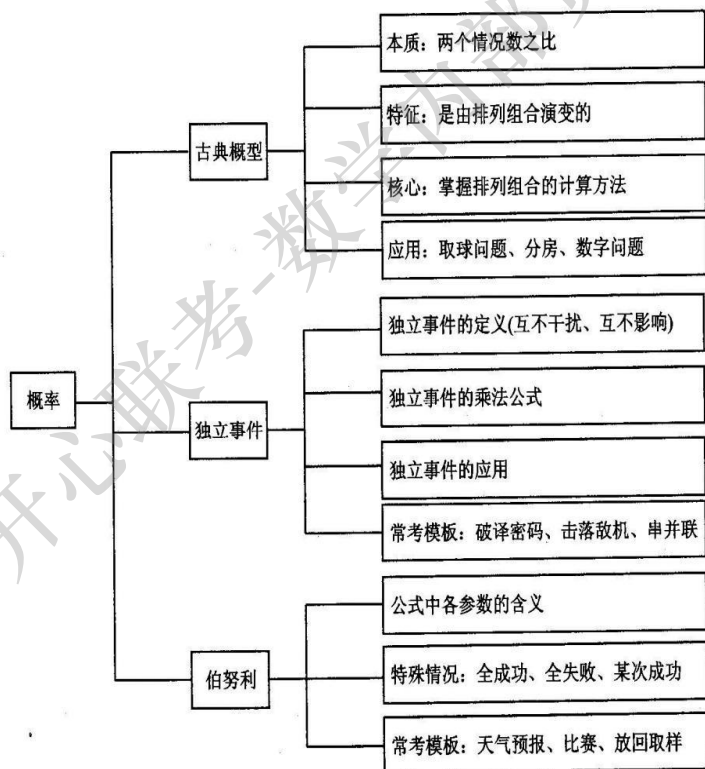


## 第十章 概率初步

【大纲考点】(1) 事件及其简单运算;(2) 加法公式;(3) 乘法公式;(4) 古典概型;(5) 伯努利概型.

【备考要点】要理解样本空间、随机事件、基本事件、必然事件、不可能事件、和事件、积事件、互不相容事件、对立事件相关概念. 掌握常见古典概型的计算方法, 理解求解思路, 尤其要弄清楚与排列组合的关系; 其次要理解独立事件的含义, 掌握常考的独立事件模板, 并能够举一反三灵活应用到做题中, 最后要理解伯努利公式的含义和应用.

【知识体系】



【备考建议】对于教师, 建议课时控制在 6 个课时; 对于考生, 建议在学习时要注意概念的理解及应用, 古典概型是一种随机现象的数学模型, 它要求所研究的样本空间是有限的, 且各样本点的发生和出现是等可能的. 计算古典概率必须要知道样本点的总数和事件  $A$  所含的样本点数. 古典概率主要掌握五类基本问题(摸球问题、分球入盒问题、随机取数问题、抽签问题和分组问题). 另外要掌握事件的独立性问题 and 伯努利概型.

## 第一节 考试要点剖析

自然界发生的现象是多种多样的. 有一类现象, 在一定条件下必然要发生, 例如, 向上抛出一块石头必然下落, 同性电荷必然互相排斥, 等等. 这类现象称为确定性现象. 在自然界还存在着另一类现象, 例如, 在相同条件下抛同一枚硬币, 其结果可能是正面朝上, 也可能是反面朝上, 并且在每次抛币之前无法肯定抛掷的结果是什么; 用同一门炮向同一目标射击, 各次弹着点不尽相同, 在一次射击之前无法预测弹着点的确切位置. 这类现象在一定的条件下可能出现这样的结果, 也可能出现那样的结果, 而在试验或观察之前不能预知确切的结果. 但人们经过长期实践并深入研究之后, 发现这类现象在大量重复试验或观察之下, 它的结果却呈现出某种规律性. 多次重复抛一枚硬币, 得到正面朝上的次数大致有一半; 同一门炮射击一定目标的弹着点按一定的规律分布, 等等. 我们把这种在大量重复试验或观测下, 其结果所呈现出的固有规律性, 称为统计规律性. 而把这种在个别试验中呈现出不确定性, 在大量重复试验中其结果又具有统计规律性的现象, 称之为随机现象.

