

第二章 随机变量及其分布

北京化工大学数学系

苏贵福

在第一章我们看到有些随机试验的结果可以用数来表示, 有些试验的结果则不能用数来描述. 当样本空间 U 的元素不是一个数时, 人们对于 U 就难以描述和研究.

在第二章我们讨论如何引入一个法则, 将随机试验的每一个结果, 即将 U 的每个元素 e 与实数 x 对应起来, 从而引入随机变量的概念, 在此基础上揭示随机现象的统计规律性.

2.1离散型随机变量及其分布

一. 随机变量

例1 将一枚硬币抛掷三次, 观察出现正面和反面的情况, 样本空间是

$$U = \{HHH, HHT, HTH, THH, HTT, THT, TTH, TTT\}$$

以 X 记三次投掷得到正面 H 的总数, 那么对于样本空间 $U = \{e\}$ 中的每一个样本点 e , X 都有一个数与之对应. X 是定义在 U 上的一个实值单值函数, 它的 定义域是样本空间 U , 值域是实数集合 $\{0, 1, 2, 3\}$. 则

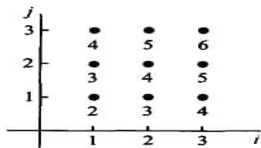
$$X = X(e) = \begin{cases} 3, & e = HHH \\ 2, & e = HHT, HTH, THH \\ 1, & e = HTT, THT, TTH \\ 0, & e = TTT \end{cases}$$

例2 在一袋中装有编号分别为1,2,3的3只球, 在袋中任取一只球然后放回, 再任取一只球, 记录它们的号码, 试验的样本空间为

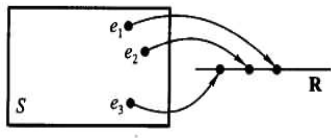
$$U = \{e\} = \{(i, j) | i, j = 1, 2, 3\}$$

i, j 分别为第1, 第2次取到的球的号码.

以 X 记两球号码之和. 对于试验的每一个 结果 $e = (i, j) \in U$, X 都有一个指定的值 $i + j$ 与之对应. 而 X 是定义在样本空间 U 上的单值实值函数, 它的定义域是样本空间 U , 值域是实数集合 $\{2, 3, 4, 5, 6\}$. 则
 $X = X(e) = X((i, j)) = i + j \quad (i, j = 1, 2, 3).$



定义1 设随机试验的样本空间为 $U = \{e\}$. $X = X(e)$ 是定义在样本空间 U 上的实值单值函数, 称 $X = X(e)$ 为随机变量.



随机变量的严格数学定义是测度论中的可测函数. 随机变量与微积分理论中的函数有着本质区别. 微积分中函数的取值是完全确定, 而概率论中的函数是定义在样本空间上的函数, 其取值依赖于随机试验的结果, 因而其取值具有一定的概率.

二. 离散型随机变量及其分布律

定义2 若随机变量的全部可能取值 是有限个或可列无限多个, 这种随机变量称为离散型随机变量.

因此要掌握一个离散型随机变量 X 的统计规律, 必须且只需知道 X 的所有可能取值以及每一个可能值的概率.

设离散型随机变量 X 所有可能的取值为 x_k ($k = 1, 2, \dots$), X 取各个可能值的概率, 即事件 $\{X = x_k\}$ 的概率为

$$P\{X = x_k\} = p_k \quad (k = 1, 2, \dots) \quad (1)$$

我们称(1)为离散型随机变量 X 的分布律.

离散型随机变量的分布律也可以用表格的形式表示

X	x_1	x_2	\cdots	x_n	\cdots
p_k	p_1	p_2	\cdots	p_n	\cdots

由概率的定义知, p_k 满足如下两个条件:

- $p_k \geq 0, k = 1, 2, \cdots$.
- $\sum_{k=1}^{\infty} p_k = 1$.

上述第二条成立是由于 $\{X = x_1\} \cup \{X = x_2\} \cup \cdots$ 是必然事件,
且 $\{X = x_i\} \cap \{X = x_j\} = \emptyset$. 故

$$1 = P\left[\bigcup_{k=1}^{\infty} \{X = x_k\}\right] = \sum_{k=1}^{\infty} P\{X = x_k\} = \sum_{k=1}^{\infty} p_k.$$

例3 设一汽车在开往目的地的道路上 需经过四组信号灯, 每组信号灯以 $1/2$ 的概率允许或禁止汽车通过. 以 X 表示汽车首次 停下来时, 它已通过的信号灯的组数(设各组信号灯的工作相互独立). 求 X 的分布律.

