也叫分点问题): 简略地说, 就是甲、乙两个赌徒下了赌注就按某种方式赌了起来, 规定甲胜一局甲就得一分, 乙胜一局乙也得一分, 且谁先得到某个确定的分数谁就赢得所有赌注. 但是, 在谁也没获得确定的分数之前赌博因故中止了. 如果甲需得 n 分才获得所有赌注, 乙需得 m 分才获得所有赌注, 问该如何分这些赌注呢? 为解决这一问题, Pascal 与当时享有很高声誉的数学家 Fermat (1601~1665) 建立了联系, 从而使当时很多有名的数学家对这一问题产生了浓厚的兴趣, 并使得概率论这个新学科得到了迅速的发展. 对概率论的发展作出杰出贡献的还有: 17~18 世纪的惠更斯 (Huyghens)、伯努利 (Bernoulli)、棣莫弗 (De Moivre)、辛普森 (Simpson)、蒲丰 (Buffon), 19 世纪的拉普拉斯 (Laplace)、高斯 (Gauss)、泊松 (Poisson)、切比雪夫 (Chebyshev)、马尔可夫 (Markov), 20 世纪的柯尔莫哥洛夫 (Kolmogorov)、辛钦 (Khinchine) 等.

本书是为应用数学、数学、概率统计、信息与计算科学等专业的大学生学习概率论而编著的教材, 曾在重庆大学使用多年. 撰写过程中参考了教育部 1980 年颁发的综合大学数学专业《概率论与数理统计教学大纲》. 本书的特点是: 概念的直观背景较强, 材料系统丰富, 理论推导严谨, 同时注意实际应用. 书中有大量的应用例题, 故它既可作为教材, 也可作为参考书. 本书的另一特点是起点低, 一般只需具有数学分析或高等数学知识就可阅读, 因此便于初学者自学. 经适当选择后, 也可作为理科其他专业和工科有关专业的教材.

全书共 5 章, 每章后附有适量的习题, 书后附有答案.

初稿完成后, 李虹、刘琼荪、何良材仔细浏览了全书, 提出了许多宝贵意见; 李幼英为初稿的打印出了不少力. 作者在此向他们表示衷心感谢.

由于作者水平所限, 书中不足之处在所难免, 恳请读者批评指正.

作者

1998 年 4 月于重庆

目 录

第 1 章 随机事件及其概率	1
1.1 随机事件	1
1.2 事件之间的关系与运算	3
1.3 事件的概率及其计算	7
1.4 概率空间.....	16
1.5 条件概率.....	23
1.6 事件的独立性.....	33
1.7* 概率计算杂例	41
习题 1	61
第 2 章 随机变量及其分布	66
2.1 随机变量及其分布函数.....	66
2.2 离散型随机变量及其分布.....	73
2.3 连续型随机变量及其分布.....	82
2.4 一维随机变量的函数及其分布.....	95
2.5 随机向量及其分布	105
2.6 随机变量的独立性与条件分布	115
2.7 随机向量的函数及其分布	126
习题 2	151
第 3 章 随机变量的数字特征	157
3.1 数学期望与方差	157
3.2 协方差、相关系数、协方差矩阵	179
3.3 条件数学期望	184
习题 3	194
第 4 章 特征函数与概率母函数	199
4.1 特征函数及其性质	199
4.2 反演公式及唯一性定理	205
4.3 随机向量的特征函数	214
4.4 概率母函数	219
习题 4	225

第 5 章 极限定理	227
5.1 大数定律	227
5.2 强大数定律	235
5.3 中心极限定理	244
5.4 四种收敛性之间的关系	262
习题 5	265
习题答案	270
参考文献	278
附录 A 标准正态分布函数值表	279
附录 B 常见随机变量分布表	281

第 1 章 随机事件及其概率

随机事件与随机事件的概率都是概率论中最基本的概念,它们是逐步形成与完善起来的.本章先给出它们的描述性定义,然后再给出它们的严密的数学定义.

