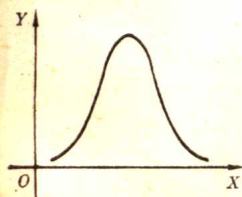


吴炯如

随机变量及其分布



福建教育出版社

随机变量及其分布

吴炯如 编

福建教育出版社

内 容 提 要

本书用变量、函数的观点来研究随机现象，内容包括随机变量与分布函数、随机变量的数字特征、大数定律和中心极限定理三个部分。并配有适量的练习（附解答）。

本书可作为中学教师和具有高中程度的社会知青自学进修的读物，也可供综合大学和高等师范院校数学专业的学生阅读参考。

随机变量及其分布

吴炯如 编

出版：福建教育出版社

发行：福建省新华书店

印刷：三明市印刷厂

787×1092毫米 1/32开本 3.625印张 74千字

1984年5月第一版 1984年5月第一次印刷

印数1—2,900

书号：7159·843 定价：0.38元

编者的话

如何研究随机现象的规律呢？我先将这种现象用随机变量来表达，进而用普通的实函数——随机变量的分布函数来研究它。当然有时并不需要那样全面地了解，有时要全面地了解也很困难，因而就退一步只了解某些特征数字。事情往往是相辅相成的，这些数字的获得对分布律的探讨，也提供了不少的信息，在特殊的场合，甚至可以得到全部的分布律。

第三章研究概率论最本质的理论——大数定律和中心极限定理。这些理论给现实应用提供了依据。这里着重说明三个问题，（1）频率具有稳定性，使统计概率有了理论依据；（2）均值可靠性得到理论的证实；（3）大量的随机变量常服从正态分布，因此对正态变量的研究就成为概率统计学的核心问题。

这三章是用变量、函数的观点来研究随机现象，而古典概率是一种概型一种特殊方法。

这些概率理论成为应用数学——数理统计的基础，没有这些理论，数理统计的许多方法是无法得到说明的。因此这部分虽然比较抽象，但不能缺少。尽管我们尽量避开更多的数学基础知识，只用数学分析为基础知识来研究，但由于水平的限制，不妥之处，在所难免，盼读者多多指正。

吴炯如

一九八三年四月

目 录

§ 1 随机变量与分布函数	(1)
1.1 离散型随机变量	(1)
1.2 连续型随机变量	(6)
1.3 多维随机变量及其分布	(17)
1.4 随机变量的函数	(25)
练习一	(37)
§ 2 随机变量的数字特征	(41)
2.1 数学期望	(42)
2.2 连续型随机变量的数学期望	(49)
2.3 随机变量的数学期望的性质	(51)
2.4 随机变量函数的数学期望	(54)
2.5 多维随机变量及多维随机变量函数的数学期望	(61)
§ 3 大数定律和中心极限定理	(65)
3.1 大数定律	(65)
3.2 中心极限定理	(75)
练习二	(81)
练习一简解或解答	(82)
练习二简解或解答	(98)

§ 1 随机变量与分布函数

1.1 离散型随机变量

在随机现象中，有很多现象与数量有关。例如检验产品，关心的是抽样中出现的废品数；向车间供电，关心的是车间在某时刻正在工作的车床数；对电话，关心的是某段时间中，用户呼唤的次数和占线的时间。测量问题关心误差有多大；分子运动要关心分子运动的速度；水文站要考虑水位的高度，径流量的大小；灯泡厂要关心灯泡使用的寿命有多长；打靶者要关心每次打中的环数；水泥厂要考虑水泥的标号，是400号还是389号；跳高运动员要关心所跳的高度，等等都与数量有关，这些数量是会变化的，就叫变量。而且这些变量取各种不同值的机会会有大有小，这种随机机会大小而取这个值或取那个值的变量就是随机变量，粗略地说，按一定的概率规律取值的变量叫做随机变量。还有一些看起来与数量无关的随机现象，也常常可以数量化。例如掷硬币的随机试验，每次出现结果可能是正面也可能是反面，与数值好象没有关系，但可以用对应的办法让它与数量联系起来，比如说当出现正面时记为“1”，当出现反面时记为“0”，那么计算 n 次投掷中出正面的次数，就等于计算“1”的个数；又如得到的信号“是脉冲的或非脉冲的”，“真与假”，

“好与坏”；“有与无”；等等都可用 0 与 1 来标记，来数量化。一般地，如果 A 为某个随机事件，常常可以通过如下示性函数使它与数量发生联系：

$$X_A = \begin{cases} 1 & (\text{如果 } A \text{ 发生}), \\ 0 & (\text{如果 } A \text{ 不发生}). \end{cases}$$

