

# 概率论与数理统计

任课教师: 胡家信

清华大学数学科学系

2021 年 10 月 25 日



# 复习

- 庞加莱公式：对任意集合 $A_1, A_2, \dots, A_n$ , 下列等式成立：

$$P\left(\bigcup_{j=1}^n A_j\right) = \sum_{j=1}^n P(A_j) - \sum_{j,k} P(A_j A_k) + \sum_{j,k,l} P(A_j A_k A_l) \\ - \cdots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \cdots A_n),$$

其中求和的指标不同、取值从1到 $n$ , 如

$$\sum_{j,k} P(A_j A_k) = P(A_1 A_2) + P(A_1 A_3) + \cdots + P(A_1 A_n) \\ + P(A_2 A_3) + P(A_2 A_4) + \cdots + P(A_2 A_n) \\ + \cdots \\ + P(A_{n-1} A_n).$$

# 复习

例如

$$\begin{aligned} P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) &= \{P(A_1) + P(A_2) + P(A_3)\} \\ &\quad - \{P(A_1A_2) + P(A_1A_3) + P(A_2A_3)\} \\ &\quad + P(A_1A_2A_3). \end{aligned}$$

若  $A_1, A_2, A_3$  两两互不相交，则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3) = P(A_1) + P(A_2) + P(A_3).$$

# 方差和协方差

**定理1：**设 $X$ 和 $Y$ 是独立可积随机变量，则

$$E(XY) = E(X)E(Y).$$

**证明：**分两种情况： $\Omega$ 可数和 $\Omega$ 不可数。

(1)  $\Omega$ 可数。令 $\{x_j\}$ 为 $X$ 所取的不同值的集合， $\{y_j\}$ 为 $Y$  所取的不同值的集合，令 $A_{jk} = \{\omega : X(\omega) = x_j, Y(\omega) = y_k\}$ ，则诸集合 $A_{jk}$ 不相交，且

$$\Omega = \sum_j \sum_k A_{jk}.$$

随机变量 $XY$ 在 $A_{jk}$ 上取值 $x_j y_k$ ，但某些值可能一样，如 $x_j = 2, y_k = 3$  和 $x_j = 3, y_k = 2$ 。

# 方差和协方差

根据期望的定义，

$$E(XY) = \sum_j \sum_k x_j y_k P(A_{jk}).$$

由独立性， $P(A_{jk}) = P(X = x_j)P(Y = y_k)$ 。所以

$$\begin{aligned} E(XY) &= \sum_j \sum_k x_j y_k P(X = x_j)P(Y = y_k) \\ &= \left( \sum_j x_j P(X = x_j) \right) \left( \sum_k y_k P(Y = y_k) \right) = E(X)E(Y). \end{aligned}$$

注意这里假定两个级数均绝对收敛(为什么要此假设?)。

# 定理

(2)  $\Omega$ 不可数, 设随机变量 $(X, Y)$ 具有联合密度函数 $f$ 。则

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} uvf(u, v)dudv.$$

由独立性,  $f(u, v) = f_1(u)f_2(v)$ , 其中

$$\begin{aligned}f_1(u) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(u, v)dv, \\f_2(v) &= \int_{-\infty}^{\infty} f(u, v)du,\end{aligned}$$

分别为 $X$ 和 $Y$ 的密度函数。所以

$$E(XY) = \left[ \int_{-\infty}^{\infty} uf_1(u)du \right] \left[ \int_{-\infty}^{\infty} vf_2(v)dv \right] = E(X)E(Y).$$

证毕。

# 力矩

对任意正整数 $r$ , 数学期望

$$E(X^r)$$

称为随机变量 $X$ 的第 $r$ 阶力矩。注意:  $r = 1$ 为数学期望,  $r = 2$ 为重要情况。

定义: 令 $X^0 = X - E(X)$ , 称 $X^0$ 的二阶力矩为 $X$ 的方差(variance):