解 以 p 表示每组信号灯禁止汽车通过的概率, 易知 X 的分布律为

X	0	1	2	3	4
p_k	p	$(1-p)p$	$(1-p)^2p$	$(1-p)^3p$	$(1-p)^4$

或可以写成

$$P\{X = k\} = (1-p)^k p, \quad k = 0, 1, 2, 3.$$

定义3 设随机变量 X 只可能取0与1两个值, 它的分布律是

$$P\{X = k\} = p^k(1 - p)^{1-k}, \quad (k = 0, 1 \text{ 且 } 0 < p < 1)$$

则称 X 服从以 p 为参数的(0-1)-分布或两点分布.

(0-1)-分布的分布律也可以写成

X	0	1
p_k	$1 - p$	p

对一个随机试验, 如果它的样本空间只包含两个元素, 即 $U = \{e_1, e_2\}$. 我们总能在 U 上定义一个服从(0-1)-分布的随机变量

$$X = X(e) = \begin{cases} 0, & \text{当 } e = e_1 \\ 1, & \text{当 } e = e_2 \end{cases}$$

定义4 若随机变量 X 的分布律为

$$P\{X = k\} = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k q^{n-k}$$

其中 $k = 0, 1, 2, \dots, n$, $0 < p < 1$, $q = 1 - p$. 则称随机变量 X 服从参数为 n, p 的二项分布, 记作 $X \sim B(n, p)$.

定义5 若随机变量 X 的分布律为

$$P\{X = k\} = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

其中 $k = 0, 1, 2, \dots$ 且 $\lambda > 0$. 则称随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 记作 $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$.

定理1 设随机变量 $X_n(n = 1, 2, \dots)$ 服从二项分布, 其分布律为

$$P\{X_n = k\} = \binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} \quad (k = 0, 1, 2, \dots, n)$$

其中 $n = 1, 2, \dots$, p_n 与 n 有关, 且 $np_n = \lambda > 0$, λ 为常数. 则有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{X_n = k\} = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}$$

证明 由 $p_n = \frac{\lambda}{n}$ 可知

$$\begin{aligned} P\{X_n = k\} &= \frac{n(n-1)\cdots(n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \underbrace{\left[1 \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right)\right]}_{s_1} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}_{s_2} \underbrace{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{-k}}_{s_3}. \end{aligned}$$

而对于任意固定的 $k(k = 0, 1, \dots, n)$, 有

$$s_1 = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[1 \left(1 - \frac{1}{n} \right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n} \right) \right] = 1$$

$$s_2 = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n} \right)^n = \lim_{n \rightarrow \infty} \left[\left(1 - \frac{\lambda}{n} \right)^{-\frac{n}{\lambda}} \right]^{-\lambda} = e^{-\lambda}$$

$$s_3 = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(1 - \frac{\lambda}{n} \right)^{-k} = 1$$

于是得到

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{X_n = k\} = \frac{e^{-\lambda} \lambda^k}{k!}.$$

上述定理表明: 既可以用二项分布逼近泊松分布, 也可以用泊松分布来近似二项分布. 若给定泊松分布 $\mathcal{P}(\lambda)$, 可以用参数 n 比较大的二项分布 $B(n, \frac{\lambda}{n})$ 来逼近. 若给定 参数 n 比较大的二项分布 $B(n, \frac{\lambda}{n})$, 可以用泊松分布 $\mathcal{P}(\lambda)$ 来近似.

例4 某人进行射击, 设每次射击的命中率为0.02, 独立射击400次, 试求至少击中两次的概率.

解 将一次射击看成是一次试验. 设击中的次数为 X , 则 $X \sim b(400, 0.02)$. 于是 X 的分布律为

$$P\{X = k\} = \binom{400}{k} (0.02)^k (0.98)^{400-k}, \quad k = 0, 1, \dots, 400.$$

于是所求概率为

$$\begin{aligned} P\{X \geq 2\} &= 1 - P\{X = 0\} - P\{X = 1\} \\ &= 1 - (0.98)^{400} - 400(0.02)(0.98)^{399} = 0.9972. \end{aligned}$$

♠ 虽然每次射击的概率都是0.02, 但如果射击400次, 则击中目标至少两次是几乎可以肯定的. 由此告诉人们绝不能轻视小概率事件.

事实上, 在例4中的计算是相当复杂的. 如果用泊松分布近似计算将会更加便捷:

$$\lambda = np = 400 \times 0.02 = 8$$

$$P\{X = 0\} \approx \frac{8^0}{0!} e^{-8} = e^{-8}$$

$$P\{X = 1\} \approx \frac{8^1}{1!} e^{-8} = 8e^{-8}$$

因此所求的概率为

$$P\{X \geq 2\} \approx 1 - e^{-8} - 8e^{-8} = 1 - 9e^{-8} = 0.997.$$

三. 随机变量的分布函数

定义6 对任意实数 x , 随机变量 X 取值不超过 x 的累积 概率 $P\{X \leq x\}$ 是实数 x 的函数, 称为随机变量 X 的分布函数或累积概率, 记作 $F(x)$:

$$F(x) = P\{X \leq x\}$$

若 $F(x)$ 是随机变量 X 的分布函数, 对于任意实数 $x_1, x_2 (x_1 < x_2)$, 有

$$P\{x_1 < X \leq x_2\} = P\{X \leq x_2\} - P\{X \leq x_1\} = F(x_2) - F(x_1).$$

- ♣ 分布函数 $F(x)$ 可以表示随机变量 X 落在任意区间 $(x_1, x_2]$ 上的概率.
- ♣ 分布函数可以完整地描述随机变量概率分布的规律性.
- ♣ 如果将 X 看成是数轴上的随机点的坐标, 那么分布函数 $F(x)$ 在 x 处的函数 值则表示 X 落在区间 $(-\infty, x]$ 上的概率.

随机变量的分布函数是定义在实数轴上, 以闭区间 $[0, 1]$ 为值域的普通函数, 而这函数就是微积分理论中定义的函数.

有了分布函数就可以利用微积分理论来研究随机变量.

分布函数具有下列性质:

- $0 \leq F(x) \leq 1$ ($-\infty < x < +\infty$).
- 若 $x_1 < x_2$, 则 $F(x_1) \leq F(x_2)$, 即任一分布函数都是单调不减的.
- $F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$, $F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$.
- $\lim_{x \rightarrow x_0^+} F(x) = F(x_0)$.

反之, 具有上述性质的实函数都是某个随机变量的分布函数.

例5 设随机变量 X 的分布律为

X	-1	2	3
p_k	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$

求 X 的分布函数, 并求 $P\{X \leq \frac{1}{2}\}$, $P\{\frac{3}{2} < X \leq \frac{5}{2}\}$, $P\{2 \leq X \leq 3\}$.

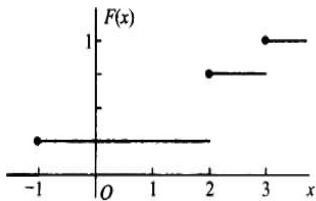
解 X 仅在 $x = -1, 2, 3$ 三点处其概率不为零, 而 $F(x)$ 的值是 $X \leq x$ 的累积概率值. 由概率的有限可加性, 它即为小于或等于 x 的那些 x_k 处的概率 p_k 之和:

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \\ P\{X = -1\}, & -1 \leq x < 2 \\ P\{X = -1\} + P\{X = 2\}, & 2 \leq x < 3 \\ 1, & x \geq 3 \end{cases}$$

也就是说

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \\ \frac{1}{4}, & -1 \leq x < 2 \\ \frac{3}{4}, & 2 \leq x < 3 \\ 1, & x \geq 3 \end{cases}$$

易知 $F(x)$ 的图像如下图, 它是一条阶梯形的曲线, 在 $x = -1, 2, 3$ 处有跳跃点, 跳跃值分别为 $\frac{1}{4}, \frac{1}{2}, \frac{1}{4}$.



因此所求的概率为:

$$P\left\{X \leq \frac{1}{2}\right\} = F\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{1}{4}$$

$$P\left\{\frac{3}{2} < X \leq \frac{5}{2}\right\} = F\left(\frac{5}{2}\right) - F\left(\frac{3}{2}\right) = \frac{3}{4} - \frac{1}{4} = \frac{1}{2}$$

$$P\{2 \leq X \leq 3\} = F(3) - F(2) + P\{X = 2\} = 1 - \frac{3}{4} + \frac{1}{2} = \frac{3}{4}$$