用数量 ξ 标记随机现象的每个结果。若 ξ 的取值个数是有限个，记作 $x_1, x_2, \dots, x_n$ ；或可数个，记作 $x_1, x_2, \dots, x_n, \dots$ 。对 ξ 的每个取值 ($\xi = x_i$ ，其中 $i = 1, 2, \dots, n, \dots$) 这个事件都有确定的概率 $P(\xi = x_i)$ ，就称 ξ 是离散型随机变量，常把 $P(\xi = x_i)$ 简记为 p_i 或 $P(x_i)$ 。今后还经常用下面的数学符号来表示：

$$\xi: \begin{pmatrix} x_1, x_2, \dots, x_n, \dots \\ p_1, p_2, \dots, p_n, \dots \end{pmatrix} \dots\dots\dots (1)$$

其中事件 $(\xi = x_1), (\xi = x_2), \dots, (\xi = x_n), \dots$ 组成两两互斥的完备群；且 $\sum_i p_i = 1$ 。(1) 式也叫作离散型随机变量

的概率分布矩阵。

除了考虑 $\xi = k$ 的概率外，经常还要考虑随机变量取若干个值的概率等于多少的问题。例如在打靶时，我们经常要考虑“至少射中一发”这一事件的概率。若设打靶发射 n 次，用随机变量 ξ 记射中的次数，“至少射中一发”这一事件就可表示为 $\sum_{k=1}^n (\xi = k)$ ，其概率就是 $\sum_{k=1}^n P(\xi = k)$ 。又如电话问题，为了考虑工作人员的工作负担量，也考虑这项工作的服务质量，就要研究呼唤次数 ξ 不超过 5 次，或超过 5 次的概率等于多少，也就是考虑事件 $(\xi \leq 5)$ 或 $(\xi > 5)$ 的概率，当然

也可以考虑事件($5 \leq \xi < 10$)的概率等等。为了计算这些事件的概率我们只要知道对于任给的实数 x 事件($\xi < x$) 的概率, 问题就都能解决。事实上, 如果对任意实数 x , 我们知道 $P(\xi < x)$, 那么

$$P(a \leq \xi < b) = P(\xi < b) - P(\xi < a),$$

$$P(\xi \geq b) = P(\xi < +\infty) - P(\xi < b).$$

由此我们引入分布函数的概念:

对于任给的实数 x , 令 $F(x) = P(\xi < x)$, 就称 $F(x)$ 为随机变量 ξ 的分布函数。有了分布函数的概念之后, 计算事件概率问题, 就变成研究普通的实函数问题。下面举例说明一些常见随机变量分布函数的求法。

1. $0 \sim 1$ 分布

设随机变量 ξ 取值为 $0, 1$, 取这些值的概率分别为 q, p , 且 $p+q=1$, 写成概率分布矩阵如下:

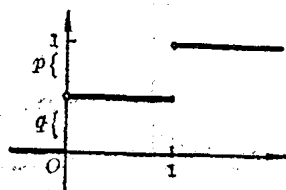
$$\xi: \begin{pmatrix} 0, & 1 \\ q, & p \end{pmatrix},$$

这样的随机变量 ξ 称为服从 $0 \sim 1$ 分布的随机变量。

由分布函数的定义, 服从 $0 \sim 1$ 分布的随机变量 ξ 的分布函数是:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & (x \leq 0), \\ q & (0 < x \leq 1), \\ 1 & (x > 1). \end{cases}$$

从分布函数的图象, 可以看到 $F(x)$ 具有以下性质: (1) $F(x)$



是有界函数, 下界为零, 上界为 1; (2) $F(x)$ 是单调不减函

数；(3) $F(x)$ 是左连续函数，在间断点所跳跃的高度，就是随机变量取该间断点值的概率。

2. 二项分布

记 ξ 为 n 次贝努里试验中事件 A 出现的次数，每次试验中 A 发生的概率为 p ，得 ξ 的取值为 $0, 1, 2, \dots, n$ 。则 $\{\xi = k\}$ ， $k \leq n$ ，这一事件的概率为 $C_n^k p^k q^{n-k}$ ($q = 1 - p$) 用概率分布矩阵来表示如下：

$$\xi: \begin{pmatrix} 0, & 1, & \dots, k, & \dots, n \\ q^n, & npq^{n-1}, & \dots, C_n^k p^k q^{n-k}, & \dots, p^n \end{pmatrix}$$