$$\text{Var}(X) := \sigma^2(X) := E((X^0)^2) = E((X - E(X))^2),$$

称 $\sigma(X) = \sqrt{\sigma^2(X)}$ 为 $X$ 的偏差(deviation)。

# 力矩

定理：若  $E(X^2) < \infty$ , 则  $E(|X|) < \infty$ , 且

$$\sigma^2(X) = E(X^2) - [E(X)]^2; \quad (1)$$

从而  $E(|X|)^2 \leq E(X^2)$ 。

证明：由于  $(|X| - 1)^2 = X^2 - 2|X| + 1$ , 得

$$E(X^2 - 2|X| + 1) \geq 0 \Rightarrow E(X^2) + 1 \geq 2E(|X|).$$

故  $E(|X|) < \infty$ 。注意  $(X - E(X))^2 = X^2 - 2E(X) \cdot X + [E(X)]^2$ , 两边同取数学期望得

$$\begin{aligned}\sigma^2(X) &= E((X - E(X))^2) = E(X^2) - 2[E(X)]^2 + [E(X)]^2 \\ &= E(X^2) - [E(X)]^2,\end{aligned}$$

于是，证明了式子 (1)。

# 力矩

最后欲证  $\{E(|X|)\}^2 \leq E(X^2)$ 。事实上，

$$(|X| - E(|X|))^2 = |X|^2 - 2E(|X|) \cdot |X| + [E(|X|)]^2$$

所以，两边同取数学期望得

$$\begin{aligned} 0 &\leq E((|X| - E(|X|))^2) \\ &= E(X^2) - 2[E(|X|)]^2 + [E(|X|)]^2 = E(X^2) - [E(|X|)]^2, \end{aligned}$$

所证成立。证毕。

# 方差的意义

方差的意义： $X^0 = X - E(X)$  表示  $X$  与其均值的偏差，可正可负；也可考虑绝对平均偏差

$$E(|X^0|) = E(|X - E(X)|)$$

但实际计算此值困难。代之，考虑偏差的平方，即方差：

$$E(|X^0|^2) = E(|X - E(X)|^2).$$

开方后的值表示随机变量与其均值之间的平均偏差。该值愈小，随机变量愈集中在均值周围。

# 方差

定理：设  $X, Y$  独立、方差均有限，则

$$\sigma^2(X + Y) = \sigma^2(X) + \sigma^2(Y).$$

更一般地，若  $X_1, \dots, X_n$  独立，则

$$\sigma^2(X_1 + \dots + X_n) = \sigma^2(X_1) + \dots + \sigma^2(X_n).$$

# 证明

证明：令

$$a = E(X), b = E(Y), X_1 = X - a, Y_1 = Y - b,$$

则  $E(X_1) = E(Y_1) = 0$ 。由于  $E(XY) = E(X)E(Y) = ab$ , 所以

$$E(X_1 Y_1) = E((X - a)(Y - b)) = E(XY) - ab = ab - ab = 0.$$

(实际上，不难证明  $X_1$  和  $Y_1$  也独立)。于是，

$$\begin{aligned}\sigma^2(X + Y) &= E\{(X + Y - E(X + Y))^2\} = E\{(X_1 + Y_1)^2\} \\&= E\{X_1^2 + 2X_1 Y_1 + Y_1^2\} = E(X_1^2) + 2E(X_1 Y_1) + E(Y_1^2) \\&= E(X_1^2) + E(Y_1^2) = \sigma^2(X) + \sigma^2(Y).\end{aligned}$$

最后，对任意  $n$  个独立随机变量，一样证明。证毕。

# 方差

命题：设  $X_1, \dots, X_n$  为任意随机变量，则

$$E\{(X_1 + \dots + X_n)^2\} = \sum_{j=1}^n E(X_j^2) + 2 \sum_{1 \leq j < k \leq n} E(X_j X_k).$$

事实上，利用

$$(X_1 + \dots + X_n)^2 = \sum_{j=1}^n X_j^2 + 2 \sum_{1 \leq j < k \leq n} X_j X_k,$$

两边取数学期望，即可。

# Cauchy-Schwarz 不等式

**Cauchy-Schwarz inequality:** 设  $X, Y$  为任意随机变量, 则

$$[E(XY)]^2 \leq E(X^2)E(Y^2).$$

事实上, 对任意实数  $\lambda$ ,

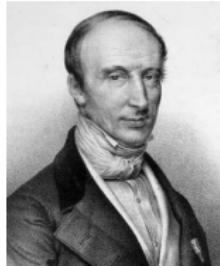
$$0 \leq E\{(X + \lambda Y)^2\} = E(X^2) + 2\lambda E(XY) + \lambda^2 E(Y^2)$$