### 一、基本概念

#### 1. 随机试验

我们遇到过各种试验, 在这里, 把试验作为一个含义广泛的术语, 它包括各种各样的科学试验, 甚至对某一事物的某一特征的观察也认为是一种试验. 下面举一些试验性的例子:

$E_1$ : 抛一枚硬币, 观察正面  $H$ 、反面  $T$  出现的情况.

$E_2$ : 将一枚硬币抛三次, 观察出现正面的次数.

$E_3$ : 抛一枚骰子, 观察出现的点数.

$E_4$ : 记录车站售票处一天内售出的车票数.

$E_5$ : 在一批灯泡中任意抽取一只, 测试它的寿命.

$E_6$ : 记录某地一昼夜的最高温度和最低温度.

这些试验都具有以下的特点:

- (1) 可以在相同的条件下重复地进行;
- (2) 每次试验的可能结果不止一个, 并且能事先明确试验的所有可能结果;
- (3) 进行一次试验之前不能确定哪一个结果会出现.

在概率论中, 我们将具有上述三个特点的试验称为随机试验.

#### 2. 样本空间

对于随机试验, 尽管在每次试验之前不能预知试验的结果, 但试验的一切可能的结果是已知的, 把随机试验  $E$  的所有可能结果组成的集合称为  $E$  的样本空间, 记为  $S$ . 样本空间的元素, 即  $E$  的每个结果, 称为样本点. 例如, 上面的  $E_1 \sim E_6$  这 6 个随机试验的样本空间分别为:

$$S_1 = \{H, T\}; S_2 = \{0, 1, 2, 3\}; S_3 = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\};$$

$S_4 = \{1, 2, \dots, n\}$ ; 这里的  $n$  是售票处一天内准备出售的车票数  $n$ ;  
 $S_5 = \{t \mid t \geq 0\}$ ;  
 $S_6 = \{(x, y) \mid T_0 \leq x \leq y \leq T_1\}$ ; 这里  $x$  表示最低温度,  $y$  表示最高温度, 并设这一地区的温度不会小于  $T_0$ , 也不会大于  $T_1$ .

### 3. 随机事件

在随机试验中, 可能发生也可能不发生的事情称为随机事件. 随机事件常用大写字母  $A, B, C, \dots$ , 表示, 它是样本空间  $S$  的子集. 在每次试验中, 当且仅当子集  $A$  中的一个样本点出现时, 称事件  $A$  发生.

例如在  $E_3$  中, 如果用  $A$  表示事件“掷出奇点数”, 那么  $A$  是一个随机事件. 由于在一次投掷中, 当且仅当掷出的点数是 1, 3, 5 中的任何一个时才称事件  $A$  发生了, 所以我们将事件  $A$  表示为  $A = \{1, 3, 5\}$ . 同样的, 若用  $B$  表示事件“掷出偶点数”, 那么  $B$  也是一个随机事件, 则把  $B$  表示为  $B = \{2, 4, 6\}$ .

对于一个试验  $E$ , 在每次试验中必然发生的事件, 称为  $E$  的必然事件; 在每次试验中都不发生的事件, 称为  $E$  的不可能事件. 例如在  $E_3$  中, “掷出的点数不超过 6”就是必然事件, 用集合表示这一事件就是  $E_3$  的样本空间  $S_3 = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$ . 而事件“掷出的点数大于 6”是不可能事件, 这个事件不包括  $E_3$  的任何一个可能结果, 所以用空集  $\emptyset$  表示. 对于一个试验  $E$ , 它的样本空间  $S$  是  $E$  的必然事件; 空集  $\emptyset$  是不可能事件. 必然事件与不可能事件虽已无随机性可言, 但在概率论中, 常把它们当作两个特殊的随机事件, 这样是为了数学处理上的方便.