1.1 随机事件

1.1.1 随机现象

在自然界中人们碰到的现象大体上可分为两类.一类是当某些条件实现时必然发生和必然不发生的现象.例如,“纯水在一个大气压下加热到 100°C 就沸腾”、“同性电荷必然不互相吸引”、“在恒力作用下质点作等加速运动”等,这一类现象称之为确定性现象或必然现象.但是,人们还碰到另一类现象,这一类现象在相同一组条件实现时它可能发生也可能不发生,事前不能准确预言它是否发生.例如,“抛一枚硬币,每次抛掷之前无法肯定正、反面哪一面会出现”.又如,“同一人用同一支枪射击同一目标,每次射击的击中点不尽相同”、“同一地区同一日期可能下雨,也可能不下雨”等.这一类现象称之为随机现象.随机现象虽然在相同条件实现时可能的结果不止一个,以及每次事前不能准确预言哪一种结果会出现,但是经过长期的观察或实践,人们逐步发现所谓随机现象不可预言,只是对一次或少数几次观察或实践而言,当在相同条件下进行大量的观察或实践时,不确定现象的每个可能的结果都呈现出某种规律性.例如,多次抛一枚均匀的硬币,正、反面出现的次数大致相等.又如,在相同条件下多次射击同一目标,击中点在目标附近就形成某种明显的规律性.综上所述,随机现象是具有如下特征的现象:在一定条件实现时,有不止一种结果会出现,对每一次来说,事前人们不能准确预言哪一种结果会出现,但是进行大量的重复观察或实践时,每一种结果又呈现出某种规律性.这种规律性称之为随机现象的统计规律性.概率论就是研究随机现象统计规律性的一门数学学科.

1.1.2 随机试验

由于随机现象的统计规律性在大量重复试验中才能呈现出来,故概率论的研究与应用跟试验是分不开的.所谓试验,就是实现一定的条件而观察其结果.而随机试验是具有如下特性的试验:

- (1) 可在相同条件下重复进行;
- (2) 每次试验的可能结果不止一个,但是能事先明确确定所有可能结果的范围;
- (3) 每次试验之前不能准确预言哪个结果会出现.

例如, E_1 (重复摸球试验): 设一袋中有编号分别为 $1, 2, \dots, n$ 的 n 个同类球, 从中任摸一球, 观察其号码后又放回袋中, 然后再从中任摸一球, 观察其号码后又放回袋中(这样的摸球方法称为“有放回”). 多次重复这一试验, 各次摸得的球的号码未必全同. 虽然每次摸得的球的号码总是 $1, 2, \dots, n$ 之一, 但是每次摸球前却不能准确预言哪个球被摸得.

E_2 (旋转均匀陀螺的试验): 在一个均匀陀螺的圆周上均匀地刻上区间 $[0, 3)$ 上的诸数字. 多次旋转这个陀螺, 当它停下时其圆周与桌面接触处的刻度未必全同. 虽然每次总是区间 $[0, 3)$ 上一个点与桌面接触, 但是每次旋转之前却无法准确预言哪个点与桌面接触.

E_3 (射击试验): 多次用步枪射击靶上的目标, 由于各种因素的影响, 子弹击中的位置未必一样. 虽然每次击中的位置总是靶平面上的一点, 但是每次射击前也不能准确预言击中的位置.

E_4 (抛一枚均匀硬币的试验): 多次抛一枚均匀的硬币, 出现的结果未必会全同. 虽然每次出现的结果不是正面 h , 就是反面 t , 但是每次抛前也不能准确预言哪个面会出现.

上述的四个试验都是随机试验. 随机试验简称为试验.

1.1.3 随机事件

随机试验的每个可能的结果称为该试验的随机事件, 简称为事件. 一般用大写字母 A, B, C, \dots 来表示.

例如, 在试验 E_1 中, “摸得的球的号码小于 3” 这是试验 E_1 的一个可能结果, 故它是 E_1 的一个随机事件. 在试验 E_2 中, “陀螺圆周与桌面接触处的刻度在区间 $[1, 2)$ 中” 这是试验 E_2 的一个可能的结果, 故它是 E_2 的一个随机事件. 在试验 E_4 中, “正面出现” 是试验 E_4 的一个可能结果, 故它是 E_4 的一个随机事件.