注意  $E(X^2) \geq 0$ , 右边是  $\lambda$  的多项式, 恒为非负, 故判别式不大于零:

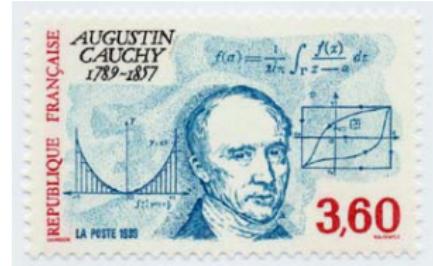
$$[2E(XY)]^2 - 4E(X^2)E(Y^2) \leq 0,$$

得证.

# Cauchy-Schwarz(柯西—施瓦茨)



Augustin Louis Cauchy (1789-1857)



Hermann Amandus Schwarz(1843-1921)



# 协方差和关联系数

定义：设 $X, Y$ 为任意方差有限的随机变量.

$$\begin{aligned} E(X^0 Y^0) &= E\{(X - E(X))(Y - E(Y))\} \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) - E(X)E(Y) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) - E(X)E(Y) + E(X)E(Y) \\ &= E(XY) - E(X)E(Y) \end{aligned}$$

记 $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$ , 称为 $X, Y$ 的协方差。量

$$\rho(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sigma(X)\sigma(Y)} = \frac{E(X^0 Y^0)}{\sqrt{E\{(X^0)^2\}E\{(Y^0)^2\}}}$$

称为 $X, Y$ 的关联系数。由Cauchy-Schwarz不等式,

$$-1 \leq \rho(X, Y) \leq 1.$$

# 协方差

若  $X, Y$  独立, 则  $\text{Cov}(X, Y) = 0$ , 故  $\rho(X, Y) = 0$ 。反之,  
 $\rho(X, Y) = 0$  不一定意味  $X, Y$  独立(试举反例, 课后思考题)。

课堂练习: 设 Bernoulli 随机变量  $X$  如下:

$$X = \begin{cases} 1, & \text{概率为 } p, \\ 0, & \text{概率为 } q = 1 - p. \end{cases}$$

计算  $E(X), \sigma^2(X)$ .

# 协方差

答案：

- $E(X) = p$ 。
- $\sigma^2(X) = p - p^2 = p(1 - p)$ 。

# 课堂练习

课堂练习：设独立Bernoulli随机变量 $X_1, \dots, X_n$ ，令

$$S_n = X_1 + \dots + X_n.$$

计算 $E(S_n), \sigma^2(S_n)$ 。

# 协方差

答案：

- $E(S_n) = np$ 。
- $\sigma^2(S_n) = np(1 - p)$ 。

# 多项式分布

- 二次多项式(binomial):

$$(x_1 + x_2)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x_1^k x_2^{n-k} = \sum_{k+j=n} \frac{n!}{k!j!} x_1^k x_2^j.$$

- 多次多项式(multinomial):

$$(x_1 + x_2 + \cdots + x_r)^n = \sum_{k_1+\cdots+k_r=n} \frac{n!}{k_1!k_2!\cdots k_r!} x_1^{k_1} x_2^{k_2} \cdots x_r^{k_r}.$$

即  $k_1 \geq 0, \dots, k_r \geq 0$  为非负整数, 且和为  $n$ :

$$k_1 + \cdots + k_r = n.$$

## 例子

例：有一只箱子装 $r$ 种不同颜色的球，每个颜色的球比率为

$$p_1 : p_2 : \cdots : p_r \quad (p_1 + p_2 + \cdots + p_r = 1).$$

每次放回、独立、一个一个地抽取 $n$  ( $n \geq r$ ) 个球，问每个颜色都出现的概率是多少？

注意：球无标号，只按颜色区分。如第1次抽红色球、第2次抽蓝色球的情况，与第1次抽蓝色球、第2次抽红色球的情况，不一样。

# 例子

比如，箱子装3种不同颜色的球，每次放回地独立抽4个球，问每个颜色都出现的概率是多少？此时， $n = 4, r = 3$ 。记 $n_1$ 为颜色为1的球的个数， $n_2$ 为颜色为2的球的个数，等等，则 $n_1 + n_2 + n_3 = n = 4$ 。如 $n_1 = 2, n_2 = n_3 = 1$ ，即抽取的4个球中颜色为1的球有2个、颜色为2, 3的球各1个，共有多少种情况？