### 4. 事件间的关系与运算

因为事件是一个集合, 因而事件间的关系和运算是按集合间的关系和运算来处理的. 下面给出这些关系和运算在概率中的提法, 并根据“事件发生”的含义, 给出它们在概率中的含义. 设试验  $E$  的样本空间为  $S$ , 而  $A, B, A_k (k=1, 2, \dots)$  是  $S$  的子集.

#### (1) 事件的包含与相等

若事件  $A$  发生必然导致事件  $B$  发生, 则称事件  $A$  包含事件  $B$ , 记为  $B \subset A$  或者  $A \supset B$ . 若  $A \subset B$  且  $B \subset A$ , 即  $A = B$ , 则称事件  $A$  与事件  $B$  相等.

#### (2) 互不相容事件(互斥)

若事件  $A$  与事件  $B$  不能同时发生, 即  $AB = \emptyset$ , 则称事件  $A$  与事件  $B$  是互斥的, 或称它们是互不相容的. 若事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  中的任意两个都互斥, 则称事件是两两互斥的.

#### (3) 对立事件

“ $A$  不发生”的事件称为事件  $A$  的对立事件, 记为  $\bar{A}$ .  $A$  和  $\bar{A}$  满足:  $A \cup \bar{A} = S, A\bar{A} = \emptyset, \overline{\bar{A}} = A$ .

#### (4) 事件的和

事件  $A$  与事件  $B$  至少有一个发生的事件称为事件  $A$  与事件  $B$  的和事件, 记为  $A \cup B$ . 事件  $A \cup B$  发生意味着: 或事件  $A$  发生, 或事件  $B$  发生, 或事件  $A$  与事件  $B$  都发生.

事件的和可以推广到多个事件的情景. 设有  $n$  个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$ , 定义它们的和事件为  $\{A_1, A_2, \dots, A_n \text{ 中至少有一个发生}\}$ , 记为  $\bigcup_{k=1}^n A_k$ .

#### (5) 事件的积

事件  $A$  与事件  $B$  都发生的事件称为事件  $A$  与事件  $B$  的积事件, 记为  $A \cap B$ , 也简记为  $AB$ . 事件  $A \cap B$  (或  $AB$ ) 发生意味着事件  $A$  发生且事件  $B$  也发生, 即  $A$  与  $B$  都发生.

类似的, 可以定义  $n$  个事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  的积事件  $\bigcap_{k=1}^n A_k = \{A_1, A_2, \dots, A_n \text{ 都发生}\}$ .

#### (6) 事件的差

事件  $A$  发生而事件  $B$  不发生的事件称为事件  $A$  与事件  $B$  的差事件, 记为  $A - B$ .

#### (7) 事件运算满足的定律

设  $A, B, C$  为事件, 则有

交换律:  $A \cup B = B \cup A$ ;

结合律:  $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$ ;  $(AB)C = A(BC)$ .

分配律:  $(A \cup B)C = (AC) \cup (BC)$ ;  $(AB) \cup C = (A \cup C)(B \cup C)$ .

对偶律:  $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$ ;  $\overline{A \cap B} = \bar{A} \cup \bar{B}$ .

## 二、概率的统计定义

### 1. 频率

设  $E$  为任一随机试验,  $A$  为其中任一事件, 在相同条件下, 把  $E$  独立的重复做  $n$  次,  $n_A$  表示事件  $A$  在这  $n$  次试验中出现的次数 (称为频数). 比值  $f_n(A) = n_A/n$  称为事件  $A$  在这  $n$  次试验中出现的频率.