对于一个试验来说, 在每次试验中必然要发生(出现)的结果称为此试验的必然事件, 记为 Ω ; 在每次试验中必然不发生(出现)的结果称为此试验的不可能事件, 记为 \emptyset . 例如, 在 E_1 中, “摸得的球的号码大于 0” 这结果是 E_1 的必然事件, 而 “摸得的球的号码小于 1” 这结果是 E_1 的不可能事件.

必须指出, 必然事件与不可能事件都没有随机性, 但是为了讨论问题方便起见, 我们把它们当作一种特殊的随机事件.

1.1.4 基本事件空间

对一个试验来说,我们把其最简单的不能再分的事件称为该试验的基本事件,常以小写字母 e, ω, \dots 来表示. 而把由所有基本事件组成的集合称为该试验的基本事件空间,记为 Ω .

例如,在 E_1 中,“摸得号码为 i 的球”, $i=1, 2, \dots, n$, 均为 E_1 的基本事件,有 n 个. 在 E_2 中,设 $x \in [0, 3)$, 则“陀螺圆周与桌面接触处的刻度为 x ”是 E_2 的基本事件,有无穷不可数多个. 在 E_3 中,设 $x, y \in (-\infty, +\infty)$, 则“击中点 (x, y) ”是 E_3 的基本事件,有无穷不可数多个. 在 E_4 中,“出现正面”与“出现反面”都是 E_4 的基本事件,有两个. 如果设 Ω_i 为 E_i 的基本事件空间, $i=1, 2, 3, 4$, 则有

$$\Omega_1 = \{e_1, e_2, \dots, e_n\},$$

其中 e_i 表示“摸得号码为 i 的球”, $i=1, 2, \dots, n$;

$$\Omega_2 = \{x: x \in [0, 3)\};$$

$$\Omega_3 = \{(x, y): x, y \in (-\infty, +\infty)\};$$

$$\Omega_4 = \{h, t\},$$

其中 h, t 分别表示“出现正面”与“出现反面”.

因为随机事件是由基本事件组成的集合,所以引入基本事件空间 Ω 后,随机事件就是基本事件空间的子集(注意,反之不成立,即基本事件空间的子集不一定是随机事件). 而一个事件 A 出现当且仅当 A 中一个基本事件出现. 基本事件空间又叫做样本空间,所以基本事件又叫做样本点.

1.2 事件之间的关系与运算

由于事件是样本空间的子集,所以事件之间的关系就是集合之间的关系,事件的运算就是集合的运算,只是术语不同和赋予概率的含义罢了.

1.2.1 事件之间的关系与简单运算

(1) 子事件. 如果属于事件 A 的样本点也属于事件 B , 则称 A 为 B 的子事件或 A 为 B 的特款, 记为 $A \subset B$ 或 $B \supset A$. 其概率含义是: A 出现 B 必出现. 对任意事件 A , 显然有

$$A \subset \Omega, \quad \emptyset \subset A, \quad A \subset A.$$

设 A, B, C 均为事件, 如果 $A \subset B$, 且 $B \subset C$, 则 $A \subset C$.

(2) 事件相等. 如果事件 A 与事件 B 满足: $A \subset B$ 且 $B \subset A$, 则称 A 与 B 相等, 记为 $A = B$. 其概率含义是: A, B 中有一个出现, 另一个也必出现.

(3) 和(并)事件. 事件 A 与事件 B 的和事件定义为: 由至少属于 A, B 之一的样本点全体组成的集合, 记为 $A \cup B$. 其概率含义是: A, B 至少一个出现. 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 的和事件定义为: 由至少属于 A_1, A_2, \dots, A_n 之一的样本点全体组成的集合, 记为 $\bigcup_{i=1}^n A_i$. 事件 A_1, A_2, A_3, \dots 的和事件定义为: 由至少属于 A_1, A_2, A_3, \dots 之一的样本点全体组成的集合, 记为 $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$. $\bigcup_{i=1}^n A_i$ 与 $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$ 的概率含义与 $A \cup B$ 的概率含义类似.