## 例子

事实上，列出所有情况如下：

(1, 1, 2, 3) (1, 1, 3, 2) (第1、2次为颜色1的球)

(1, 2, 1, 3) (1, 3, 1, 2) (第1、3次为颜色1的球)

(1, 2, 3, 1) (1, 3, 2, 1) (第1、4次为颜色1的球)

(2, 1, 1, 3) (3, 1, 1, 2) (第2、3次为颜色1的球)

(2, 1, 3, 1) (3, 1, 2, 1) (第2、4次为颜色1的球)

(2, 3, 1, 1) (3, 2, 1, 1) (第3、4次为颜色1的球) .

情况有  $12 = \frac{4!}{2!1!1!}$ 。该事件（即“抽取的4个球中颜色为1的球有2个、颜色为2, 3的球各1个”）发生的概率为  $12p_1^2p_2p_3$ （其它情形一样处理）。欲求的概率是多少？（对颜色再排列组合即可，见下面）

# 例子

解：设 $X_1, \dots, X_n$ 是具有和下面随机变量 $X$ 相同分布的 $n$ 个独立随机变量：

$$X = \begin{cases} 1, & \text{概率为 } p_1, \\ 2, & \text{概率为 } p_2, \\ \vdots \\ r, & \text{概率为 } p_r. \end{cases}$$

# 例子

引入新的随机变量  $N_j$  如下：

$N_j$  表示  $(X_1, \dots, X_n)$  中取值为  $j$  随机变量  $X$  的个数.

每个  $N_j$  从  $\{0, 1, \dots, n\}$  中取值，但  $N_1, \dots, N_r$  不独立，因为

$$N_1 + \dots + N_r = n.$$

而事件  $\{N_1 = n_1, \dots, N_r = n_r\}$  表示在抽取的  $n$  个球中，颜色为 1 的球有  $n_1$  个，颜色为 2 的球有  $n_2$  个，颜色为 3 的球有  $n_3$  个，等等。所以，

$$P(N_1 = n_1, \dots, N_r = n_r) = \frac{n!}{n_1! \cdots n_r!} p_1^{n_1} \cdots p_r^{n_r}.$$

从而，所求概率为

$$P(A) = \sum_{\substack{n_1 + \dots + n_r = n \\ n_1 \geq 1, \dots, n_r \geq 1}} \frac{n!}{n_1! \cdots n_r!} p_1^{n_1} \cdots p_r^{n_r}. \quad \text{解毕。}$$

# 课后讨论

课后讨论题：

1 (加分题, 0.2分, 网络学堂上交) 化简下列计算

$$\sum_{\substack{n_1+n_2+n_3+n_4=15, \\ n_1 \geq 1, n_2 \geq 1, n_3 \geq 1, n_4 \geq 1}} \frac{15!}{n_1!n_2!n_3!n_4!} \left(\frac{1}{4}\right)^{15}.$$

2 计算 (答案见下面)

- 随机变量( $N_1, \dots, N_r$ )的边际分布.
- 数学期望 $E(N_j)$ 和方差 $\sigma^2(N_j)$ .

课后概念：什么是边际分布？

# 答案

答案：计算随机变量( $N_1, \dots, N_r$ )的边际分布(直接计算)：

$$P(N_1 = n_1) = \frac{n!}{n_1!(n-n_1)!} p_1^{n_1} (1-p_1)^{n-n_1}.$$

数学期望

$$\begin{aligned} E(N_j) &= \sum_{m=0}^n m P(N_j = m) \\ &= \sum_{m=1}^n m \frac{n!}{m!(n-m)!} p_j^m (1-p_j)^{n-m} = np_j. \end{aligned}$$

和方差

$$\sigma^2(N_j) = np_j(1-p_j), \quad 1 \leq j \leq r.$$

# 生成函数或母函数

设 $X$ 是随机变量，取值非负整数，概率决定如下

$$P(X = j) = a_j, \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

注意  $\sum_{j=0} a_j = 1$ 。引入函数

$$g(z) = a_0 + a_1 z + a_2 z^2 + \dots = \sum_{j=0}^{\infty} a_j z^j,$$

称此函数为数列  $\{a_j\}_{j \geq 0}$  或者随机变量  $X$  的生成函数（或母函数），变量  $z$  可取复数值。当  $|z| \leq 1$  时，级数收敛，因为

$$|g(z)| \leq \sum_{j=0}^{\infty} a_j |z|^j \leq \sum_{j=0}^{\infty} a_j = 1, \quad |z| \leq 1.$$