人们在实践中发现: 在相同条件下重复进行同一试验, 当试验次数  $n$  很大时, 某事件  $A$  发生的频率具有一定的“稳定性”, 就是说其值在某确定的数值上下摆动. 一般说, 试验次数  $n$  越大, 事件  $A$  发生的频率就越接近那个确定的数值. 因此事件  $A$  发生的可能性的的大小就可以用这个数量指标来描述.

### 2. 概率的统计定义

设有随机试验  $E$ , 若当试验的次数  $n$  充分大时, 事件  $A$  的发生频率  $f_n(A)$  稳定在某数  $p$  附近摆动, 则称数  $p$  为事件的概率, 记为:  $P(A) = p$ .

概率的这种定义, 称为概率的统计定义. 统计定义是以试验为基础的, 但这并不是说概率取决于试验. 值得注意的是事件  $A$  出现的概率是事件  $A$  的一种属性. 也就是说, 完全决定于事件  $A$  本身的结果, 是先于试验客观存在的. 概率的统计定义只是描述性的, 一般不能用来计算事件的概率. 通常只能在  $n$  充分大时, 以事件出现的频率作为事件概率的近似值.

### 3. 概率的性质

(1)  $0 \leq P(A) \leq 1$ .

(2)  $P(\emptyset) = 0$ ,  $P(\Omega) = 1$ .

(3) 对任意两个事件  $A, B$ , 有  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ .

(4) 若  $AB = \emptyset$ , 则  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ .

(5)  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ .

### 三、古典概型

#### 1. 古典概型

随机试验  $E$  具有以下两个特征:

- (1) 样本空间的元素(即基本事件)只有有限个;
- (2) 每个基本事件出现的可能性是相等的,称  $E$  为古典概型试验.

#### 2. 古典概率

在古典概型的情况下,事件  $A$  的概率定义为

$$P(A) = \frac{\text{事件 } A \text{ 包含的基本事件数 } k}{\text{样本空间中基本事件总数 } n}.$$

【注意】计算古典概率时,首先要弄清随机试验是什么?即判断有限性和等可能性是否满足,其次要弄清样本空间是怎样构成的,构成样本空间的每个基本事件出现一定要等可能的,忽略了这一点,就会导致错误的结果.

古典概型研究的对象大致可分为三类问题:①摸球;②分房;③随机取数(电话号码)问题.这几类问题的解决方法将在典型例题或练习题中给出.

#### 3. 互斥事件的概率求法(加法)

一般来讲,如果事件  $A, B$  互斥,那么事件  $A+B$  发生(即  $A, B$  中有一个发生)的概率,等于事件  $A, B$  分别发生的概率的和.

如果事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  彼此互斥,那么事件  $A_1 + A_2 + \dots + A_n$  发生(即  $A_1, A_2, \dots, A_n$  中有一个发生)的概率,等于这  $n$  个事件分别发生的概率的和,即

$$P(A_1 + A_2 + \dots + A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n).$$

【注意】由对立事件的意义可知:  $A + \bar{A}$  是一个必然事件,它的概率等于 1,又由于  $A$  与  $\bar{A}$  互斥,可以得到:  $P(A) + P(\bar{A}) = P(A + \bar{A}) = 1$ ,对立事件的概率的和等于 1,同样  $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$ .

### 四、事件的独立性

#### 1. 独立事件

如果两事件中任一事件的发生不影响另一事件的概率,则称这两事件是相互独立的.

#### 2. 定义

若  $P(AB) = P(A)P(B)$ , 则称两事件  $A$  和  $B$  是相互独立的. 可将其理解为相互独立事件同时发生的概率,即  $P(A \cdot B) = P(A) \cdot P(B)$ .

#### 3. 常用结论

(1) 如果事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立,那么这  $n$  个事件同时发生的概率,等于每个事件发生的概率的积,即  $P(A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2) \cdot \dots \cdot P(A_n)$ .

