

第二章 随机变量的分布



1.	随机变量的分布函数
2.	离散型随机变量
3.	连续型随机变量

第2章2节 离散型随机变量



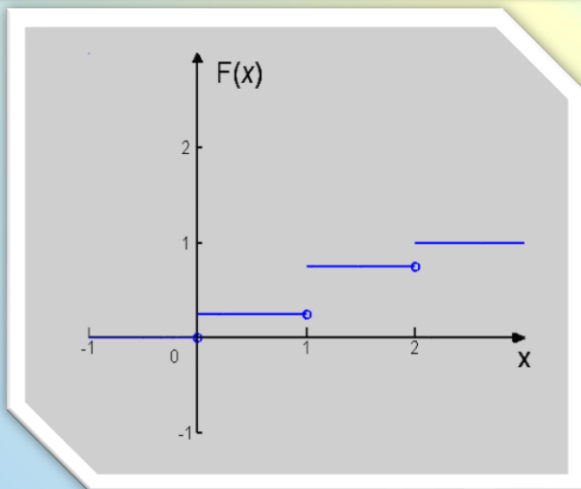
一、离散型随机变量的分布律

定义

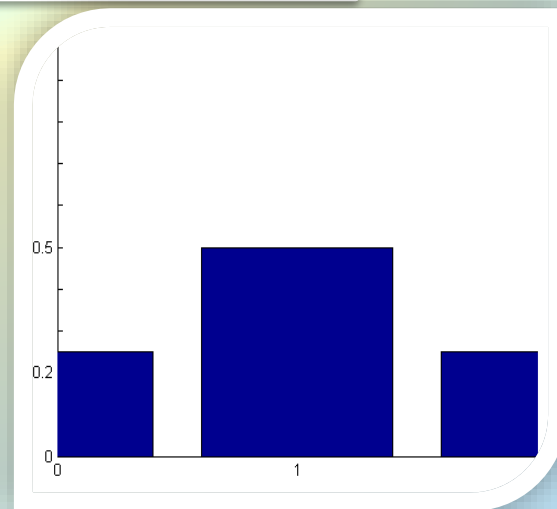
如果随机变量 X 只取有限个或可列无穷个数值，则称 X 是离散型随机变量，并称 $p_i = P\{X = x_i\}$, $i = 1, 2, \dots$ 为 X 的分布律(某些教材又称之为概率质量函数)。

如抛硬币两次，出现正面的次数为 X

分布函数图



分布律图



第2章2节 离散型随机变量



若 X 是离散型随机变量，且 $p_i = P\{X = x_i\}$, $i = 1, 2, \dots$
则满足两条性质： (1) $p_i \geq 0$; (2) $\sum p_i = 1$

根据概率公理化定义容易得到这两条结论：

- (1) 根据概率的非负性
- (2) 根据可列可加性和规范性

这两条性质的作用：

- (1) 可用于确定分布律中的待定参数
- (2) 根据分布律之和为1，可将某些级数求和简化

第2章2节 离散型随机变量



我们常用表格表示分布列（分布表）

X	x_1	x_2	\dots	x_i	\dots
$P\{X = x_i\}$	p_1	p_2	\dots	p_i	\dots

例



产品检验

抛 骰 子

对于离散型随机变量 X ，由概率可加性得：

$$\begin{aligned}\{X \leq x\} &= \bigcup_{x_i \leq x} \{X = x_i\} \Rightarrow P\{X \leq x\} = P\left[\bigcup_{x_i \leq x} \{X = x_i\}\right] \\ &= \sum_{x_i \leq x} P\{X = x_i\}\end{aligned}$$

所以分布函数为

$$F(x) = \sum_{x_i \leq x} p_i$$

第2章2节 离散型随机变量



二、贝努里试验和二项分布

$E1$: 抛一枚硬币出现正反面

$E2$: 检查一件产品是否合格

$E3$: 射击, 观察是否命中

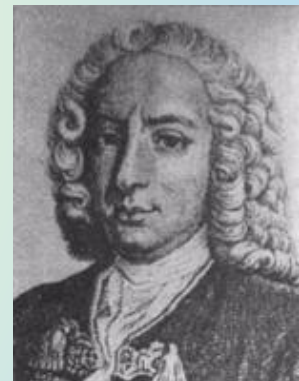
$E4$: 考一门课, 是否通过

特点: 试验只有两个结果, A 和 \bar{A} .

我们称之为贝努里试验.



如何设置随机变量?



第2章2节 离散型随机变量



设贝努里试验的两个基本事件 之一为 A , $P(A) = p$

令随机变量 $X = \begin{cases} 1, & \text{若事件} A \text{ 发生} \\ 0, & \text{若事件} A \text{ 不发生} \end{cases}$

则 X 的分布律为

称 X 服从(0-1)分布

X	0	1
$P\{X = x_i\}$	$1 - p$	p

思考: X 的分布函数怎样?