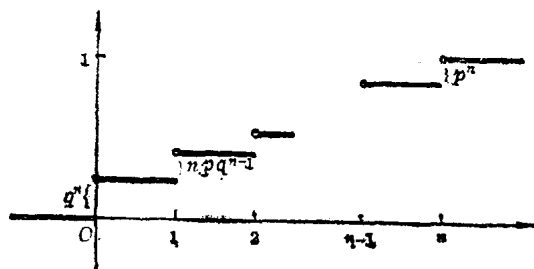
显然有：

$1 = (p + q)^n = q^n + npq^{n-1} + \dots + C_n^k p^k q^{n-k} + \dots + p^n$ ，
这样的随机变量 ξ 称为服从二项分布的随机变量。

由分布函数的定义，服从二项分布的随机变量 ξ 的分布函数是：

$$F(x) = \begin{cases} 0 & (x \leq 0), \\ \sum_{i=0}^k C_n^i p^i q^{n-i} & (k < x \leq k+1, k = 0, 1, 2, \dots, n-1), \\ 1 & (x > n). \end{cases}$$

分布函数的图象：



由分布函数图象可以看到，它是有界函数，下界为零，上界为1，非负不减，左连续的阶梯函数，每阶的高度就是随机变量取间断点值的概率。

3. 普阿松分布：考虑热真空管中电子的发射，以 ξ 来表示单位时间内发射电子的个数，根据大量的实验，发现发射 k 个电子的概率为

$$P(\xi = k) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!},$$

其中 λ 为某正常数， ξ 的概率分布矩阵为：

$$\begin{pmatrix} 0, & 1, & 2, & \dots, & k, & \dots \\ p_0, & p_1, & p_2, & \dots, & p_k, & \dots \end{pmatrix}$$

其中 $p_k = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$ ，且显然有 $\sum_{k=1}^{\infty} P_k = 1$ 。这样的随机变量称

为服从普阿松分布的随机变量。

由分布函数的定义，服从普阿松分布的随机变量 ξ 的分布函数是：

$$F(x) = \begin{cases} 0 & (x \leq 0), \\ \sum_{i=0}^k e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} & (i < x \leq i+1, i=0, 1, 2, \dots, n, \dots). \end{cases}$$

许多随机现象都可以用普阿松分布来描述：电话交换台所得呼唤数；纺纱机上的断头数；单位时间内某公共汽车站的乘客数；落到某区域的放射性物质的质点数；显微镜下落在某区域中的微生物的数目等等。因此这个分布是重要分布之一。

求离散型随机变量的分布函数，首先列出 ξ 的所有可能

取值和取这些值的概率，得出 ξ 的概率分布矩阵：

$$\begin{pmatrix} x_1, x_2, \dots, x_k, \dots, x_n, \dots \\ p_1, p_2, \dots, p_k, \dots, p_n, \dots \end{pmatrix}$$

然后对任意给定的 x ，找出使得 $x_i < x$ 的一切 x_i ，最后将 ξ 取这些 x_i 的概率值相加，即

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

例如随机变量 ξ 的所有可能取值为 $-1, -2, -3, \dots, -n, \dots$ 。 ξ 的概率分布矩阵为：

$$\begin{pmatrix} \dots, -n, -(n-1), \dots, -3, -2, -1 \\ \dots, \frac{1}{2^n}, \frac{1}{2^{n-1}}, \dots, \frac{1}{8}, \frac{1}{4}, \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

这时 ξ 的分布函数应为

$$F(x) = \begin{cases} 1 & (x > -1), \\ \sum_{i=k}^{\infty} \frac{1}{2^i} & (-k < x \leq -k+1, k \text{ 为任意自然数}). \end{cases}$$

1.2 连续型随机变量

一个随机变量，若可能取值于某一区间的任一点，这种随机变量不是离散型的随机变量。例如某地一月份平均温度 ξ 是一个随机变量，其取值范围是某一个区间；测量一个工件所得的尺寸，是一个随机变量，它的取值可能比工件准确尺寸小，也可能比工件准确尺寸大，总之取值于某一个区间，这类的随机变量取值是一个连续区间。首先就遇到一个困难，不可能把 ξ 的一切可能取值排列起来，其次这时随机变量的

任一个取值的概率该等于多少？例如测量一个工件的直径刚好是1.57828cm的概率是很小很小的，按概率的统计定义，应认为它的概率等于0。于是，对这类随机变量，就不能像离散型随机变量那样用概率分布矩阵来描述了。为了描述这种类型的随机变量，我们从数学分析中讨论不均匀金属棒的质量分布密度得到启发。