# 生成函数

可求导

$$g'(z) = a_1 + 2a_2z + \cdots = \sum_{n=1}^{\infty} na_n z^{n-1},$$

$$g''(z) = 2a_2 + 6a_3z \cdots = \sum_{n=2}^{\infty} n(n-1)a_n z^{n-2},$$

⋮

$$g^{(j)}(z) = \sum_{n=j}^{\infty} n(n-1) \cdots (n-j+1) a_n z^{n-j}.$$

令  $z = 0$ , 得  $g^{(j)}(0) = j! a_j$ , 或  $a_j = \frac{1}{j!} g^{(j)}(0)$ , 故从  $g$  可得  $a_j$  的值, 生成函数和分布两者一一对应。

# 生成函数

定理：取非负整数值的随机变量的概率分布由生成函数唯一决定。（证明如上，略。）

令  $z = 1$ , 得

$$g'(1) = \sum_{n=1}^{\infty} na_n = E(X),$$

$$g''(1) = \sum_{n=2}^{\infty} n(n-1)a_n = \sum_{n=0}^{\infty} n^2 a_n - \sum_{n=0}^{\infty} na_n = E(X^2) - E(X).$$

故

$$E(X) = g'(1), \quad E(X^2) = g'(1) + g''(1),$$

$$\sigma^2(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = g'(1) + g''(1) - (g'(1))^2.$$

# 生成函数

设 $Y$ 是另一个随机变量，取值非负整数，概率决定如下

$$P(Y = j) = b_j, \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

生成函数为 $h(z) = \sum_{j=0}^{\infty} b_j z^j$ 。问：若 $X$ 和 $Y$ 独立，求 $X + Y$ 的概率分布？

事实上，

$$g(z)h(z) = \left( \sum_{j=0}^{\infty} a_j z^j \right) \left( \sum_{k=0}^{\infty} b_k z^k \right) = \sum_j \sum_k a_j b_k z^{j+k}.$$

令 $g(z)h(z) = \sum_{i=0}^{\infty} c_i z^i$ 得

$$c_i = \sum_{j+k=i} a_j b_k = \sum_{j=0}^i a_j b_{i-j}.$$

# 生成函数

数列 $\{c_i\}$

$$c_i = \sum_{j=0}^i a_j b_{i-j},$$

称为两个数列 $\{a_j\}, \{b_j\}$ 的卷积(convolution)。

若 $X$ 和 $Y$ 独立，则

$$\begin{aligned} c_i &= \sum_{j=0}^i P(X=j)P(Y=i-j) \\ &= \sum_{j=0}^i P(X=j, Y=i-j) = P(X+Y=i). \end{aligned}$$

# 生成函数

另一方面,

$$\begin{aligned} P(X + Y = i) &= \sum_{j=0}^{\infty} P(X = j)P(X + Y = i|X = j) \\ &= \sum_{j=0}^{\infty} P(X = j)P(Y = i - j|X = j) \\ &= \sum_{j=0}^i P(X = j)P(Y = i - j). \end{aligned}$$

即  $P(X + Y = i) = c_i$ , 所以  $\{c_i, i \geq 0\}$  是随机变量  $X + Y$  的概率分布 (注意:  $c_i$  是  $X, Y$  的生成函数乘积中关于  $z^i$  项的系数)。

**定理:** 若随机变量  $X_1, \dots, X_n$  独立, 生成函数分别为  $g_1, \dots, g_n$ , 则其和  $X_1 + \dots + X_n$  的生成函数  $g$  为各个随机变量生成函数的乘积, 即  $g = g_1 \cdots g_n$ 。

# 生成函数

例：设Bernoulli随机变量 $X_1, \dots, X_n$ 独立，求和 $X_1 + \dots + X_n$ 的生成函数。

解：因为 $a_0 = P(X = 0) = q, a_1 = P(X = 1) = p$ ，每个随机变量 $X_1, \dots, X_n$ 的生成函数为

$$g(z) = a_0 + a_1 z = q + pz.$$

于是，和 $X_1 + \dots + X_n$ 的生成函数为

$$g(z)^n = (q + pz)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} q^{n-k} p^k z^k.$$