(4) 积(交)事件. 事件 A 与 B 的积事件定义为: 由既属于 A 又属于 B 的样本点全体组成的集合, 记为 $A \cap B$ 或 AB . 其概率含义是: A 与 B 同时出现. 事件 A_1, A_2, \dots, A_n 的积事件定义为: 由属于所有事件 A_1, A_2, \dots, A_n 的样本点全体组成的集合, 记为 $\bigcap_{i=1}^n A_i$ 或 $A_1 A_2 \dots A_n$. 事件 A_1, A_2, A_3, \dots 的积事件定义为: 由属于所有事件 A_1, A_2, A_3, \dots 的样本点全体组成的集合. 记为 $\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$. $\bigcap_{i=1}^n A_i$ 与 $\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i$ 的概率含义类似于 $A \cap B$ 的概率含义.

如果事件 A 与 B 满足: $AB = \emptyset$, 则称 A 与 B 为互斥(或互不相容)事件. 其概率含义是: A, B 不同时出现.

如果事件 A 与 B 满足: $AB = \emptyset$ 且 $A \cup B = \Omega$, 则称 A 与 B 为对立(或互逆)事件. 其概率含义是: A, B 中有且仅有一个出现.

如果事件 A 与 B 互斥, 则记 $A \cup B$ 为 $A + B$, 即 $A + B = A \cup B$.

由上述知, 两事件对立则它们一定互斥; 反之, 未必成立.

(5) 差事件. 属于事件 A 而不属于事件 B 的样本点全体组成的集合称为 A 与 B 的差事件, 记为 $A \setminus B$. 其概率含义是: A 出现而 B 不出现. 如果 $B \subset A$, 则称 $A \setminus B$ 为 A 与 B 的正常差, 记为 $A - B$, 即 $A - B = A \setminus B$.

记 $\Omega - A$ 为 \bar{A} , 即 $\bar{A} = \Omega - A$. 显然有

事件 A 与 B 对立 $\Leftrightarrow A = \bar{B}$.

$\bar{\bar{A}} = \Omega - \bar{A}$ 为事件 A 的对立事件.

(6) 对称差. 设 A, B 为两个事件, 记 $A \Delta B = (A \setminus B) \cup (B \setminus A)$, 则称 $A \Delta B$ 为 A 与 B 的对称差事件. 其概率含义是: 仅能出现 A, B 之一.

因为事件是集合, 所以由集合运算的性质与关系式不难证明事件运算的性质与关系式. 设 $A, B, C, A_1, A_2, A_3, \dots$ 均为事件, Ω 为必然事件, \emptyset 为不可能事件, 则有如下关系:

$$(1) A \cup A = A, A \cap A = A, A \cup \emptyset = A,$$

$$A \setminus A = \emptyset, A \cap \emptyset = \emptyset;$$

$$(2) A \cup B = B \cup A, A \cap B = B \cap A, A \Delta B = B \Delta A;$$

$$(3) (A \cup B) \cap C = (A \cap C) \cup (B \cap C),$$

$$(A \cup B) \cup C = A \cup B \cup C = A \cup (B \cup C),$$

$$(A \cap B) \cup C = (A \cup C) \cap (B \cup C), (AB)C = ABC = A(BC),$$

$$\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right) \cap C = \bigcup_{i=1}^{\infty} (A_i \cap C),$$

$$\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i \right) \cup C = \bigcap_{i=1}^{\infty} (A_i \cup C);$$

$$(4) AB \subset A, AB \subset B, A \subset A \cup B, A \subset A, A \setminus B \subset A;$$

$$(5) A \subset B \Leftrightarrow AB = A \Leftrightarrow A \cup B = B;$$

$$(6) \overline{\overline{A}} = A, \overline{A \cup B} = \overline{A} \overline{B}, \overline{AB} = \overline{A} \cup \overline{B};$$

$$A \setminus B = A \overline{B} = A - (AB);$$

$$(7) A \subset B \Leftrightarrow \overline{B} \subset \overline{A};$$

$$(8) \overline{\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \right)} = \bigcap_{i=1}^{\infty} \overline{A_i}, \overline{\left(\bigcap_{i=1}^{\infty} A_i \right)} = \bigcup_{i=1}^{\infty} \overline{A_i};$$

$$(9) A \Delta B = A \overline{B} + B \overline{A} = (A \cup B) - AB = (A \cup B) \overline{AB}.$$