我们取不均匀金属棒的一端为坐标原点，用 x 表示棒上点的坐标，则 $(0, x)$ 的质量 m 是 x 的函数。虽然棒上每一点的质量是0，但可以研究棒的质量分布情况，也就是可以讨论棒上某一小区间 $(x, x + \Delta x)$ 的质量。若 Δx 很小时，那么这一小段的金属棒，可以近似看作均匀的，因此这一小

段的平均密度是 $\frac{\Delta m}{\Delta x}$ ，点 x 的密度就可以定义为

$$\lim_{\Delta x \rightarrow 0} \frac{\Delta m}{\Delta x} = p(x),$$

$p(x)$ 是 x 的函数。如果它是连续的（或只要求是可积的）那么要求从 a 到 b 这段棒的质量，便可用如下积分计算：

$$\int_a^b p(x) dx.$$

现在我们的问题与此类似，我们要考虑随机变量 ξ 的概率分布， ξ 取某值 x 的概率为0，但可以考虑 ξ 在某一区间 $(x, x + \Delta x)$ 取值的概率 $P(x < \xi < x + \Delta x)$ ，仿照上面讨论，如果引入一个函数 $p(x)$ ，叫做 ξ 在点 x 的概率密度，

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

那么，要表示 ξ 在区间 (a, b) 上的概率便可由积分表示，

$$P(a < \xi < b) = \int_a^b p(x) dx.$$

由于概率非负，所以要求 $p(x) \geq 0$ 。

一般地，若规定 $F(x) = P(\xi < x)$ ，就有

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

这样分析之后，我们容易引入连续型随机变量及一般随机变量的定义如下：

连续型随机变量的定义：设随机变量 ξ 的分布函数为 $F(x)$ ，若存在一个非负函数 $p(x)$ ，且对于任何实数 x ，恒满足等式：

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

就称 ξ 是连续型随机变量，其中 $p(x)$ 称为 ξ 的密度函数。

随机变量的定义：在随机现象中，其一切可能结果用变量 ξ 来描述，其取值个数可以有限，可以无限可数，也可以无限不可数，若对于任何实数 x ，事件 $(\xi < x)$ 均有确定的概率，就称 ξ 是一个随机变量。用 $F(x)$ 记 $P(\xi < x)$ ，即 $F(x) = P(\xi < x)$ ，就称 $F(x)$ 是随机变量 ξ 的分布函数。今后为区别不同随机变量 ξ 、 η 的分布函数，经常加下标，以示区别，即记为 $F_{\xi}(x)$ ， $F_{\eta}(x)$ 。

分布函数的性质

1. 因为任何事件的概率都是介于 0 与 1 之间的数，所以对于任给的实数 x ，事件 $(\xi < x)$ 的概率 $P(\xi < x) = F(x)$ 也总在 0 与 1 之间：

$$0 \leq F(x) \leq 1.$$

2. 在 x 轴上任取两点 x_1 和 x_2 , 并设 $x_1 < x_2$ 则:

$$P(x_1 \leq \xi < x_2) = F(x_2) - F(x_1).$$

【证】 $\because (\xi < x_1) + (x_1 \leq \xi < x_2) = (\xi < x_2)$,

再由两个互斥事件概率运算的性质得:

$$\begin{aligned} P(x_1 \leq \xi < x_2) &= P(\xi < x_2) - P(\xi < x_1) \\ &= F(x_2) - F(x_1). \end{aligned}$$

3. $F(x)$ 是不减函数.

【证】: 当 $x_2 > x_1$ 时由于

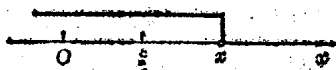
$$F(x_2) - F(x_1) = P(x_1 \leq \xi < x_2) \geq 0,$$

所以 $F(x_2) \geq F(x_1)$.

$$4. \quad F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0,$$

$$F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1.$$

我们用几何直观的图解来说明这一特性, 但不给以严格的证明, 为此把随机变量看作 ox 轴上的随机点, 随机试验的结果 (ξ 的取值) 可用轴上的点来表示, 这时, 分布函数 $F(x) = P(\xi < x)$ 就是在随机试验中、随机点 ξ 落在 x 左边 (不包括 x 这一点) 的概率.



为了说明 $F(-\infty) = 0$, 我们可把点 x 沿 x 轴无限地向左移动, 随机点 ξ 落在 x 左边, 这一事件变成不可能事件, 自然可认为这个事件的概率趋向于零, 即 $F(-\infty) = 0$.

类似地，把点 x 无限地向右边移动，此时 ξ 落在 x 左边这一事件变成必然事件，因而 $F(+\infty) = 1$ 。

5. 已知 ξ 是连续型随机变量，则

$$P(\xi = x_0) = 0.$$

【证】 在 x 轴上，任取两点 x_0 和 $x_0 + \Delta x$ ，

令 $\Delta x > 0$ ，那么 ξ 落在 $[x_0, x_0 + \Delta x]$ 区间的概率为：

$$P(x_0 \leq \xi < x_0 + \Delta x) = F(x_0 + \Delta x) - F(x_0),$$

$$\text{而 } 0 \leq P(\xi = x_0) \leq P(x_0 \leq \xi < x_0 + \Delta x). \quad (*)$$

易证当 ξ 为连续型随机变量时， $F(x)$ 是连续函数，所以当 $\Delta x \rightarrow 0$ 时 $F(x_0 + \Delta x) - F(x_0)$ 趋于零，即上式 $(*)$ 右端随着趋于零，这样就得：

$$P(\xi = x_0) = 0.$$

由此可见，当计算连续型随机变量落在某一区间内的概率时，不论区间端点是开或闭，或半开半闭，其概率均相等，即

$$P(x_1 < \xi < x_2) = P(x_1 \leq \xi \leq x_2)$$

$$= P(x_1 \leq \xi < x_2)$$

$$= P(x_1 < \xi \leq x_2).$$

【例1】均匀分布：设连续型随机变量 ξ 的一切可能取值充满某一有限区间 $[a, b]$ ，并且在该区间内任一点有相同的分布密度，即分布密度 $p(x)$ 在区间 $[a, b]$ 上为常量，这种分布叫做均匀分布。

试求在 $[a, b]$ 上服从均匀分布的随机变量 ξ 的分布密度函数和分布函数：

设密度函数: $p(x) = \begin{cases} c (a \leq x \leq b), \\ 0 \text{ (其它)}. \end{cases}$

$$\because \int_{-\infty}^{+\infty} p(x) dx = \int_a^b c dx = c(b-a) = 1,$$

$$\therefore c = \frac{1}{b-a}.$$

得分布密度函数是:

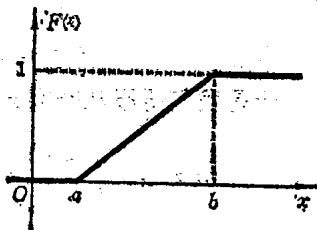
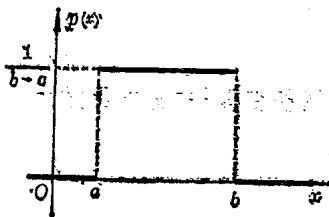
$$p(x) = \begin{cases} 0 & (x \notin [a, b]), \\ \frac{1}{b-a} & (x \in [a, b]). \end{cases}$$

分布函数是:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & (x \leq a), \\ \int_a^x \frac{1}{b-a} dx & (a < x \leq b), \\ 1 & (x > b). \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0 & (x \leq a), \\ \frac{x-a}{b-a} & (a < x \leq b), \\ 1 & (x > b). \end{cases}$$

密度函数 $p(x)$, 分布函数 $F(x)$ 的图象如下:



最后我们计算服从均匀分布的随机变量 ξ 落在区间 $[a_1, b_1]$ 内的概率, 这里 $[a_1, b_1]$ 是分布区间 $[a, b]$ 的一部分, 我们有

$$P(a_1 \leq \xi \leq b_1) = \int_{a_1}^{b_1} \frac{1}{b-a} dx = \frac{b_1 - a_1}{b-a}.$$

由此可见, 所求概率只与区间 $[a_1, b_1]$ 的长度 $b_1 - a_1$ 成正比与区间的位置无关. 这与前面的几何概率相同, 有时也称它为等概率分布.

均匀分布的实例: 某公共汽车站每隔5分钟有一辆汽车通过. 一位乘客对于汽车通过该站的时间完全不知道, 他在任一时刻到达是等可能的, 那么他的候车时间 ξ 是一个随机变量, 且 ξ 是在区间 $[0, 5]$ 上的均匀分布的随机变量.

【例2】: 指数分布: 设连续随机变量 ξ 的分布函数为:

$$F(x) = \begin{cases} A + Be^{-\lambda x} & (\text{当 } x \geq 0), \\ 0 & (\text{当 } x < 0). \end{cases}$$

其中 λ 是常数且 $\lambda > 0$, 则称 ξ 服从指数分布. 求常数 A 、 B 的值及其分布密度.

【解】 $\because F(+\infty) = A = 1,$

又 $\because F(0) = A + B = 0,$

$\therefore B = -1.$

于是我们得服从指数分布的随机变量 ξ 的分布函数为:

$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x} & (x \geq 0), \\ 0 & (x < 0). \end{cases}$$

分布密度为