证毕。

# 生成函数

课堂练习题：利用上面结论，试求和  $S_n = X_1 + \cdots + X_n$  的概率分布。

# 生成函数

解：事实上，由定义

$$g(z)^n = \sum_{k=0}^{\infty} P(S_n = k)z^k = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} q^{n-k} p^k z^k.$$

所以，比较 $z^k$ 的系数，得

$$P(S_n = k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}, \quad 0 \leq k \leq n,$$

$$P(S_n = k) = 0, \quad k > n.$$

证毕。

# 生成函数

例：设等时随机变量  $T_1, \dots, T_n$  独立，求  $S_n = T_1 + \dots + T_n$  的生成函数。

解：回忆等时随机变量  $T$  的分布： $P(X=j) = q^{j-1}p, j \geq 1$ （如抛硬币，前面  $j-1$  次出现反面、第  $j$  次出现正面的概率）。每个随机变量  $X_1, \dots, X_n$  的生成函数为

$$g(z) = \sum_{j=1}^{\infty} q^{j-1} p z^j = \frac{p}{q} \sum_{j=1}^{\infty} (qz)^j = \frac{p}{q} \cdot \frac{qz}{1 - qz} = \frac{pz}{1 - qz}.$$

故和  $S_n$  的生成函数为

$$g(z)^n = \left( \frac{pz}{1 - qz} \right)^n.$$

证毕。

# 生成函数

注意，对函数 $f(x) = (1-x)^{-n}$ 进行Taylor展开，则和的生成函数为

$$g(z)^n = \left( \frac{pz}{1-qz} \right)^n = (pz)^n (1-qz)^{-n} = \sum_{k=n}^{\infty} \binom{k-1}{n-1} p^n q^{k-n} z^k.$$

所以得

$$P(S_n = n+j) = \binom{n+j-1}{n-1} p^n q^j, \quad j \geq 0.$$

意义：它表明在 $n+j$ 次投币中，“前 $n+j-1$ 次中有 $n-1$ 次出现正面、 $j$ 次出现反面、而最后一次（即第 $n+j$ 次）出现正面”这一事件（即在 $n+j$ 次投币中， $n$ 次正面出现的等时）的概率。

# 题目讲解（男孩、女孩问题）

题目： Consider families with three children. What is the probability that all are boys **given that**:

- ① the first is a boy;
- ② there is at least one boy.

求条件概率（猜一猜）。

# 题目讲解（解法一）

解法一：两个问题的样品空间相同，均为

$$\Omega = \{bbb, bbg, bgb, gbb, ggb, gbg, bgg, ggg\}$$

样品空间中每个事件发生的概率均为 $\frac{1}{8}$ 。

令 $A = \{bbb\} = \{\text{三个均是男孩}\}$ ,  $B_1 = \{\text{老大是男孩}\}$ ,  $B_2 = \{\text{至少有一个是男孩}\}$ 。欲求概率 $P(A|B_1)$ 和概率 $P(A|B_2)$ 。事实上

$$P(B_1) = P(\{bbb\}) + P(\{bbg\}) + P(\{bgb\}) + P(\{gbb\}) = 4 \times \frac{1}{8}.$$

$$P(B_2) = 1 - P(\{ggg\}) = 7 \times \frac{1}{8}.$$

所以，已知老大是男孩，三个全是男孩的概率为

$$P(A|B_1) = \frac{P(AB_1)}{P(B_1)} = \frac{P(A)}{P(B_1)} = \frac{\frac{1}{8}}{4 \times \frac{1}{8}} = \frac{1}{4}.$$

# 题目讲解

已知至少有一个是男孩，三个全是男孩的概率为

$$P(A|B_2) = \frac{P(AB_2)}{P(B_2)} = \frac{P(A)}{P(B_2)} = \frac{\frac{1}{8}}{7 \times \frac{1}{8}} = \frac{1}{7}.$$