上述关系式的证明留给读者自己去完成.

1.2.2 事件序列的极限

设 $\{A_n\}$ 为样本空间 Ω 中的事件序列, 我们定义:

$$(1) \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k \text{ 为 } \{A_n\} \text{ 的上极限, 记为 } \overline{\lim} A_n, \text{ 即}$$

$$\overline{\lim} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k;$$

$$(2) \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k \text{ 为 } \{A_n\} \text{ 的下极限, 记为 } \underline{\lim} A_n, \text{ 即}$$

$$\underline{\lim} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k;$$

(3) 如果 $\overline{\lim} A_n = \underline{\lim} A_n$, 则称事件序列 $\{A_n\}$ 的极限存在且称 $\underline{\lim} A_n$ 为其极限, 记为 $\lim A_n$, 即

$$\lim A_n = \underline{\lim} A_n = \overline{\lim} A_n.$$

定理 1.2.1 设 $\{A_n\}$ 为样本空间 Ω 中的事件序列, 则

$$(1) \overline{\lim} A_n = \{e: e \text{ 属于无穷多个 } A_n\};$$

$$(2) \underline{\lim} A_n = \{e: e \text{ 属于几乎一切 } A_n\},$$

其中“ e 属于几乎一切 A_n ”意思是除事件序列 A_1, A_2, A_3, \dots 中的有限个事件外, e 属于其余一切事件.

证明 (1) 设 $e_0 \in \overline{\lim} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k$, 则对任意正整数 n , $e_0 \in \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k$, 所以 e_0 属

于无穷多个 A_n . 如果不然, 则必存在 n_0 , 使得 $m > n_0$ 时均有 $e_0 \notin \bigcup_{k=m}^{\infty} A_k$, 矛盾. 于是证得

$$\overline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n} \subset \{e: e \text{ 属于无穷多个 } A_n\}.$$

反之, 设 $e_0 \in \{e: e \text{ 属于无穷多个 } A_n\}$, 则对任意正整数 n 有 $e_0 \in \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k$, 从而 $e_0 \in \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} A_k$. 于是得 $\{e: e \text{ 属于无穷多个 } A_n\} \subset \overline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}$, 从而(1)得证.

(2) 设 $e_0 \in \{e: e \text{ 属于几乎一切 } A_n\}$, 则存在正整数 m , 使得 $e_0 \in \bigcap_{k=m}^{\infty} A_k$, 故 $e_0 \in \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k$, 即

$$\{e: e \text{ 属于几乎一切 } A_n\} \subset \underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}.$$

反之, 设 $e_0 \in \underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k$, 则至少存在一个正整数 m 使 $e_0 \in \bigcap_{k=m}^{\infty} A_k$, 故对一切 $k \geq m$, 均有 $e_0 \in A_k$, 即 e_0 属于几乎一切 A_n , 所以有 $\underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n} \subset \{e: e \text{ 属于几乎一切 } A_n\}$, 从而(2)得证.

推论 1.2.1 $\underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n} \subset \overline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}$.

推论 1.2.2 改变事件序列 $\{A_n\}$ 中的有限多项不影响 $\{A_n\}$ 的上下极限.

推论 1.2.3 (1) $\overline{\left(\underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}\right)} = \underline{\lim_{n \rightarrow \infty} \overline{A_n}}$;

(2) $\overline{\left(\overline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}\right)} = \underline{\lim_{n \rightarrow \infty} \overline{A_n}}$.

