

## 第一章复习:

- $\omega, \Omega, A, P : A \mapsto P(A)$  三条.
- 条件概率:  $P(B|A) := P(AB)/P(A)$
- 乘法公式:  $P(AB) = P(A)P(B|A)$ .
- 全概公式:  $P(A) = \sum_i P(B_i)P(A|B_i)$ .
- 逆概公式:  $P(B_i|A) = P(B_i)P(A|B_i)/\sum_j P(B_j)P(A|B_j)$ .
- 独立性:  $P(A_{i_1} \cdots A_{i_k}) = P(A_{i_1}) \cdots P(A_{i_k}), \forall \dots$

## 第二章 随机变量与概率分布

- 第四次

  - §2.1 随机变量的概念

  - §2.2 离散型随机变量

- 第五次

  - §2.3 连续型随机变量

  - §2.4 随机变量的严格定义和分布函数

  - §2.5 随机变量的函数

- 第六次

  - §2.6 随机变量的数学期望

  - §2.7 随机变量的方差及其他数字特征

## §2.1 随机变量的概念

定义 (随机变量, random variable)

随机变量指样本空间上的函数,  $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}, \omega \mapsto X(\omega)$ .

概率是权分配方案,  $P$  是事件(子集)的函数,  $P(A)$ ;

随机变量是观测值,  $X$  是样本(点)的函数,  $X(\omega)$ .

例1.2 盒中有5个球, 2白3黑. 任取3个, 取到的白球数为 $X$ .

- $X$  是随机变量.

$$\omega = \{i, j, k\}. \quad X(\omega) = |\{i, j, k\} \cap \{1, 2\}|.$$

- $\{X = 1\} = \{\omega : X(\omega) = 1\}$ ,  $\{X \leq 1\}$  是事件.
- $P(\{X = 1\})$  简记为  $P(X = 1)$ .

## 模型参数 vs 随机变量

例:  $N$  个产品中有  $M$  个次品. 抽出  $n$  个, 次品数为  $X$ .

参数:  $N, M, n$ . 随机变量:  $X$ .

习题一, 11 在未名湖中捕鱼80条, 标记后放回, 再捕鱼100条, 其中4条有标记. 猜湖中的总鱼数  $N$ .

- 随机试验: 捕获(80条)、再捕获(100条).
- $N$ : 试验前确定, 参数;  
 $X$  = 有标记的鱼数, 试验后确定, 随机变量.
- 事件“ $\{X = 4\}$ ”发生.  $P_N(X = 4) = \frac{C_{80}^4 C_{N-80}^{96}}{C_N^{100}} =: p_N$ .
- 求  $p_N$  的最大值点. §7.1 最大似然估计.
- 注:  $P(N = 2000 | X = 4)$  无意义.  $N = 2000$  不是事件!

## §2.2 离散型随机变量

### 定义 (离散型随机变量)

若 $X$ 只可能取可数个值 $x_i, i \geq 1$ , 则称 $X$  是离散型随机变量.  
称 $p_i := P(X = x_i), i \geq 1$  为 $X$  的(概率) 分布(列).

- 分布列:  $p_i \geq 0; \sum_i p_i = 1$ .

### 定义 (离散型随机变量(推广))

若存在可数个值 $x_i, i \geq 1$ , 使得 $p_i := P(X = x_i) > 0, i \geq 1$ ,  
且 $\sum_i p_i = 1$ , 则称 $X$  是离散型随机变量.  
称 $p_i := P(X = x_i), i \geq 1$  为 $X$  的(概率) 分布(列).

## 1. 两点分布

伯努利分布(Bernoulli distribution):

$$P(X = 1) = p, \quad P(X = 0) = 1 - p, \quad 0 < p < 1.$$

记为  $X \sim B(1, p)$ . Jacob Bernoulli (1655-1675 瑞士数学家)

- (1) 掷硬币, 正面出现的概率为  $p$ .  $X(H) = 1, X(T) = 0$ .
- (2) 掷色子,  $\Omega = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ ,  $Y : 1, 2, 3 \mapsto 0; 4, 5, 6 \mapsto 1$ .
- 样本空间、函数映射关系不重要. **重要的是随机变量的分布.**
- 示性函数(index function),  $1_A(\omega) = \begin{cases} 1, & \text{若 } \omega \in A; \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$   
 $A = \{X = 1\}; X = 1_A \sim B(1, P(A))$ .
- 一般情形:

$$P(X = a) = 1 - P(X = b) = p.$$

例如:  $X = a1_A + b1_{A^c}$ ,  $A = \{X = a\}$ .