解毕。

解法二：通过缩小样品空间，将条件概率化为无条件概率（我们将利用点数法求概率）。

(1) 已知老大是男孩，其样品空间为  $\tilde{\Omega} = \{b_{bb}, b_{bg}, b_{gb}, b_{gg}\}$ ，样品空间仅含4个点。令  $A = \{\text{三个均是男孩}\}$ ，则  $A = \{b_{bb}\}$ 。于是，

$$P(A) = \frac{1}{4}.$$

## 解法二

(2) 已知至少有一个是男孩，其样品空间为

$$\tilde{\Omega} = \{bbb, bbg, bgb, gbb, ggb, gbg, bgg\},$$

样品空间含7个点。令 $B = \{\text{三个均是男孩}\}$ ，则 $B = \{bbb\}$ 。于是，

$$P(B) = \frac{1}{7}.$$

解毕。

## 题目讲解（第158页第5题）

题目（课堂讨论）：考虑有三个孩子的家庭，生男生女概率一样。

- (1) 随机选取一个家庭，发现老大是男孩，问另两个孩子是女孩的概率？（猜一猜）
- (2) 从一个家庭随机选取一个孩子（不一定是老大），发现是男孩，问另两个孩子是女孩的概率？（猜一猜）

关键点：如何确定样品空间。

注意：第1问是孩子确定、家庭随机（有很多这样的家庭）；而  
第2问是家庭确定、孩子随机（有3个孩子）。

# 答案

解：(1). 样品空间为

$$\Omega = \{bbb, bbg, bgb, gbb, ggb, gbg, bgg, ggg\}$$

样品空间中每个事件发生的概率均为 $\frac{1}{8}$ 。令 $A = \{\text{老大是男孩}\}$ ,  
 $B = \{\text{另两个孩子是女孩}\}$ 。欲求 $P(B|A)$ ? 事实上

$$P(A) = P(\{bbb\}) + P(\{bbg\}) + P(\{bgb\}) + P(\{gbb\}) = 4 \times \frac{1}{8}.$$

$$P(AB) = P(\{bgg\}) = \frac{1}{8}.$$

所以，已知老大是男孩，另外两个是女孩的概率为

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{\frac{1}{8}}{4 \times \frac{1}{8}} = \frac{1}{4}.$$

# 答案

解：(2). 此时选取的男孩不一定是老大，与前一问不一样。但可以从选取的男孩出发（利用Poisson关于序列抽样思想），然后考虑其它两个孩子的可能情形，样品空间为

$$\tilde{\Omega} = \{b_{bb}, b_{bg}, b_{gb}, b_{gg}\}$$

该样本空间的总点数为4，其中另外两个是女孩的情形为 $b_{gg}$ ，只有一种情形。所以，已知选取的是男孩，另外两个是女孩的概率为

$$P(\{b_{gg}\}) = \frac{1}{4}. \text{ 解毕。}$$

注意：第(2)小问的样品空间不是

$$\tilde{\Omega} = \{bbb, bbg, bgb, gbb, ggb, gbg, bgg\}$$

(它是“已知至少有一个男孩”的样品空间，不是“有一个男孩”的样品空间)

## 题目讲解（第158页第7题）

**题目（课堂讨论）：**考虑有三个孩子的家庭，生男生女概率一样，抽样是从这种家庭的孩子中随机选取**2**个小孩。若2个孩子均是女孩，问另一个孩子是男孩的概率？（猜一猜）

# 答案

解：样品空间为

$$\tilde{\Omega} = \{gg_b, gg_g\}$$

该样本空间的总点数为2，其中另外一个是男孩的情形为 $gg_b$ ，只有一种情形。故所求概率为

$$P(\{gg_b\}) = \frac{1}{2}.$$

解毕。

思考题：为什么样品空间不能写成

$$\Omega = \{ggb, \textcolor{red}{gbg}, \textcolor{red}{bgg}, ggg\}$$

（事实上，该空间表示“已知至少有两个是女孩”，和“2个孩子（同时）均是女孩”的情况不同）

## 题目讲解（独立性问题, P.159. 16题）

题目：设  $A_j, 1 \leq j \leq 5$  独立，则

- (1)  $(A_1 \cup A_2)A_3, A_4^c \cup A_5^c$  独立；(2)  $A_1 \cap A_2, A_3 \cap A_4, A_5^c$  独立。

关键思想：(1) 在独立性中只有交运算，故尽量处理交运算为宜；(2) 充分运用补运算，以及事实： $A, B$  独立，当且仅当  $A, B^c$  独立、或者  $A^c, B$  独立、或者  $A^c, B^c$  独立（为什么？）

解答：(1) 只需证明  $(A_1 \cup A_2)A_3$  与  $A_4A_5$  独立（为什么？）。事实上

$$\begin{aligned} P((A_1 \cup A_2)A_3 \cap A_4A_5) &= P((A_1 \cup A_2)A_3A_4A_5) \\ &= P(A_1A_3A_4A_5 \cup A_2A_3A_4A_5) \\ &= P(A_1A_3A_4A_5) + P(A_2A_3A_4A_5) - P(A_1A_2A_3A_4A_5) \end{aligned}$$

## 题目讲解（独立性问题, P.159. 16题）

利用独立性，我们有

$$\begin{aligned}P((A_1 \cup A_2)A_3 \cap A_4A_5) &= P(A_1A_3A_4A_5) + P(A_2A_3A_4A_5) \\&\quad - P(A_1A_2A_3A_4A_5) \\&= P(A_4)P(A_5)\{P(A_3)[P(A_1) + P(A_2) - P(A_1A_2)]\} \\&= P(A_4A_5) \cdot P((A_1 \cup A_2)A_3).\end{aligned}$$

2 只需证  $A_1 \cap A_2, A_3 \cap A_4, A_5$  独立（为什么？），即需证四种交集的概率等于概率相乘（略）。证毕。

## 题目讲解（老虎机问题, P.159. 17题）

题目：赌场有三种数目相同的老虎机，赔率分别为 $\frac{1}{3}, \frac{1}{2}, \frac{2}{3}$ 。已知一个老虎机在四局中陪了两局，问它再次赔付的概率是多少？

解：利用“分割征服”公式。符号：设 $U_1, U_2, U_3$ “分别表示三种老虎机”，  
 $A$ “四局中赔了两局”， $B$ “第五局赔付”。

- 由于三种老虎机数目相同，选取均等，

故 $P(U_1) = P(U_2) = P(U_3) = 1/3$ 。

- 计算知 $P(A|U_1) = \binom{4}{2} \cdot \left(\frac{1}{3}\right)^2 \cdot \left(\frac{2}{3}\right)^2 = \frac{8}{27}$ （为什么）。同理，

$$P(A|U_2) = \binom{4}{2} \cdot \left(\frac{1}{2}\right)^4 = \frac{3}{8}, \text{ 以及 } P(A|U_3) = \binom{4}{2} \cdot \left(\frac{2}{3}\right)^2 \cdot \left(\frac{1}{3}\right)^2 = \frac{8}{27}.$$

- 计算 $P(A)$ 如下：

$$P(A) = P(U_1)P(A|U_1) + P(U_2)P(A|U_2) + P(U_3)P(A|U_3) = \frac{209}{648}.$$

## 题目讲解（老虎机问题, P.159. 17题）（续）

- 于是,

$$P(U_1|A) = \frac{P(AU_1)}{P(A)} = \frac{P(U_1)P(A|U_1)}{P(A)} = \frac{1/3 \times 8/27}{209/648} = \frac{64}{209},$$

$$P(U_2|A) = \frac{P(AU_2)}{P(A)} = \frac{P(U_2)P(A|U_2)}{P(A)} = \frac{81}{209},$$

$$P(U_3|A) = \frac{P(AU_3)}{P(A)} = \frac{P(U_3)P(A|U_3)}{P(A)} = \frac{64}{209}.$$

- 由题意可知,

$$P((B|A)|(U_1|A)) = \frac{1}{3}, P((B|A)|(U_2|A)) = \frac{1}{2}, P((B|A)|(U_3|A)) = \frac{2}{3}.$$

- 故所求概率为

$$P(B|A) = P(U_1|A) \cdot P((B|A)|(U_1|A)) + P(U_2|A) \cdot P((B|A)|(U_2|A))$$

$$+ P(U_3|A) \cdot P((B|A)|(U_3|A)) = \frac{64}{209} \cdot \frac{1}{3} + \frac{81}{209} \cdot \frac{1}{2} + \frac{64}{209} \cdot \frac{2}{3} = \frac{1}{2}. \blacksquare$$

# 作业

第7周作业(钟开来书):

P. 197-200: 第18, 20, 21, 22, 23, 24题,  
第29, 33, 37, 38题.

预习内容: Bernoulli、二次项、Poisson分布等