证明 (1) 由德摩根对偶定律[即 1.2.1 节的(8)式]得

$$\begin{aligned} \overline{\left(\underline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}\right)} &= \overline{\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_n\right)} = \bigcap_{n=1}^{\infty} \overline{\left(\bigcap_{k=n}^{\infty} A_k\right)} \\ &= \bigcap_{n=1}^{\infty} \bigcup_{k=n}^{\infty} \overline{A_k} = \underline{\lim_{n \rightarrow \infty} \overline{A_n}}. \end{aligned}$$

同理可证(2).

定理 1.2.2 设 $\{A_n\}$ 为样本空间 Ω 中的事件序列.

(1) 如果 $\{A_n\}$ 单调不减, 即 $A_1 \subset A_2 \subset A_3 \subset \dots$, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$ 存在且 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$.

(2) 如果 $\{A_n\}$ 单调不增, 即 $A_1 \supset A_2 \supset A_3 \supset \dots$, 则 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$ 存在且 $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$.

证明 (1) 设 $e_0 \in \overline{\lim_{n \rightarrow \infty} A_n}$, 由定理 1.2.1 知 e_0 属于无穷多个 A_n , 故总存在正整数 m , 使得 $e_0 \in A_m$. 因为 $\{A_n\}$ 单调不减, 所以当 $k \geq m$ 时均有 $e_0 \in A_k$, 即 e_0 属

于几乎一切 A_n , 所以 $e_0 \in \varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n$. 由此说明 $\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n \subset \varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n$. 又由推论 1.2.1 知

$\varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n \subset \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n$, 于是 $\varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n$ 存在. 因为 $\varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \bigcap_{k=n}^{\infty} A_k = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$, 所以证得(1).

(2) 因为 $\{A_n\}$ 单调不增, 所以 $\{\overline{A}_n\}$ 单调不减, 由(1)知 $\varliminf_{n \rightarrow \infty} \overline{A}_n$ 存在且

$$\varliminf_{n \rightarrow \infty} \overline{A}_n = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} \overline{A}_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \overline{A}_n.$$

由定理 1.2.1 的推论 1.2.3, 对上式两边取逆得

$$\overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n,$$

故 $\varliminf_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$.

为了便于学习, 现把概率论中与集合论中的一些术语对照如表 1.1 所示.

表 1.1

符 号	集 合 论	概 率 论	概 率 含 义
Ω	空间	基本事件(样本)空间, 必然事件	
\emptyset	空集	不可能事件	
e (或 ω)	元素	基本事件(样本点)	
A	子集	事件	
\overline{A}	A 的余集	A 的对立(逆)事件	A, \overline{A} 中有且只有一个出现
$A \subset B$	A 为 B 的子集	A 是 B 的子事件	A 出现 B 必出现
$A = B$	A 与 B 相等	A 与 B 相等	A, B 中一个出现另一个也出现
$A \cup B$	A 与 B 的并	A 与 B 的和(并)事件	A, B 中至少一个出现
$A \cap B$	A 与 B 的交	A 与 B 的积事件	A 与 B 同时出现
$A \setminus B$	A 与 B 的差	A 与 B 的差事件	A 出现而 B 不出现
$A \cap B = \emptyset$	A 与 B 不相交	A 与 B 为互斥(互不相容)事件	A 与 B 不同时出现
$A \Delta B$	A 与 B 的对称差	A 与 B 的对称差事件	A 与 B 仅能有一个出现

1.3 事件的概率及其计算

随机事件有其偶然性的一面, 即在一次试验中它可能出现也可能不出现. 但是在大量重复试验中它又呈现出内在的规律性, 即它出现的可能性大小是确定的, 且是可以度量的. 所谓随机事件的概率, 概括地说就是用来描述随机事件出现的可能性大小的数量指标. 它是概率论中最基本的概念之一, 且是逐步形成完善起来的. 我们先介绍在简单情形下, 如何合理地定义概率的方法, 然后, 从这些定义出发, 引出一般情形下概率的严密的数学定义.