## 2. 二项分布(binomial, $X \sim B(n, p)$ )

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

- 模型: 连续投币 $n$ 次, 正面出现的总次数; 放回抽样.
- 分布列的最大值点:  $k_0 \approx np$ .  
确切地(定理2.1), 最大值点在 $[(n + 1)p]$ 达到最大值;  
当 $(n + 1)p$ 为整数时有两个最大值点 $(n + 1)p - 1, (n + 1)p$ .
- 由 $(p + q)^n = \sum_{k=0}^n C_n^k p^k q^{n-k}$ 而得名, 其中 $q = 1 - p$ .

### 3. 泊松分布(Poisson, $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ )

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

**例2.3** 放射性物质在8分钟内放射出的粒子数  $X \sim \mathcal{P}(\lambda)$ .

- 将8分钟视为一个宏观的单位时间. 以  $\frac{1}{n} \times 8$  分钟为一个微观单位时间, 即8分钟 =  $n$  个微观单位时间.



- (i) 在一个微观单位时间内放射粒子的概率为  $p = \frac{\lambda}{n}$ ,
- (ii) 不同的微观单位时间内是否放射粒子相互独立.
- $X$  近似服从  $B(n, p)$ , 故

$$\begin{aligned} P(X = k) &\approx C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= \prod_{i=1}^{k-1} \left(1 - \frac{i}{n}\right) \frac{(np)^k}{k!} \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \rightarrow \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}. \end{aligned}$$



- 泊松分布分布列的最大值点:  $k_0 \approx \lambda$ .  
确切地(定理2.2), 最大值点在 $[\lambda]$ 达到最大值; 当 $\lambda$ 为整数时有两个最大值点 $\lambda - 1, \lambda$ .
- Siméon-Denis Poisson (法国数学家), 1830.

#### 4. 超几何分布(参数 $N, M, n$ )

$$P(X = k) = C_M^k C_{N-M}^{n-k} / C_N^n, \quad k = 0, 1, \dots, n \wedge M.$$

- 模型:  $N$  个产品,  $M$  个次品, 任取  $n$  个, 抽到的次品数为  $X$ .
- 放回抽样 vs 不放回抽样: 二项分布 vs 超几何分布.  
次品率:  $p = \frac{M}{N}$ .
- 定理2.3: 给定  $n$ . 当  $N \rightarrow \infty, \frac{M}{N} \rightarrow p$  时,  
 $P(X = k) \rightarrow P(Y = k)$ , 其中  $Y \sim B(n, p)$ .

## 5. 几何分布

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

- 模型：第一次投到正面时的投币次数；  
打靶，一次命中率为 $p$ ，第一次击中靶子的射击次数.
- $P(X > n) = (1 - p)^n, \forall n \geq 0$ .
- 无记忆性:  $P(X - n = k | X > n) = P(X = k)$ .
- 是唯一满足无记忆性的分布.

## 6. 负二项分布(negative binomial, $X \sim NB(r, p)$ )

$$P(X = k) = C_{k-1}^{r-1}(1-p)^{k-r}p^r, \quad k = r, r+1, r+2, \dots.$$

$$q := 1 - p.$$

- 模型：第 $r$ 次投到正面时的投币次数.

- 名字来自源负于二项展开式：

$$p^{-r} = (1 - q)^{-r} = \sum_{i=0}^{\infty} C_{i+r-1}^{r-1} q^i = \sum_{k=r}^{\infty} C_{k-1}^{r-1} q^{k-r}.$$

- $Y := X - r$ .  $P(Y = k) = P(X = k + r) = C_{k+r-1}^{r-1} q^k p^r = \frac{(r+k-1)!}{k!(r-1)!} p^r q^k = \frac{\Gamma(k+r)}{k! \Gamma(r)} p^r q^k, \quad k = 0, 1, 2, \dots$

(有些书上称 $Y$ 的分布为负二项分布.)

## 7. 离散均匀分布(自习)

## 8. 退化型

$$P(X = a) = 1.$$

重要的是随机变量的分布!

|      |                 |                    |                                   |
|------|-----------------|--------------------|-----------------------------------|
| 不可观测 | $\Omega$ 抽象     | $\omega$ 符号        | $P$ 概率                            |
| 可观测  | $\mathbb{R}$ 具体 | $x = X(\omega)$ 实数 | $\mu_X : B \mapsto P(X \in B)$ 分布 |