(2) 如果事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立,那么这  $n$  个事件都不发生的概率等于每个事件不发生的概率的积,即  $P(\bar{A}_1 \cdot \bar{A}_2 \cdot \dots \cdot \bar{A}_n) = P(\bar{A}_1) \cdot P(\bar{A}_2) \cdot \dots \cdot P(\bar{A}_n)$ .

(3) 如果事件  $A_1, A_2, \dots, A_n$  相互独立, 那么这  $n$  个事件至少有一个发生的概率, 可以从其反面求解, 即等于每个事件发生的概率的积,  $P(A_1 + A_2 + \dots + A_n) = 1 - P(\overline{A_1}) \cdot P(\overline{A_2}) \cdot \dots \cdot P(\overline{A_n})$ .

【注意】独立与互斥的区别: 两事件  $A, B$  独立, 则常有  $AB \neq \emptyset$ , 即  $A$  与  $B$  非互斥; 事实上, 若  $A$  与  $B$  互斥, 则  $P(AB) = 0$ , 而当  $P(A) > 0, P(B) > 0$  时,  $P(A)P(B) > 0$ , 可知  $P(AB) \neq P(A)P(B)$ . 因此两事件互斥并不能得出这两个事件就独立的结论. 互斥事件与相互独立事件研究的都是两个事件的关系, 但互斥的两个事件是一次实验中的两个事件, 相互独立的两个事件是在两次试验中得到的, 注意区别.

## 五、伯努利公式

### 1. 独立重复试验

在相同条件下, 将某试验重复进行  $n$  次, 且每次试验中任何一事件的概率不受其他次试验结果的影响, 此种试验称为  $n$  次独立重复试验.

### 2. 伯努利公式

如果在一次试验中某事件发生的概率是  $p$ , 那么在  $n$  次独立重复试验中这个事件恰好发生  $k$  次的概率, 即  $P_n(k) = C_n^k p^k q^{n-k} (k=0, 1, 2, \dots, n)$ , 其中  $q=1-p$ .

【特殊】

$k=n$  时, 即在  $n$  次独立重复试验中事件  $A$  全部发生, 概率为  $P_n(n) = C_n^n p^n (1-p)^0 = p^n$ .

$k=0$  时, 即在  $n$  次独立重复试验中事件  $A$  没有发生, 概率为  $P_n(0) = C_n^0 p^0 (1-p)^n = (1-p)^n$ .

【理解】 $n$  次独立重复试验的特征:

- ① 试验的次数不止一次, 而是多次, 次数  $n \geq 1$ ;
- ② 每次试验的条件是一样的, 是重复性的试验序列;
- ③ 每次试验的结果只有  $A$  与  $\bar{A}$  两种 (即事件  $A$  要么发生, 要么不发生), 每次试验相互独立, 试验的结果互不影响, 即各次试验中发生的概率保持不变.

【应用】一般地,  $n$  次独立重复试验中某事件至少发生  $k$  次的概率公式为

$$P_n(i \geq k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} + C_n^{k+1} p^{k+1} (1-p)^{n-k-1} + \dots + C_n^n p^n (1-p)^0.$$

【模型】将一骰子掷 10 次观察出现 6 点的次数——10 重伯努利试验. 在装有 8 个正品, 2 个次品的箱子中, 有放回地取 5 次产品, 每次取一个, 观察取得次品的次数——5 重伯努利试验. 向目标独立地射击  $n$  次, 每次击中目标的概率为  $P$ , 观察击中目标的次数—— $n$  重伯努利试验, 等等.

【评注】 $P_n(k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$  即是二项式  $[p + (1-p)]^n$  的展开式中第  $k+1$  项的值,  $P_n(k) = C_n^k P^k (1-P)^{n-k}$  也称为二项分布公式. 概率  $P_n(k) = C_n^k P^k (1-P)^{n-k}$  的分布称为二项分布或称为伯努利 (Bernoulli) 概型.