1.3.1 古典概型

最初人们研究的试验是一类很简单的试验,其特征如下:

- (1) 基本事件总数有限;
- (2) 每个基本事件等可能出现.

我们称具有这两个特征的试验是古典概型的.如 1.1.2 节中的试验 E_1 与 E_4 都是古典概型的.

定义 1.3.1 设试验 E 是古典概型的,其样本空间为 $\Omega = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$, 其一事件 $A = \{e_{n_1}, e_{n_2}, \dots, e_{n_r}\}$, 其中 n_1, n_2, \dots, n_r 为 $1, 2, \dots, n$ 中任意 r 个不同的数, $r \leq n$, 则定义事件 A (出现) 的概率为

$$P(A) = \frac{A \text{ 中样本点数}}{\Omega \text{ 中样本点数}} = \frac{r}{n},$$

并称这样定义的概率为古典概率.

由定义知,事件 $\{e_1\}, \{e_2\}, \dots, \{e_n\}$ 的概率为

$$P(\{e_1\}) = P(\{e_2\}) = \dots = P(\{e_n\}) = \frac{1}{n}.$$

例 1.3.1 从一批 1250 件正品 10 件次品组成的产品中任抽一件,求抽得次品的概率.

解 设 $A =$ “抽得次品”.因为抽得的一件产品只能是 1260 件产品之一,所以样本点总数为 1260. 又因每件产品都等可能被抽得,故此抽样试验是古典概型的.

“抽得次品”只能是 10 件次品之一,故 A 中基本事件数为 10, 从而 $P(A) = \frac{10}{1260} = \frac{1}{126}$.

例 1.3.2 设一袋中有 85 个白球, 8 个黑球, 接连无放回地从袋中摸取 3 个球, 求下列事件的概率:

- (1) $A =$ “摸得的 3 个球依次为黑白黑”;
- (2) $B =$ “摸得的 3 个球都是黑球”;
- (3) $C =$ “摸得的 3 个球中有两个是黑球”.

解 设想球都是编了号的.

(1) 由排列组合知识知, 从 93 个不同的球中任取 3 个排成一列, 有 P_{93}^3 种不同的排列方式, 故基本事件总数为 P_{93}^3 . 而要使 A 出现, 第一、二、三次应分别摸得黑球 (有 P_8^1 种方式实现)、摸得白球 (有 P_{85}^1 种方式实现)、摸得黑球 (有 P_7^1 种方式实现), 由排列组合的乘法原理, A 中含有 $P_8^1 P_{85}^1 P_7^1$ 个基本事件, 再由定义得

$$P(A) = \frac{P_8^1 P_{85}^1 P_7^1}{P_{93}^3} = 0.0061.$$

(2) 解法一 类似于(1)得

$$P(B) = \frac{P_8^3}{P_{93}^3} = 0.0004;$$

解法二 因为事件 B 与顺序无关,且因为

$$\frac{P_8^3}{P_{93}^3} = \frac{P_8^3/3!}{P_{93}^3/3!} = \frac{C_8^3}{C_{93}^3},$$

所以可以把从 93 个球中摸取三个的组合数 C_{93}^3 当成(2)中基本事件个数,故

$$P(B) = \frac{C_8^3}{C_{93}^3} = 0.0004.$$

(3) 因事件 C 与摸球次序无关,类似于(2)的解法二,得

$$P(C) = \frac{C_8^3 C_{85}^1}{C_{93}^3} = 0.0183.$$

如果用排列知识来解(3),则类似于(1),基本事件总数为 P_{93}^3 . C 含基本事件数可这样来计算:三次摸球中有两次摸得黑球有 C_3^2 种摸取方式.对某种固定的摸取方式(如前两次均摸得黑球,最后一次摸得白球)有 $P_8^2 P_{85}^1$ 种方式实现,故 C 含基本事件数为 $C_3^2 P_8^2 P_{85}^1$,从而得

$$P(C) = \frac{C_3^2 P_8^2 P_{85}^1}{P_{93}^3} = 0.0183.$$

由(2)与(3)可知,对于同一试验中同一问题,样本空间可以取不同.在有限抽样中,如果抽取是无放回的且所论事件与顺序有关,则所论事件的概率必须用排列知识来求.如果抽取是无放回的且所论事件与顺序无关.这时所论事件的概率可以用排列知识来求,也可以用组合知识来求.但是必须注意,基本事件总数与有利场合数(即所论事件含基本事件数)要么都用排列数来计算,要么都用组合数来计算,两者必须一致.