第2章2节 离散型随机变量



定义

将试验 E 按下述条件重复进行 n 次

- (1) 每次试验的条件不变;
- (2) 各次试验的结果互不影响

则称这 n 次试验为 **n 次重复独立试验**.

如果试验 E 恰好是贝努里试验, 则称这 n 次试验为 **n 重贝努里试验**, 或称**贝努里概型**.



Jacob Bernoulli



贝努里家族

第2章2节 离散型随机变量



对于一个贝努里试验，我们常考察如下问题：

- (1) 事件 A 首次发生的试验次数；
- (2) 事件 A 发生 k 次时的试验次数；
- (3) n 次试验中事件 A 发生的次数。

在贝努里试验中，设事件 A 发生的概率为 p

(1) 设事件 A 首次发生的试验次数为 X

则 $\{X = k\}$ 表示首次试验成功在第 k 次， $k = 1, 2, 3, \dots$

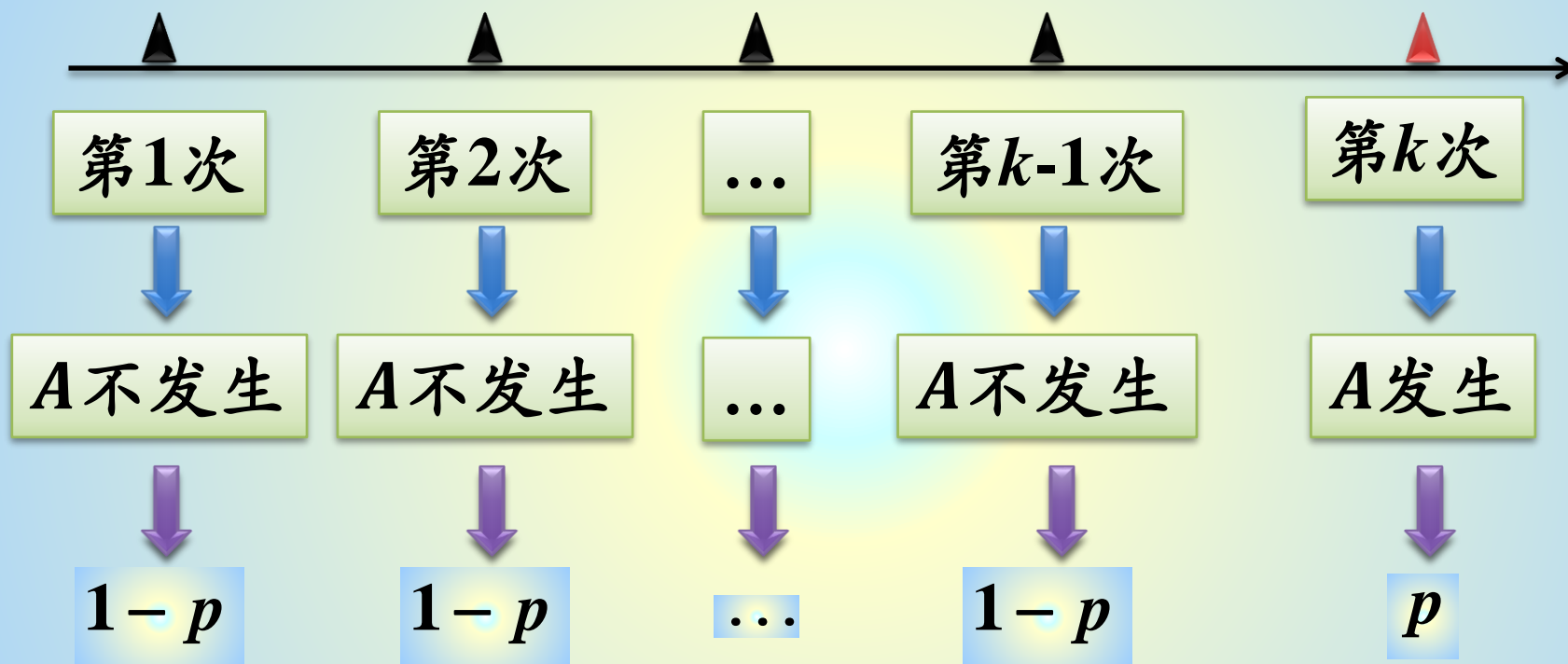
X 的分布律为： $P\{X = k\} = p(1 - p)^{k-1}$,

称 X 服从参数为 p 的**几何分布**(Geometric distribution).

第2章2节 离散型随机变量



- 几何分布——分布律的解释



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

第2章2节 离散型随机变量



问：最后一次 A 一定发生，那么应该是必然事件，但为何概率是 p ？



答案：我们考察的仅仅是若干可能性中的一种——在当前情形下，最后一次 A 发生，其发生的可能性为 p .

例如，打靶直到命中为止，射击次数为 X

A_i 表示第 i 次射击命中， $i = 1, 2, 3, \dots$

$\{X=2\}$ 时，进行了两次射击，总共包含了**四种**情况：

$A_1 A_2, \overline{A_1} A_2, A_1 \overline{A_2}, \overline{A_1} \overline{A_2}$

$\{X=2\} = \overline{A_1} A_2$ 仅仅是其中一种情况.

第2章2节 离散型随机变量



★几何分布的一个重要性质：无后效性（无记忆性）

$$P\{X = n + m | X > n\} = P\{X = m\}$$

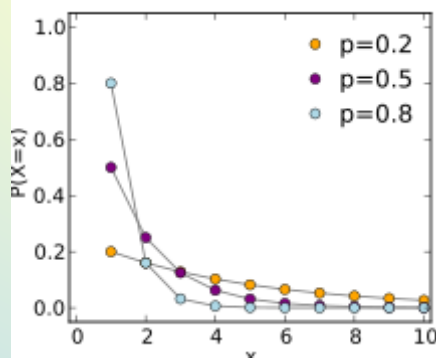
证明： $P\{X = n + m | X > n\} = \frac{1}{P\{X > n\}} * P\{X = n + m, X > n\}$

$$= \frac{1}{\sum_{k=n+1}^{+\infty} pq^{k-1}} * P\{X = n + m\} = \frac{1}{q^n} * pq^{n+m-1}$$

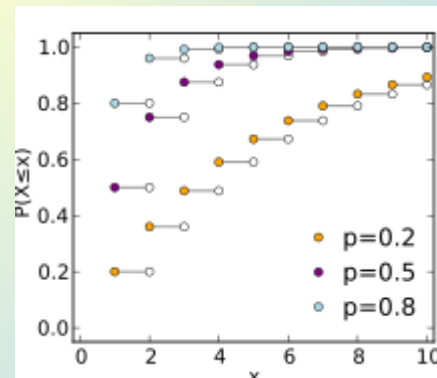
$$= pq^{m-1}$$

$$a_n = a_{n-1}q \quad (q \neq 1)$$

$$S_n = \sum_{i=1}^n a_i = a_1 \frac{1 - q^n}{1 - q}$$



分布律



分布函数

第2章2节 离散型随机变量

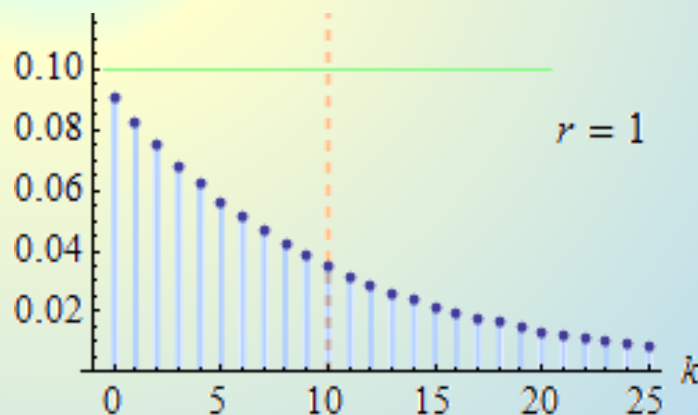


2) 在贝努里试验中, 设事件 A 发生 r 次时的试验次数为 X , X 的分布律为:

$$P\{X = t\} = C_{t-1}^{r-1} p^r q^{t-r}, t = r, r+1, \dots$$

称 X 服从**负二项分布**(帕斯卡分布. Negbinomial), 记为 $X \sim NB(r, p)$.

负二项分布可
看作几何分布
的更一般情况.



第2章2节 离散型随机变量



3) 在 n 次贝努里试验中事件 A 发生的次数

设随机变量 X 表示事件 A 发生的次数, 则

$X = 0, 1, 2, \dots, n$.

定理: 在 n 重贝努里试验中, 事件 A 发生的概率为
 $P(A) = p$, $0 < p < 1$, 则事件 A 发生的次数 X 的分布律为

$$P\{X = k\} = P_n(k) = C_n^k \cdot p^k \cdot (1-p)^{n-k} \\ k = 0, 1, 2, \dots, n$$

第2章2节 离散型随机变量



称随机变量 X 服从**二项分布**(Binomial distribution), 记为 $X \sim B(n, p)$. 特别地, 0-1分布可以看作 $X \sim B(1, p)$.

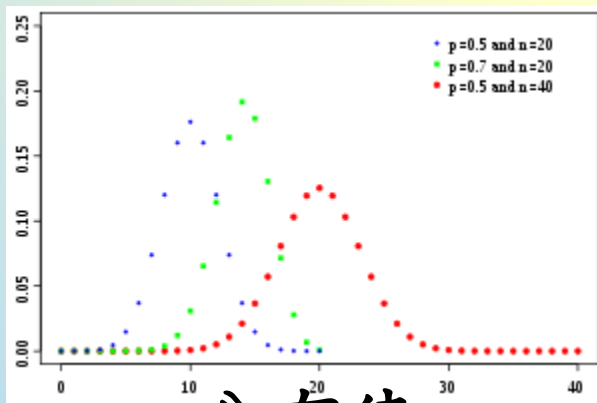
例



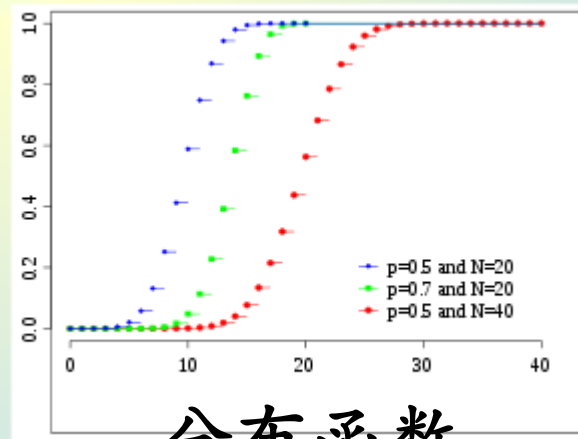
产品抽检试验

强弱对抗试验

设备排障试验



分布律



分布函数

第2章2节 离散型随机变量

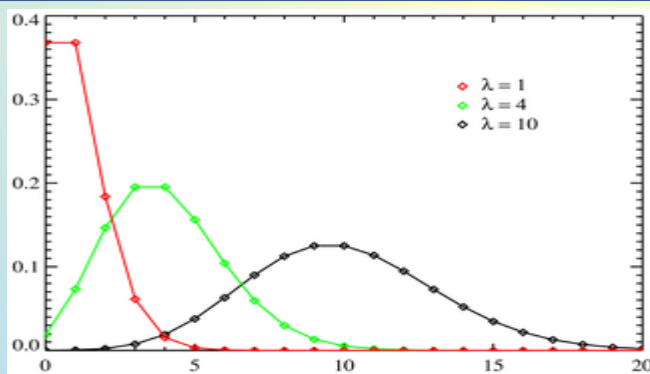
三、泊松分布



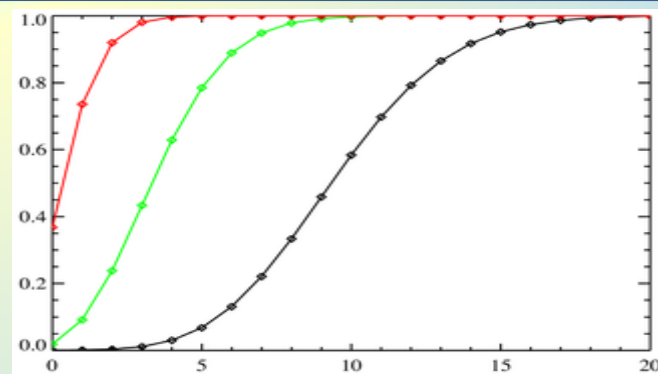
定义：若随机变量 X 的分布律为

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad \lambda > 0, \quad k = 0, 1, 2, 3, \dots$$

则称随机变量 X 服从参数为 λ 的**泊松分布**(Poisson distribution), 记为 $X \sim P(\lambda)$.



分布律



分布函数

第2章2节 离散型随机变量



泊松分布的重要性在于:

- (1) 现实中大量随机变量服从泊松分布
- (2) 泊松分布可视为二项分布的极限分布

例



宇宙粒子

第2章2节 离散型随机变量



定理： 设随机变量序列 $X_n \sim B(n, p_n)$, $n = 1, 2, \dots$, 即

$$P\{X = k\} = C_n^k (p_n)^k (1 - p_n)^{n-k}, k = 0, 1, \dots, n$$

若 $\lim_{n \rightarrow \infty} np_n = \lambda > 0$, 则有

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

证明：略.

第2章2节 离散型随机变量



注: $\lim_{n \rightarrow \infty} np_n = \lambda \longleftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{p_n}{1/n} = \lambda$

即数列 $\{p_n\}$ 与 $\{\frac{1}{n}\}$ 是同阶的无穷小. 故可得

(1) 当 n 够大, p 较小时, 有

$$p_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

其中 $\lambda = np$.



设备排障试验

(2) 实际问题中, n 次独立重复试验中, “稀有事件”出现的次数可认为服从泊松分布.