(3)的一般情况是:从装有 M 个黑球与 N 个白球的袋中无放回任摸 n 个球,正好摸到 k 个黑球的概率为

$$\frac{C_M^k C_N^{n-k}}{C_{M+N}^n} = \frac{C_n^k P_M^k P_N^{n-k}}{P_{M+N}^n}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, \min(M, n),$$

我们称此概率为超几何概率.

例 1.3.3 一袋中有 M 个黑球与 N 个白球,现有放回从袋中摸球,求下列事件的概率:

- (1) $A =$ “在 n 次摸球中有 k 次摸得黑球”;
 (2) $B =$ “第 k 次摸球首次摸得黑球”;
 (3) $C =$ “第 r 次摸球得黑球是在第 k 次摸球时实现”.

解 设想球都是编了号的.

(1) 从 $M+N$ 个不同的球中有放回摸取 n 个球排成一列有 $(M+N)^n$ 种不同的排列方式, 故基本事件总数为 $(M+N)^n$. 在 n 个位置上有 k 个黑球有 C_n^k 种不同情况, 对于某个固定的情况(如前 k 个位置上都是黑球, 后 $n-k$ 个位置上都是白球)可能的排列种数是 $M^k N^{n-k}$, 故有利场合数为 $C_n^k M^k N^{n-k}$, 从而得

$$P(A) = \frac{C_n^k M^k N^{n-k}}{(M+N)^n} = C_n^k p^k q^{n-k}, \quad k = 0, 1, 2, \dots, n,$$

其中 $p = \frac{M}{M+N}$, $q = 1 - p$. 因为此概率是 $(p+q)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k}$ 的展开式的一般项, 故称它为二项概率.

(2) 样本点总数为 $(M+N)^k$. 因为第 k 次摸球才第一次摸得黑球, 故前 $k-1$ 次均摸得白球, 从而有利场合数为 $N^{k-1}M$, 故

$$P(B) = \frac{N^{k-1}M}{(M+N)^k} = pq^{k-1}, \quad k = 1, 2, 3, \dots,$$

其中 $p = \frac{M}{M+N}$, $q = 1 - p$. 因为 pq^{k-1} 是几何级数 $\sum_{k=1}^{\infty} pq^{k-1}$ 的一般项, 故称此概率为几何概率.

(3) 基本事件总数为 $(M+N)^k$. 由题意第 k 次应摸得黑球, 有 M 种取法, 而前 $k-1$ 次中有 $r-1$ 次摸得黑球, 由(1)有 $C_{k-1}^{r-1} M^{r-1} N^{k-r}$ 种取法, 故有利场合数为 $C_{k-1}^{r-1} M^r N^{k-r}$, 从而得

$$P(C) = \frac{C_{k-1}^{r-1} M^r N^{k-r}}{(M+N)^k} = C_{k-1}^{r-1} p^r q^{k-r}, \quad k = r, r+1, \dots,$$

其中 $p = \frac{M}{M+N}$, $q = 1 - p$. 由文献[15]的 225 页, 得

$$\begin{aligned} (1-q)^{-r} &= \sum_{t=0}^{\infty} C_{r+t-1}^r q^t \quad (\text{令 } k = r+t) \\ &= \sum_{k=r}^{\infty} C_{k-1}^{r-1} q^{k-r}, \end{aligned}$$

故称概率 $C_{k-1}^{r-1} p^r q^{k-r}$ 为负二项概率, 也叫帕斯卡(Pascal)概率.

1.3.2 古典概率的性质

古典概率有下列三个基本性质: