

# 姜晓千 2023 年强化班笔记

## 数学笔记

Weary Bird

2025 年 7 月 4 日

# 相见欢 · 林花谢了春红

林花谢了春红，太匆匆。无奈朝来寒雨晚来风。胭脂泪，相留醉，几时重。自是人生长恨水长东。

2025 年 7 月 4 日

# 目录

<b>第一章 事件与概率论</b>	<b>1</b>
1.1 事件的关系、运算与概率的性质 . . . . .	1
1.2 三大概型的计算 . . . . .	3
1.3 三大概率公式的计算 . . . . .	4
1.4 事件独立的判定 . . . . .	6
<b>第二章 一维随机变量</b>	<b>8</b>
2.1 分布函数的判定与计算 . . . . .	8
2.2 概率密度的判定与计算 . . . . .	10
2.3 关于八大分布 . . . . .	12
2.4 求一维连续型随机变量函数的分布 . . . . .	17
<b>第三章 二维随机变量</b>	<b>20</b>
3.1 联合分布函数的计算 . . . . .	20
3.2 二维离散型随机变量分布的计算 . . . . .	21
3.3 二维连续型随机变量分布的计算 . . . . .	22
3.4 关于二维正态分布 . . . . .	25
3.5 求二维离散型随机变量函数的分布 . . . . .	28
3.6 求二维连续型随机变量函数的分布 . . . . .	29
3.7 求一离散一连续随机变量函数的分布 . . . . .	32
<b>第四章 数字特征</b>	<b>34</b>
4.1 期望与方差的计算 . . . . .	34
4.2 协方差的计算 . . . . .	39

4.3	相关系数的计算 . . . . .	41
4.4	相关与独立的判定 . . . . .	42
<b>第五章</b>	<b>大数定律与中心极限定理</b>	<b>45</b>
<b>第六章</b>	<b>统计初步</b>	<b>47</b>
6.1	求统计量的抽样分布 . . . . .	47
6.2	求统计量的数字特征 . . . . .	49
<b>第七章</b>	<b>参数估计</b>	<b>50</b>
7.1	求矩估计与最大似然估计 . . . . .	50
7.2	估计量的评价标准 . . . . .	52
7.3	区间估计与假设检验 . . . . .	54
<b>第八章</b>	<b>补充知识-概率论</b>	<b>55</b>
8.1	配对问题 . . . . .	55
8.2	几个概率的不等式 . . . . .	56
8.3	轮流射击模型 . . . . .	57
8.4	补充: 随机变量的矩 . . . . .	58

# 第一章 事件与概率论

## 1.1 事件的关系、运算与概率的性质

1. 事件: 样本点的集合
2. 事件的关系 (3+1): 包含, 互斥, 对立 + 独立
3. 事件的运算 (3 个): 交, 并, 补

**Remark.** (事件的运算律)

- (1) 交换律  $A \cup B = B \cup A, AB = BA$
- (2) 结合律  $A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C, A(BC) = (AB)C$
- (3) 分配律  $A \cup (BC) = (A \cup B)(A \cup C), A(B \cup C) = (AB) \cup (AC)$
- (4) 摩根律  $\overline{A \cup B} = \bar{A}\bar{B}, \overline{AB} = \bar{A} \cup \bar{B}$
- (5) 吸收律  $A \cup (AB) = A, A(A \cup B) = A$

1. 设  $A, B$  为随机事件, 且  $P(A) = P(B) = \frac{1}{2}, P(A \cup B) = 1$ , 则

$$(A) A \cup B = \Omega \quad (B) AB = \emptyset \quad (C) P(\bar{A} \cup \bar{B}) = 1 \quad (D) P(A - B) = 0$$

**Solution.** 由加法公式  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) \implies P(AB) = 0$

注意由概率并不能推断事件, 所以 (A)(B) 均不正确

对于 (C) 选项  $P(\bar{A} \cup \bar{B}) = 1 - P(AB) = 1$  正确

对于 (D) 选项, 由减法公式  $P(A - B) = P(A) - P(AB) = \frac{1}{2}$

□

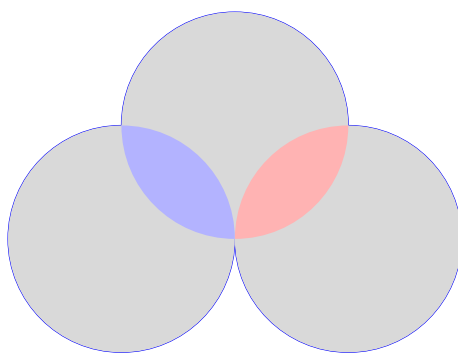
## 总结

- (1) 必然事件发生的概率为 1, 但概率为一的事件不一定是必然事件  
 (2) 不可能事件发生的概率为 0, 但概率为零的事件不一定是不可能事件  
 这两个结论考虑**连续型随机变量**即可

2. (2020, 数一、三) 设  $A, B, C$  为随机事件, 且  $P(A) = P(B) = P(C) = \frac{1}{4}, P(AB) = 0, P(AC) = P(BC) = \frac{1}{12}$ , 则  $A, B, C$  只有一个事件发生的概率为

(A)  $\frac{3}{4}$  (B)  $\frac{2}{3}$  (C)  $\frac{1}{2}$  (D)  $\frac{5}{12}$

**Solution.** 这种题一般考虑 Venn 图, 比用公式展开简单很多



则只有一个事件发生的概率为  $(\frac{1}{4} - \frac{1}{12}) \times 2 + \frac{1}{4} - 2 \times \frac{1}{12} = \frac{5}{12}$  □

3. 设随机事件  $A, B$  满足  $AB = \bar{A}\bar{B}$ , 且  $0 < P(A) < 1, 0 < P(B) < 1$ , 则  $P(A|\bar{B}) + P(B|\bar{A}) = \underline{\hspace{2cm}}$

**Solution.** 根据结论, 有  $A, B$  互斥, 则  $P(A|\bar{B}) = P(B|\bar{A}) = 1$  □

**Corollary 1.1.1.** 若  $AB = \bar{A}\bar{B}$ , 则  $A, B$  必然对立

**Proof.**

$$\begin{aligned}
 AB &= \bar{A}\bar{B} \\
 \iff AB \cup \bar{A}\bar{B} &= \bar{A}\bar{B} \cup \bar{A}B \\
 \iff (A \cup \bar{A})B &= \bar{A}(\bar{B} \cup B) \\
 \iff B &= \bar{A}
 \end{aligned}$$

□

4. 设随机事件  $A, B, C$  两两独立, 满足  $ABC = \emptyset$ , 且  $P(A) = P(B) = P(C)$ ,  $A, B, C$  至少有一个发生的概率为  $\frac{9}{16}$ , 则  $P(A) =$

**Solution.** 由题意有  $P(A \cup B \cup C) = \frac{9}{16}$ , 由加法公式与独立性有

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A)P(B) - P(A)P(C) - P(B)P(C) + P(A)P(B)P(C)$$

由  $P(A) = P(B) = P(C)$ , 上式化为  $3P(A) - 3P(A)^2 = \frac{9}{16} \implies P(A) = \frac{1}{4}$  或  $P(A) = \frac{3}{4}$ , 显然  $P(A) \neq \frac{3}{4} > P(A \cup B \cup C)$ , 故  $P(A) = \frac{1}{4}$   $\square$

5. 设  $A, B$  为随机事件, 且  $P(A) = \frac{2}{3}, P(B) = \frac{1}{2}$ , 则  $P(A|B) + P(B|A)$  的最大值为 \_\_\_\_\_, 最小值为 \_\_\_\_\_.

**Solution.** 关于概率的不等式基于如下事实, 对于任意一个概率其值均位于  $[0, 1]$  之间, 事件  $AB$  的和事件不可能小于单独  $A, B$  发生概率之和, 事件  $AB$  的积事件不可能大于任意一个事件单独发生的概率.

$$P(A) + P(B) - 1 \leq P(AB) \leq \min(P(A), P(B)) \leq P(A) + P(B) \leq P(A \cup B)$$

$\square$

## 1.2 三大概型的计算

**Remark.** 三大概率模型

经典概型 – 有限个等可能的样本点, 排列组合问题

几何概型 – 使用几何参数度量概率, 比如说长度, 面积, 体积等

伯努利概型 – 独立重复试验每次成功的概率为  $p$ , 不成功的概率为  $(1 - p)$

6. (2016, 数三) 设袋中有红、白、黑球各 1 个, 从中有放回地取球, 每次取 1 个, 直到三种颜色的球都取到为止, 则取球次数恰好为 4 的概率为

**Solution.** (古典概型)

$$\frac{\binom{3}{1} \binom{2}{1} \binom{2}{3}}{3^4} = \frac{2}{9}$$

首先从 3 个颜色中选择一个为第四次抽的颜色, 再从剩下两个颜色中选择一个为出现两次的颜色, 在选择该颜色抽出的次序.  $\square$

7. 在区间  $(0, a)$  中随机地取两个数, 则两数之积小于  $\frac{a^2}{4}$  的概率为

**Solution.** (几何概型)

$$\frac{\frac{a}{4} \cdot a + \int_{\frac{a}{4}}^a \frac{a^2}{4x} dx}{a^2} = \frac{1}{4} + \frac{1}{2} \ln 2$$

□

8. 设独立重复的试验每次成功的概率为  $p$ , 则第 5 次成功之前至多 2 次失败的概率为

**Solution.** 失败零次  $-p^5$ , 失败一次  $-\binom{1}{5}p^4(1-p)p$ , 失败两次  $-\binom{2}{6}p^4(1-p)^2p$

故第 5 次成功之前至多 2 次失败的概率为

$$p^5 + \binom{1}{5}p^4(1-p)p + \binom{2}{6}p^4(1-p)^2p$$

□

### 1.3 三大概率公式的计算

**Remark.** 三大概率公式

条件概率公式  $P(A | B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$

推论  $P(AB) = P(B)P(A | B)$ ,  $P(A_1 A_2 \dots A_n) = P(A_1)P(A_2 | P(A_1))P(A_3 | P(A_1 A_2)) \dots$

全概率公式  $P(A) = \sum_{i=1}^n P(AB_i) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A | B_i)$

贝叶斯公式  $P(B_j | A) = \frac{P(B_j)P(A|B_j)}{\sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)}$

若称  $P(B_j)$  为  $B_j$  的先验概率, 称  $P(B_j | A)$  为  $B_j$  的后验概率. 则贝叶斯公式专门用于计算后验概率的公式.

9. 设  $A, B$  为随机事件, 且  $P(A \cup B) = 0.6, P(B | \bar{A}) = 0.2$ , 则  $P(A) = \underline{\hspace{2cm}}$

**Solution.**

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) = 0.6, P(B | \bar{A}) = \frac{P(B) - P(AB)}{1 - P(A)} = 0.2$$

联立有

$$\frac{0.6 - P(A)}{1 - P(A)} = 0.2$$

, 则  $P(A) = 0.5$

□



10. (2018, 数一) 设随机事件  $A$  与  $B$  相互独立,  $A$  与  $C$  相互独立, 满足  $BC = \emptyset$ , 且

$$P(A) = P(B) = \frac{1}{2}, \quad P(AC|AB \cup C) = \frac{1}{4},$$

则  $P(C) =$ \_\_\_\_\_.

*Solution.*

$$\begin{aligned} P(AC|AB \cup C) &= \frac{P(AC)}{P(AB \cup C)} \\ &= \frac{P(A)P(C)}{P(AB) + P(C)} \\ &= \frac{\frac{1}{2}P(C)}{\frac{1}{4} + P(C)} = \frac{1}{4} \end{aligned}$$

则  $P(C) = \frac{1}{4}$

□

11. (2003, 数一) 设甲、乙两箱装有同种产品, 其中甲箱装有 3 件合格品和 3 件次品, 乙箱装有 3 件合格品。从甲箱中任取 3 件产品放入乙箱,

- (1) 求乙箱中次品件数  $X$  的数学期望;
- (2) 求从乙箱中任取一件产品是次品的概率.

*Solution.* (作为小题来考还可以)

方法一: 用概率

- (1) 对于数字特征的题目, 先求概率分布再说, 由于  $P(X = k) = \frac{C_3^k C_3^{3-k}}{C_6^3}$

$X$	0	1	2	3
$P(x)$	$\frac{1}{20}$	$\frac{9}{20}$	$\frac{9}{20}$	$\frac{1}{20}$

则所求数学期望  $EX = \frac{9}{20} + 2 \times \frac{9}{20} + \frac{3}{20} = \frac{3}{2}$

(2)

$$\begin{aligned} P(A) &= \sum_{k=0}^3 P(X = k)P(A | x = k) \\ &= \frac{1}{20} \times 0 + \frac{9}{20} \times \frac{1}{6} + \frac{9}{20} \times \frac{2}{6} + \frac{1}{20} \times \frac{3}{6} \\ &= \frac{1}{4} \end{aligned}$$

方法二: 超几何分布

(1)  $X \sim H(N, M, n), N = 6, M = 3, n = 3$ , 则  $EX = \frac{nM}{N} = \frac{3}{2}$

(2)

$$\begin{aligned}
 P(A) &= \sum_{k=0}^3 P(X = k)P(A | x = k) \\
 &= \sum_{k=0}^3 P(X = k)\frac{k}{6} \\
 &= \frac{1}{6} \sum_{k=0}^3 P(X = k)k \\
 &= \frac{1}{6} EX \\
 &= \frac{1}{2}
 \end{aligned}$$

□

## 1.4 事件独立的判定

**Remark.** (事件独立的充要条件)

$$P(AB) = P(A)P(B)$$

$$\iff P(A | B) = P(A)$$

$$\iff P(A | \bar{B}) = P(A) \iff P(A | B) = P(A | \bar{B}) \quad (0 < P(B) < 1)$$

$$\iff A \text{ 与 } \bar{B}, \text{ 或 } \bar{A} \text{ 与 } B, \text{ 或 } \bar{A} \text{ 与 } \bar{B} \text{ 相互独立}$$

$$\iff P(A | B) + P(\bar{A} | \bar{B}) = 1, \quad 0 < P(B) < 1$$

12. 设  $A, B$  为随机事件, 且  $0 < P(A) < 1$ , 则

- (A) 若  $A \supset B$ , 则  $A, B$  一定不相互独立
- (B) 若  $B \supset A$ , 则  $A, B$  一定不相互独立
- (C) 若  $AB = \emptyset$ , 则  $A, B$  一定不相互独立
- (D) 若  $A = \bar{B}$ , 则  $A, B$  一定不相互独立

**Solution.** (A)(B)(C) 考虑  $\emptyset$  则都不对

(D) 由于  $A$  不是必然事件, 则  $B$  不是不可能事件, 则  $0 < P(A) < 1, 0 < P(B) < 1$ , 根据下面的总结  $A, B$  一定不独立  $\square$

### 总结

(1) 概率为 0 或 1 的事件与任意事件独立

特别的, 不可能事件与必然事件与任意事件独立

(2) 设  $0 < P(A) < 1, 0 < P(B) < 1$ ,

$A, B$  互不相容, 则  $A, B$  一定不独立

$A, B$  独立, 则  $A, B$  一定不互不相容

13. 设  $A, B, C$  为随机事件,  $A$  与  $B$  相互独立, 且  $P(C) = 0$ , 则  $\bar{A}, \bar{B}, \bar{C}$

(A) 相互独立 (B) 两两独立, 但不一定相互独立

(C) 不一定两两独立 (D) 一定不两两独立

**Solution.** 由  $P(C) = 0$  知  $A, B, C$  相互独立, 则  $\bar{A}\bar{B}\bar{C}$  也相互独立.  $\square$

### 两两独立与相互独立

$$\text{相互独立} \left\{ \begin{array}{l} P(AB) = P(A)P(B) \\ P(AC) = P(A)P(C) \\ P(BC) = P(B)P(C) \\ P(ABC) = P(A)P(B)P(C) \end{array} \right\} \quad \text{两两独立}$$

## 第二章 一维随机变量

### 2.1 分布函数的判定与计算

**Remark.** (分布函数的性质)

(1)  $0 \leq F(x) \leq 1, -\infty < x < +\infty, F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$

(2) (单调不减) 当  $x_1 < x_2$  时,  $F(x_1) \leq F(x_2)$

(3) (右连续)  $F(x+0) = F(x)$

上面三个性质为分布函数的定义, 只要满足上述性质的函数一定是某一个概率分布的分布函数

(4)  $P\{a < X \leq b\} = F(b) - F(a)$

(5)  $P\{X < x\} = F(x-0), P\{X = x\} = F(x) - F(x-0)$

$$P\{a \leq x \leq b\} = P\{x \leq b\} - P\{x < a\} = F(b) - F(a-0)$$

$$P\{a < x < b\} = P\{x < b\} - P\{x \leq a\} = F(b-0) - F(a)$$

1. 设随机变量  $X$  的分布函数为  $F(x)$ ,  $a, b$  为任意常数, 则下列一定不是分布函数的是

(A)  $F(ax+b)$  (B)  $F(ax^2+b)$  (C)  $F(ax^3+b)$  (D)  $1-F(-x)$

#### 总结

对于  $F(ax+b), F(ax^3+b), \dots$  只要  $a > 0$  则这些函数都是分布函数

对于  $F(a^2x+b), F(a^4+b), \dots$  都一定不是分布函数

对于  $G(x) = 1 - F(-x)$

若  $X$  是连续性随机变量则是, 否则不是 ( $F(x)$  不满足左连续, 则  $G(x)$  不满足右连续)

2. 设随机变量  $X$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 1 - |x|, & |x| < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

则  $X$  的分布函数  $F(x) = \underline{\hspace{2cm}}$ ,  $P\{-2 < X < \frac{1}{4}\} = \underline{\hspace{2cm}}$ .

*Solution.*

(方法一 变限积分)

$$f(x) = \begin{cases} 1 + x, & -1 < x < 0 \\ 1 - x, & 0 \leq x < 1 \\ 0, & \text{其他情况} \end{cases}$$

根据  $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt$ , 有

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq -1 \\ \int_{-1}^x (1+t) dt, & -1 < x < 0 \\ \int_{-1}^0 (1+t) dt + \int_0^x (1-t) dt, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0, & x \leq -1 \\ x + \frac{x^2}{2} + \frac{1}{2}, & -1 < x < 0 \\ x - \frac{x^2}{2} + \frac{1}{2}, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

$$\begin{aligned} P\{-2 < X < \frac{1}{4}\} &= F(\frac{1}{4}) - F(-2) \\ &= \int_{-2}^{\frac{1}{4}} f(x) dx \\ &= \frac{23}{32} \end{aligned}$$

(方法二定积分)

$$\int f(x)dx = \begin{cases} C_1, & x < -1 \\ x + \frac{x^2}{2} + C_2, & -1 \leq x < 0 \\ x - \frac{x^2}{2} + C_3, & 0 \leq x < 1 \\ C_4, & x \geq 1 \end{cases}$$

由分布函数的定义

$$\begin{cases} 0, & x \leq -1 \\ x + \frac{x^2}{2} + \frac{1}{2}, & -1 < x < 0 \\ x - \frac{x^2}{2} + \frac{1}{2}, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

□

## 2.2 概率密度的判定与计算

**Remark.** (概率密度的性质)

(1)  $f(x) \geq 0, -\infty < x < \infty$

(2)  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$

上面两条性质为概率密度的定义, 任何满足上面的函数都是某个概率的概率密度函数

(3)  $P\{a < X \leq b\} = \int_a^b f(x)dx$

推广  $P\{a < X \leq b\} = P\{a \leq X \leq b\} = P\{a \leq X < b\} = P\{a < X < b\} = \int_a^b f(x)dx$

(4) 在  $f(x)$  连续点处有  $F'(x) = f(x)$

3. 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x)$ , 则下列必为概率密度的是

(A)  $f(-x+1)$  (B)  $f(2x-1)$  (C)  $f(-2x+1)$  (D)  $f\left(\frac{1}{2}x-1\right)$

**Solution.** 由于  $f(x)$  已经满足非负性, 故选项的非负性都不需要考虑, 只需要考虑正则性就可以.

(A)  $\int_{-\infty}^{+\infty} f(-x+1)dx = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u)du = 1$

$$(B) \int_{-\infty}^{+\infty} f(2x-1)dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} f(u)du = \frac{1}{2}$$

$$(C) \int_{-\infty}^{+\infty} f(-2x+1)dx = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} f(u)du = \frac{1}{2}$$

$$(D) \int_{-\infty}^{+\infty} f\left(\frac{1}{2}-1\right)dx = 2 \int_{-\infty}^{+\infty} f(u)du = 2$$

□

## 总结

 $f(ax+b)$  为概率密度  $\iff |a|=1$ 

4. (2011, 数一、三) 设  $F_1(x), F_2(x)$  为分布函数, 对应的概率密度  $f_1(x), f_2(x)$  为连续函数, 则下列必为概率密度的是

$$(A) f_1(x)f_2(x) \quad (B) 2f_2(x)F_1(x) \quad (C) f_1(x)F_2(x) \quad (D) f_1(x)F_2(x) + f_2(x)F_1(x)$$

## 总结

## (1) 线性组合

 $af_1(x) + bf_2(x), a > 0, b > 0$  为概率密度  $\iff a + b = 1$ 
 $aF_1(x) + bF_2(x), a > 0, b > 0$  为分布函数  $\iff a + b = 1$ 

## (2) 乘积

 $F_1F_2$  一定是分布函数

 $f_1f_2$  不一定是概率论密度

## (3) 混搭

 $f_1F_2 + f_2F_1, 2f_1F_1, 2f_2F_2$  是概率密度, 其余都不是.

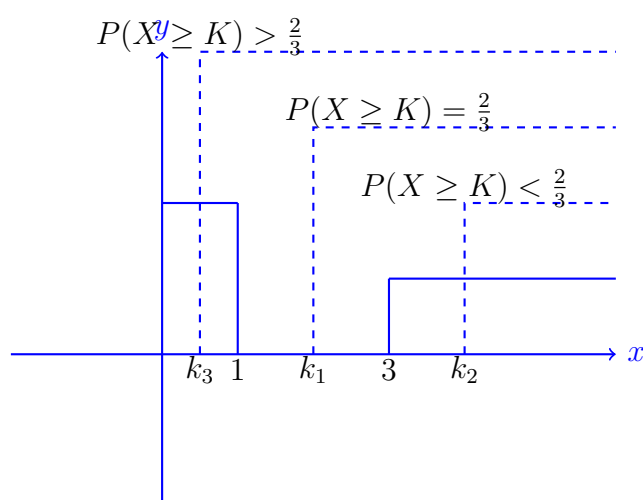
5. (2000, 三) 设随机变量  $X$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{3}, & x \in [0, 1] \\ \frac{2}{9}, & x \in [3, 6] \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

若  $P\{X \geq k\} = \frac{2}{3}$ , 则  $k$  的取值范围是 \_\_\_\_\_.

**Solution.** 如图所示, 当且仅当  $1 \leq k \leq 3$  时候  $P(X \geq k) = \frac{2}{3}$

□



## 2.3 关于八大分布

**Remark.** (八大分布的概率分布与数字特征)

(1) 0-1 分布,  $X \sim B(1, p)$   $\begin{array}{c|cc} X & 0 & 1 \\ \hline P & 1-p & p \end{array}$ ,  $EX = p$ ,  $DX = p(1-p)$

(2) 二项分布,  $X \sim B(n, p)$

$$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, k = 0, 1, \dots, n, EX = np, DX = np(1-p)$$

(3) 泊松分布,  $X \sim P(\lambda)$

$$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, \dots, EX = \lambda, DX = \lambda$$

(4) 几何分布,  $X \sim G(p)$

$$P\{X = k\} = p(1-p)^{k-1}, k = 1, 2, \dots, EX = \frac{1}{p}, DX = \frac{1-p}{p^2}$$



(5) 超几何分布,  $X \sim H(N, M, n)$

$$P = \{X = k\} = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n}, k = 0, 1, \dots, \min(n, M), EX = \frac{nM}{N}$$

(6) 均匀分布  $X \sim U(a, b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}, F(x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b \\ 1, & x \geq b \end{cases}, EX = \frac{a+b}{2}, DX = \frac{(b-a)^2}{12}$$

(7) 指数分布  $X \sim E(\lambda)$

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, \lambda > 0, F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, EX = \frac{1}{\lambda}, DX = \frac{1}{\lambda^2}$$

(8) 一般正态分布  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $EX = \mu, DX = \sigma^2$

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, F(\mu) = \frac{1}{2}, F(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$$

$$\text{标准正态分布 } X \sim N(0, 1) \varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}, \Phi(0) = \frac{1}{2}, \Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$

正态分布的标准化若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ .

#### 拓展-负二项分布

在一系列独立重复的伯努利试验 (每次试验只有“成功”或“失败”两种结果, 成功概率为  $p$ ) 中, 达到  $r$  次成功所需的试验总次数  $X$  服从负二项分布。

$$P(X = k) = \binom{k-1}{r-1} p^r (1-p)^{k-r}, \quad k = r, r+1, r+2, \dots, \quad EX = \frac{r}{p}, \quad DX = \frac{r(1-p)}{p^2}$$

6. 设随机变量  $X$  的概率分布为  $P\{X = k\} = C \frac{\lambda^k}{k!}, k = 1, 2, \dots$ , 则  $C =$ \_\_\_\_\_.

**Solution.**

(方法一: 级数) 由概率的规范性可知  $\sum_{k=1}^{\infty} C \frac{\lambda^k}{k!} = 1$ , 由于  $e^x = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{x^i}{i!}$ , 故  $C(e^\lambda - 1) = 1$ , 故  $C = \frac{1}{e^\lambda - 1}$

(方法二: 泊松分布) 考虑泊松分布  $P\{X = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k = 0, 1, \dots$  □

7. 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = A e^{-\frac{x^2}{2} + Bx}$ , 且  $EX = DX$ , 则  $A =$ \_\_\_\_,  $B =$ \_\_\_\_\_.

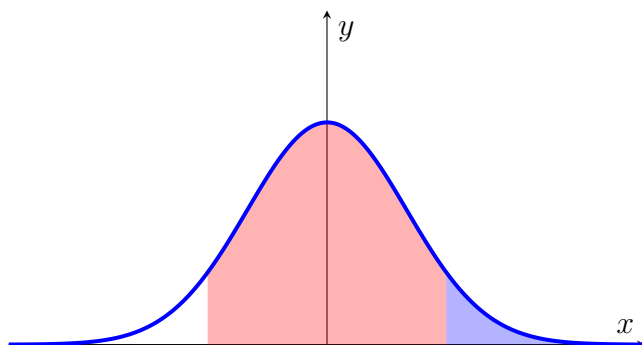
**Solution.**  $f(x) = A e^{\frac{B^2}{2}} e^{-\frac{(x-B)^2}{2}} \sim N(1, B^2)$ , 又  $D(x) = E(x)$  故  $B^2 = 1$ , 对比正态分布的概率密度函数有  $A e^{\frac{B^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$  故  $A = \frac{e^{-\frac{1}{2}}}{\sqrt{2\pi}}$  □

## 总结

形如  $f(x) = Ae^{ax^2+bx+c}$ ,  $a < 0$  一定可以化成某一个正态分布的概率密度.

8. (2004, 数一、三) 设随机变量  $X \sim N(0, 1)$ , 对给定的  $\alpha (0 < \alpha < 1)$ , 数  $u_\alpha$  满足  $P\{X > u_\alpha\} = \alpha$ . 若  $P\{|X| < x\} = \alpha$ , 则  $x$  等于

(A)  $u_{\frac{\alpha}{2}}$  (B)  $u_{1-\frac{\alpha}{2}}$  (C)  $u_{\frac{1-\alpha}{2}}$  (D)  $u_{1-\alpha}$



**Solution.** 如图所示,  $x$  右侧的面积为  $\frac{1-\alpha}{2}$  故  $x$  是  $\frac{1-\alpha}{2}$  上侧分位点

□

9. 设随机变量  $X \sim N(2, \sigma^2)$ , 且  $P\{2 < X < 4\} = 0.3$ , 则  $P\{X < 0\} = \underline{\hspace{2cm}}$ .

**Solution.** 正态分布的基本套路就是遇事不决标准化  $P\{2 < X < 4\} = P\{0 < \frac{X-2}{\sigma} < \frac{2}{\sigma}\} = 0.3$ , 故  $P\{X < 0\} = P\{\frac{X-2}{\sigma} < \frac{-2}{\sigma}\} = \frac{1}{2} - 0.3 = 0.2$

□

10. 设随机变量  $X \sim N(\mu, \sigma^2) (\mu < 0)$ ,  $F(x)$  为其分布函数,  $a$  为任意常数, 则

(A)  $F(a) + F(-a) > 1$  (B)  $F(a) + F(-a) = 1$   
 (C)  $F(a) + F(-a) < 1$  (D)  $F(\mu + a) + F(\mu - a) = \frac{1}{2}$

**Solution.** 这道题是比较隐晦的考察了正态分布的对称性, 具体直接看总结. 但要注意先标准化再套结论!

□

$$\Phi(a) + \Phi(b) = \begin{cases} 1, & a + b = 1 \\ < 1, & a + b < 1 \\ > 1, & a + b > 1 \end{cases}$$

11. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立, 均服从参数为 1 的指数分布, 则  $P\{1 < \max\{X, Y\} < 2\} = \underline{\hspace{2cm}}$ .

*Solution.*

$$\begin{aligned}
 P\{1 < \max\{X, Y\} < 2\} &= P\{\max\{X, Y\} < 2\} - P\{\max\{X, Y\} \leq 1\} \\
 &= P\{X < 2, Y < 2\} - P\{X \leq 1, Y \leq 1\} \\
 &\stackrel{\text{由独立性}}{=} P\{X < 2\}P\{Y < 2\} - P\{X \leq 1\}P\{Y \leq 1\} \\
 &= (1 - e^{-2})^2 - (1 - e^{-1})^2
 \end{aligned}$$

□

12. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立, 均服从区间  $[0, 3]$  上的均匀分布, 则  $P\{1 < \min\{X, Y\} < 2\} = \underline{\hspace{2cm}}$ .

*Solution.*

$$\begin{aligned}
 P\{1 < \min\{X, Y\} < 2\} &= P\{\min\{X, Y\} > 1\} - P\{\min\{X, Y\} \geq 2\} \\
 &= P\{X > 1\}P\{Y > 1\} - P\{X \geq 2\}P\{Y \geq 2\} \\
 &= \frac{1}{3}
 \end{aligned}$$

□

### 总结

对于  $\min$  和  $\max$  问题基本按照如下思路:

$$\begin{aligned}
 &P\{a < \min(X_1, X_2, \dots, X_n) < b\} \\
 &= P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) > a\} - P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \geq b\} \\
 &P\{a < \max(X_1, X_2, \dots, X_n) < b\} \\
 &= P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) < b\} - P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq a\}
 \end{aligned}$$

13. (2013, 数一) 设随机变量  $Y \sim E(1), a > 0$ , 则  $P\{Y \leq a + 1 | Y > a\} = \underline{\hspace{2cm}}$ .

**Solution.** 由指数分布的无记忆性, 有  $P\{Y \leq a+1 | Y > a\} = P\{0 < Y < 1\} = \int_0^1 e^{-x} dx = 1 - e^{-1}$   $\square$

14. 设随机变量  $X \sim G(p)$ ,  $m, n$  为正整数, 则  $P\{X > m+n | X > m\}$

- (A) 与  $m$  无关, 与  $n$  有关, 且随  $n$  的增大而减少
- (B) 与  $m$  无关, 与  $n$  有关, 且随  $n$  的增大而增大
- (C) 与  $n$  无关, 与  $m$  有关, 且随  $m$  的增大而减少
- (D) 与  $n$  无关, 与  $m$  有关, 且随  $m$  的增大而增大

**Solution.** 由几何分布的无记忆性, 有  $P\{X > m+n | X > m\} = P\{X > n\} = \sum_{i=n+1}^{\infty} p(1-p)^{i-1}$ , 故随着  $n$  增大概率反而减少  $\square$

### 总结

指数分布与几何分布具有无记忆性

$$X \sim E(\lambda)$$

$$P\{x > s+t | x > s\} = P\{x > t\}$$

$$P\{x < s+t | x > s\} = P\{0 < x < t\}$$

$$X \sim G(p)$$

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

$$P\{x = n+m | x = m\} = P\{x = n\} = p(1-p)^{n-1}$$

## 2.4 求一维连续型随机变量函数的分布

**Remark. 【方法】**

设随机变量  $X$  的概率密度为  $f_X(x)$ , 求  $Y = g(X)$  的分布.

**分布函数法**

(1) 设  $Y$  的分布函数为  $F_Y(y)$ , 则  $F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = P\{g(X) \leq y\}$ .

(2) 求  $Y = g(X)$  在  $X$  的正概率密度区间的值域  $(\alpha, \beta)$ , 讨论  $y$ .

当  $y < \alpha$  时,  $F_Y(y) = 0$ ;

当  $\alpha \leq y < \beta$  时,  $F_Y(y) = \int_{g(x) \leq y} f_X(x) dx$ ;

当  $y \geq \beta$  时,  $F_Y(y) = 1$ .

(3) 若  $Y$  为连续型随机变量, 则  $Y$  的概率密度为  $f_Y(y) = F'_Y(y)$ .

**公式法**

设  $y = g(x)$  在  $X$  的正概率密度区间单调, 值域为  $(\alpha, \beta)$ , 反函数为  $x = h(y)$ , 则  $Y$  的概率密度为

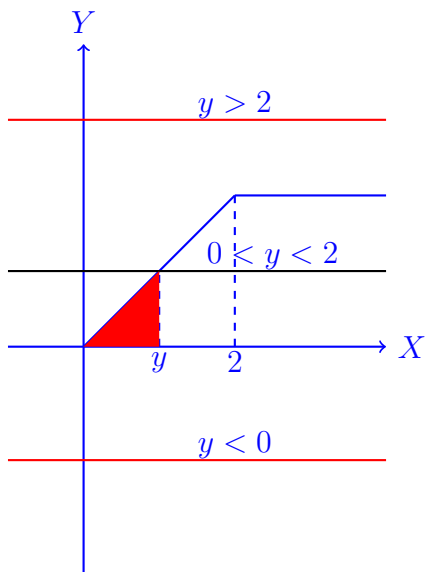
$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X(h(y)) |h'(y)|, & \alpha < y < \beta \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

若  $y = g(x)$  在  $X$  的正概率密度区间  $[a, b]$  分段严格单调, 则分段运用公式法, 然后将概率密度相加.

15. 设随机变量  $X \sim E(\lambda)$ , 则  $Y = \min\{X, 2\}$  的分布函数

- (A) 为连续函数      (B) 为阶梯函数  
(C) 至少有两个间断点      (D) 恰好有一个间断点

**Solution.** 这是一道比较简单的题目, 主要是用于演示所谓**图像法讨论**  $y$  的具体操作, 注意画的是  $X - Y$  图像



故  $F_Y(y) = \min\{X, 2\} < y$ , 当  $y < 0$  时候  $F_Y(y) = 0$ ,  $y \geq 2$ ,  $F_Y(y) = 1$ , 当  $0 \leq y < 2$  时候, 有  $\int_0^y f(x)dx = 1 - e^{-\lambda y}$ , 综上

$$F_Y = \begin{cases} 0, & y < 0 \\ 1 - e^{-\lambda y}, & 0 \leq y < 2 \\ 1, & y \geq 2 \end{cases}$$

容易发现  $F(2-0) \neq 1$  故存在一个跳跃间断点

□

16. 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} \frac{x^2}{a}, & 0 < x < 3 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$   $Y = \begin{cases} 2, & X \leq 1 \\ X, & 1 < X < 2 \\ 1, & X \geq 2 \end{cases}$

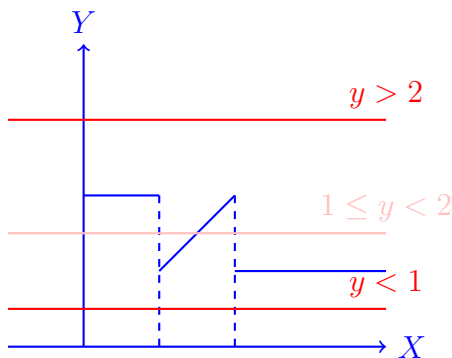
(a) 求  $Y$  的分布函数;

(b) 求  $P\{X \leq Y\}$ .

**Solution.** 带参数的概率密度第一步就应该根据正则性把这个参数求出来.

$$\int_0^3 f(x)dx = 1 \implies a = 9$$

然后和上一题一样画  $X - Y$  图像, 求  $F_Y(y)$ , 注意分区域就是.



当  $y < 1$ ,  $F_Y(y) = 0$ ;  $y > 2$ ,  $F_Y(y) = 1$

$$1 \leq y < 2, F_Y(y) = \int_1^y f(x)dx + \int_2^3 f(x)dx = \frac{y^3}{27} + \frac{2}{3}$$

□

17. (2021, 数一、三) 在区间  $(0, 2)$  上随机取一点, 将该区间分成两段, 较短一段的长度记为  $X$ , 较长一段的长度记为  $Y$ 。

(a) 求  $X$  的概率密度;

(b) 求  $Z = \frac{Y}{X}$  的概率密度;

(c) 求  $E\left(\frac{Y}{X}\right)$ 。

**Solution.** 有题设容易得到  $X \sim U(0, 1)$ ,  $Y = 2 - X$

$$(1) \text{ 则 } f(x) = \begin{cases} 1, & x \in (0, 1) \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(2)  $Z = \frac{Y}{X} = \frac{2}{X} - 1$ , 显然  $Z$  关于  $X$  是单调的, 可以用公式法直接求出  $f_Z(z)$ , 即

$$f_Z(z) = 1 \cdot \frac{2}{(y+1)^2} = \frac{2}{(y+1)^2}, z \in (1, +\infty)$$

(3)

$$E(Z) = \int_1^{\infty} z f_Z(z) dz = 2 \ln 2 - 1$$

或者也可以用

$$E\left(\frac{2}{x} - 1\right) = \int_0^1 \left(\frac{2}{x} - 1\right) dx = 2 \ln(2) - 1$$

□

## 第三章 二维随机变量

### 3.1 联合分布函数的计算

**Remark.** (联合分布函数的性质)

- (1)  $0 \leq F(x, y) \leq 1, -\infty < x < +\infty, F(-\infty, y) = F(x, -\infty) = F(-\infty, -\infty) = 0, F(+\infty, +\infty) = 1$
- (2)  $F(x, y)$  关于  $x$  和  $y$  均单调不减
- (2)  $F(x, y)$  关于  $x$  和  $y$  均右连续
- (4)  $P\{a < X \leq b, c < Y \leq d\} = F(b, d) - F(b, c) - F(a, d) + F(a, c)$

1. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim B(1, p), Y \sim E(\lambda)$ , 则  $(X, Y)$  的联合分布函数  $F(x, y) = \underline{\hspace{2cm}}$ .

**Solution.** 由  $X$  和  $Y$  相互独立, 则有  $F_{XY}(x, y) = F_X(x)F_Y(y), f(x, y) = f_X(x)f_Y(y), X$  的概率分布如下:

$X$	0	1
$P$	$1-p$	$p$

则  $X$  的分布函数为

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1-p, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$



而  $Y \sim E(\lambda)$ , 故

$$F_{XY}(x, y) = F_X(x)F_Y(y) = \begin{cases} (1-p)(1-e^{-\lambda y}), & 0 \leq x < 1, y > 0 \\ 1 - e^{-\lambda y}, & x \geq 1, y > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

□

## 3.2 二维离散型随机变量分布的计算

2. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立, 均服从参数为  $p$  的几何分布。

(a) 求在  $X + Y = n (n \geq 2)$  的条件下,  $X$  的条件概率分布;

(b) 求  $P\{X + Y \geq n\} (n \geq 2)$ .

*Solution.*

(1)

$$\begin{aligned} P\{X + Y = n\} & \xrightarrow{\text{几何分布从 1 开始}} \sum_{k=1}^{n-1} P\{X = k, Y = n - k\} \\ & \xrightarrow{\text{独立性}} \sum_{k=1}^{n-1} P\{X = k\}P\{Y = n - k\} \\ & = \sum_{k=1}^{n-1} (1-p)^{k-1}p \cdot (1-p)^{n-k-1}p \\ & = \sum_{k=1}^{n-1} (1-p)^{n-2}p^2 \\ & = (n-1)(1-p)^{n-2}p^2 \end{aligned}$$

在  $X + Y = n$  的条件下,  $X$  的条件概率为

$$\begin{aligned} P\{X = k | X + Y = n\} & = \frac{P\{X = k, Y = n - k\}}{P\{X + Y = n\}} \\ & = \frac{p^2(1-p)^{n-2}}{(n-1)p^2(1-p)^{n-2}} \\ & = \frac{1}{n-1} \end{aligned}$$

$k = 1, 2, \dots, n-1$  这个范围千万别忘喽!

(2)

$$\begin{aligned}
 P\{X+Y \geq n\} &= P\{X+Y = n\} + P\{X+Y = n+1\} + \dots \\
 &= \sum_{k=n}^{+\infty} P\{X+Y = k\} \\
 &= \sum_{k=n}^{+\infty} (k-1)p^2(1-p)^{k-2}
 \end{aligned}$$

不妨先计算级数  $\sum_{k=n}^{\infty} (k-1)x^{k-2}$ 

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=n}^{\infty} (k-1)x^{k-2} &= \sum_{k=n}^{\infty} (x^{k-1})' \\
 &= \left( \frac{\sum_{n=k}^{\infty} 1}{x} \right)' \\
 &= \frac{(n-1)x^{n-2}(1-x) + x^{n-1}}{(1-x)^2}
 \end{aligned}$$

故当  $x = 1-p$  的时有

$$\begin{aligned}
 P\{X+Y \geq n\} &= p^2 \frac{(n-1)(1-p)^{n-2}p + (1-p)^{n-1}}{p^2} \\
 &= (1-p)^{n-2}(np - 2p + 1)
 \end{aligned}$$

□

### 3.3 二维连续型随机变量分布的计算

**Remark.** 主要内容

联合概率密度的性质

$$(1) f(x, y) \geq 0, -\infty < x < +\infty, -\infty < y < +\infty;$$

$$(2) \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1;$$

$$(3) P\{(X, Y) \in D\} = \iint_D f(x, y) dx dy;$$

$$(4) \text{在 } f(x, y) \text{ 的连续点处有 } \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y} = f(x, y).$$

边缘概率密度

(1)  $(X, Y)$  关于  $X$  的边缘概率密度  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$

(2)  $(X, Y)$  关于  $Y$  的边缘概率密度  $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$

条件概率密度

(1) 在  $Y = y$  的条件下,  $X$  的条件概率密度  $f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$

(2) 在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的条件概率密度  $f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$

3. (2010, 数一、三) 设二维随机变量  $(X, Y)$  的概率密度为

$$f(x, y) = Ae^{-2x^2+2xy-y^2}, \quad -\infty < x < +\infty, -\infty < y < +\infty$$

求常数  $A$  及条件概率密度  $f_{Y|X}(y|x)$ .

*Solution.*

(方法一正常求) 首先通过规范性求出参数  $A$

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy &= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} Ae^{-2x^2+2xy-y^2} dx dy \\ &= A \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(y-x)^2} dy \\ &\stackrel{\text{Poisson 积分}}{=} A\pi = 1 \implies A = \frac{1}{\pi} \end{aligned}$$

$X$  的边缘分布函数为

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\pi} e^{-2x^2+2xy-y^2} dy \\ &= \frac{1}{\pi} e^{-x^2} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-(y-x)^2} dy \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-x^2}, x \in \mathbf{R} \end{aligned}$$

则在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的条件概率为

$$\begin{aligned} f_{Y|X}(y | x) &= \frac{f(x, y)}{f_X(x)} \\ &= \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-(y-x)^2} \end{aligned}$$

(方法二, 通过二维正态分布) 形如  $f(x, y) = Ae^{ax^2+bx+cy^2}$  的函数如果是概率密度, 则其一定是某个二维正态的概率密度函数, 故

$$(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2; \sigma_1^2, \sigma_2^2; \rho)$$

通过下一节讲的确定系数的办法, 可以很快的确定

$$(X, Y) \sim N(0, 0; \frac{1}{2}, 1; \frac{\sqrt{2}}{2})$$

$$\text{故 } A = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} = \frac{1}{\pi}, f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{\pi}}e^{-x^2}$$

□

4. 设随机变量  $X \sim U(0, 1)$ , 在  $X = x (0 < x < 1)$  的条件下, 随机变量  $Y \sim U(x, 1)$ 。

- (a) 求  $(X, Y)$  的联合概率密度;
- (b) 求  $(X, Y)$  关于  $Y$  的边缘概率密度  $f_Y(y)$ ;
- (c) 求  $P\{X + Y > 1\}$ .

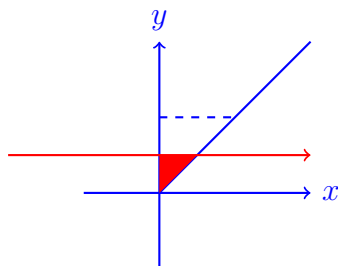
*Solution.*

(1) 在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的条件概率密度为

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & x \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

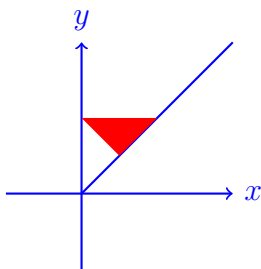
$$\text{故 } f(x, y) = f_{Y|X}(y | x)f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{1-x}, & 0 < x < 1, x < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(2) 通过概率密度求边缘密度的时候, 需要画出  $x$ - $y$  图, 并且确定要求的那个参数的范围, 比如说这里是  $y \in (0, 1)$ , 让后再从  $[0, 1]$  上面去做偏积分, 具体如图所示



$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)dx = \begin{cases} -\ln(1-y), & 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(3) 根据性质 (3) 有  $P\{X + Y > 1\} = \iint_{x+y < 1} f(x, y)dx dy$  此时  $x$ - $y$  的可行范围为



$$\begin{aligned}
 \text{原式} &= \int_{1/2}^1 dy \int_{1-y}^y \frac{1}{1-x} dx \\
 &= \int_{1/2}^1 [\ln y - \ln(1-y)] dy \\
 &= [y \ln y - (1-y) \ln(1-y)] \Big|_{1/2}^1 \\
 &= \ln 2
 \end{aligned}$$

□

### 3.4 关于二维正态分布

**Remark.** 二维正态分布的性质 设  $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2; \sigma_1^2, \sigma_2^2; \rho)$ , 则

- (1)  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 反之不成立 (独立的时候反之成立);
- (2)  $X$  与  $Y$  相互独立  $\Leftrightarrow X$  与  $Y$  不相关 ( $\rho = 0$ );
- (3)  $aX + bY \sim N(a\mu_1 + b\mu_2, a^2\sigma_1^2 + b^2\sigma_2^2 + 2ab\rho\sigma_1\sigma_2)$ ; 特别地, 若  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ , 则  $aX + bY \sim N(a\mu_1 + b\mu_2, a^2\sigma_1^2 + b^2\sigma_2^2)$ ;
- (4) 若  $U = aX + bY, V = cX + dY$ , 即  $\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$ , 则  $(U, V)$  服从二维正态分布  $\Leftrightarrow \begin{vmatrix} a & b \\ c & d \end{vmatrix} \neq 0$ .

5. 设二维随机变量  $(X, Y) \sim N(1, 2; 1, 4; -\frac{1}{2})$ , 且  $P\{aX + bY \leq 1\} = \frac{1}{2}$ , 则  $(a, b)$  可以为

- (A)  $\left(\frac{1}{2}, -\frac{1}{4}\right)$  (B)  $\left(\frac{1}{4}, -\frac{1}{2}\right)$  (C)  $\left(-\frac{1}{4}, \frac{1}{2}\right)$  (D)  $\left(\frac{1}{2}, \frac{1}{4}\right)$

**Solution.** 由性质 (3) 可知  $aX + bY \sim N$ , 而由正态分布的对称性可知,  $\mu = 1 \Rightarrow a + 2b = 1$  故选择 (D) □

6. (2020, 数三) 设二维随机变量  $(X, Y) \sim N(0, 0; 1, 4; -\frac{1}{2})$ , 则下列随机变量服从标准正态分布且与  $X$  相互独立的是

(A)  $\frac{\sqrt{5}}{5}(X+Y)$  (B)  $\frac{\sqrt{5}}{5}(X-Y)$  (C)  $\frac{\sqrt{3}}{3}(X+Y)$  (D)  $\frac{\sqrt{3}}{3}(X-Y)$

**Solution.** 这道题选择出来并不困难, 但要证明其与  $X$  相互独立还是有点说法的.

第一步, 先求  $X+Y$  和  $X-Y$  的标准化

由性质三可知  $X+Y \sim N(0, 3)$ ,  $X-Y \sim N(0, 7)$ , 故  $\frac{\sqrt{3}}{3}(X+Y) \sim N(0, 1)$ ;  $\frac{\sqrt{7}}{7}(X-Y) \sim N(0, 1)$ ; 这里其时就已经可以选出答案喽

第二步证明独立性

考虑  $(X+Y, X) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$ , 且  $\begin{vmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{vmatrix} = -1 \neq 0$

由性质 (4) 可知,  $(X+Y, X)$  服从二维正态分布, 由性质 (2) 可知, 只需要证明二者的相关系数为 0 即可, 证明二者独立.

□

7. (2022, 数一) 设随机变量  $X \sim N(0, 1)$ , 在  $X = x$  的条件下, 随机变量  $Y \sim N(x, 1)$ , 则  $X$  与  $Y$  的相关系数为

(A)  $\frac{1}{4}$  (B)  $\frac{1}{2}$  (C)  $\frac{\sqrt{3}}{3}$  (D)  $\frac{\sqrt{2}}{2}$

**Solution.**

(方法一传统方法计算)

$$\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = \frac{EXY - EXEY}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}$$

问题转换为求  $EXY, DY$ , 由题设可知, 在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的概率密度函数为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y-x)^2}{2}}$$

故  $(X, Y)$  的概率密度函数为

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-x^2 + xy - \frac{y^2}{2}}$$

故  $y$  的边缘分布函数为

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \frac{1}{2\sqrt{\pi}} e^{-\frac{y^2}{4}}$$

即  $Y \sim N(0, 2)$ , 故  $EY = 0, DY = 2$  而  $EXY$  根据方差的定义可以计算

TODO: 计算  $EXY$

$$EXY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y)dx dy = 1$$

故  $\rho = \frac{\sqrt{2}}{2}$

(2) 通过二维正态参数的结论直接求出  $\rho$ , 由上述可知  $f(x, y) = \frac{1}{2\pi} e^{-x^2+xy-\frac{y^2}{2}}$ , 对比二维正态概率密度的公式

$$f(x, y) = \frac{1}{2\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x_1 - \mu_1)^2}{\sigma_1^2} - \frac{2(x_1 - \mu_1)(x_2 - \mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(x_2 - \mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right]\right\}$$

容易得出  $(X, Y) \sim N(0, 0; 1, 2; \frac{\sqrt{2}}{2})$ , 具体如总结所示. □

### 总结

对于形如  $Ae^{-ax^2+bx+cy^2}$  的式子, 若其是概率密度, 则必然是某个二维正态的概率密度 (由规范性) 且满足

(1)  $b^2 = 4\rho^2 a^2 c^2 \implies \rho^2 = \frac{b^2}{4a^2 c^2}$

(2)  $\rho$  的符号与  $xy$  系数的符号一致

## 3.5 求二维离散型随机变量函数的分布

8. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2)$ , 求  $Z = X + Y$  的概率分布.

**Solution.** 这道题是参数可加性的直接考察, 可以先证明一下

$$\begin{aligned}
 P\{Z = n\} &= P\{X + Y = n\} \\
 &= \sum_{k=0}^n P\{X = k, Y = n - k\} \\
 &\stackrel{\text{独立性}}{=} \sum_{k=0}^n P\{X = k\}P\{Y = n - k\} \\
 &= \sum_{k=0}^n \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!} e^{-\lambda_2} \\
 &= e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \sum_{k=0}^n \frac{\lambda_1^k \lambda_2^{n-k}}{k!(n-k)!} \\
 &\stackrel{\text{上下同乘}k!}{=} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \sum_{k=0}^n \frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{k!} \lambda_1^k \lambda_2^{n-k} \\
 &= e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)} \frac{1}{n!} \sum_{k=0}^n C_n^k \lambda_1^k \lambda_2^{n-k} \\
 &\stackrel{\text{二项式定理}}{=} \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^n}{n!} e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}
 \end{aligned}$$

□

## 参数可加性

当  $X, Y$  独立的时候

- (1)  $X \sim B(m, p), Y \sim B(n, p) \implies X + Y \sim B(n + m, p)$
- (2)  $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2) \implies X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$
- (3)  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2) \implies X + Y \sim (\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$
- (4)  $X \sim \chi^2(m), Y \sim \chi^2(n), \implies X + Y \sim \chi^2(n + m)$
- (5)  $X \sim E(\lambda_1), Y \sim E(\lambda_2) \implies \min(X, Y) \sim E(\lambda_1 + \lambda_2)$



### 3.6 求二维连续型随机变量函数的分布

#### Remark. 问题描述

设二维随机变量  $(X, Y)$  的联合概率密度为  $f(x, y)$ , 求  $Z = g(X, Y)$  的概率密度  $f_Z(z)$ .

#### 分布函数法

(1) 设  $Z$  的分布函数为  $F_Z(z)$ , 则  $F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{g(X, Y) \leq z\}$ .

(2) 求  $Z = g(X, Y)$  在  $(X, Y)$  的正概率密度区域的值域  $(\alpha, \beta)$ , 讨论  $z$ .

$z < \alpha$  时,  $F_Z(z) = 0$ ;

当  $\alpha \leq z < \beta$  时,  $F_Z(z) = \iint_{g(x, y) \leq z} f(x, y) dx dy$ ;

当  $z \geq \beta$  时,  $F_Z(z) = 1$ .

(3)  $Z$  的概率密度为  $f_Z(z) = F'_Z(z)$ .

#### 卷积公式

(1) 设  $Z = aX + bY$ , 则  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|b|} f\left(x, \frac{z-ax}{b}\right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|a|} f\left(\frac{z-by}{a}, y\right) dy$ ;

(2) 设  $Z = XY$ , 则  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|x|} f\left(x, \frac{z}{x}\right) dx = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|y|} f\left(\frac{z}{y}, y\right) dy$ ;

(3) 设  $Z = \frac{Y}{X}$ , 则  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x, xz) dx$ ;

(4) 设  $Z = \frac{X}{Y}$ , 则  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |y| f(yz, y) dy$

9. 设二维随机变量  $(X, Y)$  的联合概率密度为  $f(x, y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$  求:

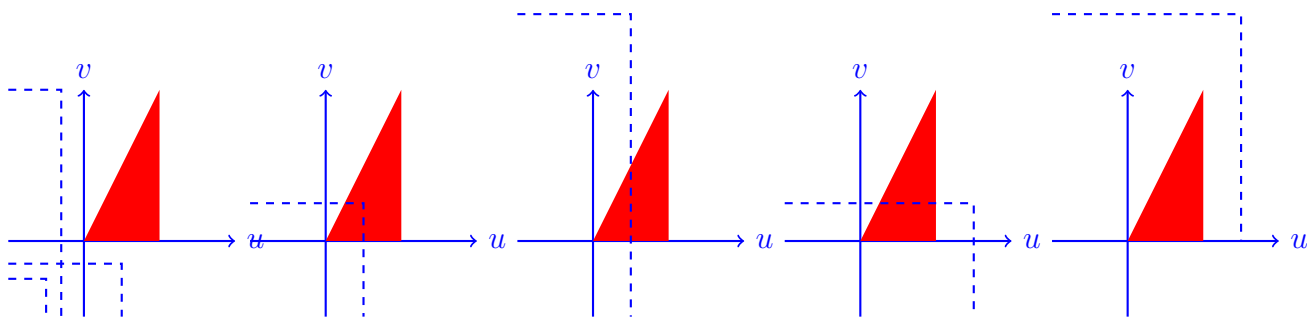
(a)  $(X, Y)$  的联合分布函数  $F(x, y)$ ;

(b)  $(X, Y)$  的边缘概率密度  $f_X(x), f_Y(y)$ ;

(c) 条件概率密度  $f_{X|Y}(x|y), f_{Y|X}(y|x)$ ;

(d)  $P\{Y \leq \frac{1}{2} | X \leq \frac{1}{2}\}, P\{Y \leq \frac{1}{2} | X = \frac{1}{2}\}$ ;

(e)  $Z = 2X - Y$  的概率密度  $f_Z(z)$ .



*Solution.*

(1) 由定义可知  $F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) du dv$ , 其中  $x, y$  的可行域如下图所示, 分为五个部分故

$$F(x, y) = \begin{cases} \int_0^y dv \int_{\frac{v}{2}}^x du, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ \int_0^x du \int_0^{2u} dv, & 0 < x < 1, y \geq 2x \\ \int_0^y dv \int_{\frac{v}{2}}^1 du, & x > 1, 0 < y < 2 \\ 1, & x \geq 1, y \geq 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases} = \begin{cases} \frac{y^2}{4} - xy, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ x^2, & 0 < x < 1, y \geq 2x \\ y - \frac{y^2}{4}, & x > 1, 0 < y < 2 \\ 1, & x \geq 1, y \geq 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(2) 由定义可知

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1; \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} 1 - \frac{y}{2}, & 0 < y < 2 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(3) 当  $0 < x < 1$  在  $X = x$  的条件下,  $Y$  的条件概率密度为

$$f_{Y|X}(y | x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)} = \begin{cases} \frac{1}{2x}, & 0 < y < 2x \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

当  $0 < y < 2$  在  $Y = y$  的条件下,  $X$  的条件概率密度为

$$f_{X|Y}(x | y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{2}{2-y}, & \frac{y}{2} < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

(4) 对于  $P\{Y \leq \frac{1}{2} | X \leq \frac{1}{2}\}$  可以采用条件概率公式,

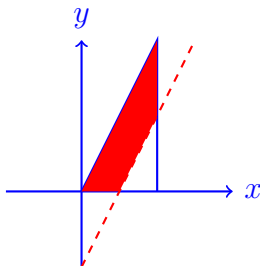
$$P\left\{Y \leq \frac{1}{2} | X \leq \frac{1}{2}\right\} = \frac{\iint_{y \leq \frac{1}{2}, x \leq \frac{1}{2}} f(x, y) dx dy}{\int_0^{\frac{1}{2}} f_X(x) dx} = \frac{3}{4}$$

而对于  $P\{Y \leq \frac{1}{2} | X = \frac{1}{2}\}$  则不能采用条件概率公式, 因为  $P\{X = \frac{1}{2}\} = 0$  不能做分母, 此时就体现出来条件概率的用处

$$P\left\{Y \leq \frac{1}{2} | X = \frac{1}{2}\right\} = \int_0^{\frac{1}{2}} f_{Y|X}(y | x) dy$$

将  $X = \frac{1}{2}$  带入, 求出该条件概率为  $\frac{1}{2}$

(5) 方法一: 分布函数法



$F_Z(z) = P\{2X - Y \geq Z\} = \iint_{2x-y \leq z} f(x, y) dx dy$ , 绘制  $y \geq 2x - z$ , 讨论截距, 如图所示, 其结果如下

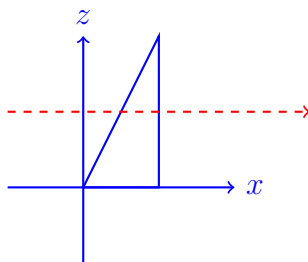
$$F_Z(z) = \begin{cases} 0, & z < 0 \\ z - \frac{z^2}{4}, & 0 \leq z < 2 \\ 1, & z \geq 2 \end{cases}$$

方法二: 卷积公式

由卷积公式有  $f_Z(z) = -\int_{-\infty}^{+\infty} f(x, 2x - z) dx$ , 此时把  $f(x, y)$  中的  $y$  全部转换为  $z$  并确定  $z$  的取值范围即

$$f(x, 2x - z) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < 2x - z < 2x \implies 0 < x < 1, 0 < z < 2x \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

此时再对  $x$  进行偏积分即可, 绘制  $x - z$  图像, 首先确认  $z$  的范围, 再从  $z$  上对  $x$  进行积分



如图, 最终

$$f_Z(z) = \begin{cases} 1 - \frac{z}{2}, & 0 \leq z < 2; \\ 0, & \end{cases}$$

□

### 3.7 求一离散一连续随机变量函数的分布

10. (2020, 数一) 设随机变量  $X_1, X_2, X_3$  相互独立,  $X_1$  与  $X_2$  均服从标准正态分布,  $X_3$  的概率分布为  $P\{X_3 = 0\} = P\{X_3 = 1\} = \frac{1}{2}$ ,  $Y = X_3X_1 + (1 - X_3)X_2$ 。

(1) 求  $(X_1, Y)$  的联合分布函数 (结果用标准正态分布函数  $\Phi(x)$  表示);

(2) 证明  $Y$  服从标准正态分布。

**Solution.** 一离散加一连续的基本方法就是”全概率公式 + 独立性”

(1)

$$\begin{aligned} F(X_1, Y) &= P\{X \leq x, Y \leq y\} \\ &= P\{X_1 \leq x, X_3X_1 + (1 - X_3)X_2 \leq y\} \\ &\stackrel{\text{全概率公式}}{=} P\{X_1 \leq x, X_2 \leq y, X_3 = 0\} + P\{X_1 \leq x, X_1 \leq y, X_3 = 1\} \\ &\stackrel{\text{独立性}}{=} P\{X_1 \leq x\}P\{X_2 \leq y\}\frac{1}{2} + \frac{1}{2}P\{X_1 \leq \min(x, y)\} \\ &= \frac{1}{2}\Phi(x)\Phi(y) + \frac{1}{2}\Phi(\min(x, y)) \end{aligned}$$

(2) 方法一, 通过  $Y$  的分布函数确定

$$\begin{aligned} F_Y(y) &= P\{Y \leq y\} = P\{X_3X_1 + (1 - X_3)X_2 \leq y\} \\ &= (\text{和 (1) 完全一致省去}) \dots \\ &= \Phi(y) \end{aligned}$$

方法二, 直接求边缘分布函数

$$F_X(x) = P\{X \leq x\} = F(X, +\infty)$$

$$F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = F(+\infty, Y)$$

$$F_Y(y) = F(\infty, y) = \frac{1}{2}\Phi(y) + \frac{1}{2}\Phi(y) = \Phi(y)$$

故  $Y \sim N(0, 1)$

□

## 第四章 数字特征

### 4.1 期望与方差的计算

**Remark.** 期望与方差

期望的定义

(1) 设随机变量  $X$  的概率分布为  $P\{X = x_i\} = p_i, i = 1, 2, \dots$ , 则  $EX = \sum_i x_i p_i$

推广: 若  $Y = g(X)$  则  $EY = \sum_i g(x_i) p_i$

(2) 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x)$  则  $EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$

推广: 若  $Y = g(X)$  则  $EY = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$

(3) 设二维随机变量  $(X, Y)$  的联合概率分布为  $P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, i, j = 1, 2, \dots$  则

$$EZ = \sum_i \sum_j g(x_i, y_j) p_{ij}$$

(4) 设二维随机变量  $(X, Y)$  的联合概率密度为  $f(x, y), Z = g(X, Y)$  则

$$EZ = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

特别的  $EX = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy, EY = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y f(x, y) dx dy$

期望的性质

(1)  $E(aX + bY + c) = aE(X) + bE(Y) + c$

(2)  $EXY = EX \cdot EY \iff X$  与  $Y$  不相关

特别的若  $X$  与  $Y$  相互独立, 由  $EXY = EXEY$

方差的定义

(1)  $DX = E(X - EX)^2 = EX^2 - (EX)^2$

方差的性质

(1)  $D(aX + c) = a^2 DX$

$$(2) D(X \pm Y) = DX + DY \pm 2Cov(X, Y)$$

推论  $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \iff X$  与  $Y$  不相关

特别的, 若  $X$  与  $Y$  独立, 则有  $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$

$$(3) \text{ 若 } X \text{ 与 } Y \text{ 独立, 则 } DXY = DXDY + (EX)^2DY + (EY)^2DX$$

1. 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}, -\infty < x < \infty$ , 则  $E[\min\{|X|, 1\}] = \underline{\hspace{2cm}}$ .

*Solution.*

$$\begin{aligned} E[\min(|X|, 1)] &= \int_{-\infty}^{+\infty} \min(|x|, 1)f(x)dx \\ &= 2 \int_0^{+\infty} \min(|x|, 1)f(x)dx \\ &= 2\left(\int_0^1 xf(x)dx + \int_1^{+\infty} f(x)dx\right) \\ &= \frac{1}{\pi} \ln(1+x^2) \Big|_0^1 + \frac{2}{\pi} \arctan x \Big|_1^{+\infty} \\ &= \frac{1}{\pi} \ln 2 + \frac{1}{2} \end{aligned}$$

□

2. (2016, 数三) 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim N(1, 2), Y \sim N(1, 4)$ , 则  $D(XY) =$

(A) 6      (B) 8      (C) 14      (D) 15

*Solution.*

(方法一) 通过计算方法做

$$\begin{aligned} DXY &= E(XY)^2 - (EXY)^2 \\ &= EX^2 \cdot EY^2 - (EXEY)^2 \\ &= [DX + (EX)^2][DY + (EY)^2] - (EXEY)^2 \\ &= 3 \times 5 - 1 = 14 \end{aligned}$$

(方法二) 用结论

$$\begin{aligned} DXY &= DXDY + (EX)^2DY + (EY)^2DX \\ &= 8 + 4 + 2 = 14 \end{aligned}$$

□

3. 设随机变量  $X$  与  $Y$  同分布, 则  $E\left(\frac{X^2}{X^2+Y^2}\right) = \underline{\hspace{2cm}}$

**Solution.** 由轮换对称性有

$$E\left(\frac{X^2}{X^2+Y^2}\right) = E\left(\frac{Y^2}{X^2+Y^2}\right) = \frac{1}{2}E\left(\frac{X^2+Y^2}{X^2+Y^2}\right) = \frac{1}{2}$$

□

### 总结

若  $X, Y$  同分布, 则  $X, Y$  具有相同的  $F, f, E, D$ , 上题的推广结论

$$\text{若 } X_1, X_2, \dots, X_n \text{ 同分布, 则 } E\left(\frac{X_1^2}{X_1^2 + \dots + X_n^2}\right) = \frac{1}{n}$$

4. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim P(\lambda_1), Y \sim P(\lambda_2)$ , 且  $P\{X+Y > 0\} = 1 - e^{-1}$ , 则  $E(X+Y)^2 = \underline{\hspace{2cm}}$ .

**Solution.** 利用参数可加性可知,  $X+Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$ , 由  $P\{X+Y > 0\} = 1 - e^{-1} = 1 - P\{X=0\} \implies \lambda_1 + \lambda_2 = 1$ , 则  $E(X+Y)^2 = D(X+Y) + (E(X+Y))^2 = 1 + 1 = 2$  □

5. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim E\left(\frac{1}{3}\right), Y \sim E\left(\frac{1}{6}\right)$ , 若  $U = \max\{X, Y\}$ ,  $V = \min\{X, Y\}$ , 则  $EU = \underline{\hspace{2cm}}, EV = \underline{\hspace{2cm}}$ .

**Solution.**  $EV$  是比较好求的, 由参数可加性有  $V \sim E\left(\frac{1}{2}\right)$

方法一利用二维概率密度计算:

由  $X, Y$  独立, 知  $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$ , 则

$$EU = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} \max(x, y) f(x, y) dx dy = \dots = 7$$

方法二求  $U$  的概率密度:

由  $U = \max(X, Y)$  知  $F_U(u) = F_1 F_2 \implies f_u = f_1 F_2 + F_1 f_2$

$$EU = \int_{-\infty}^{+\infty} u f_u du = \dots = 7$$

方法三利用性质

$$E(U+V) = E(X+Y) = EX + EY = 3 + 6 = 9$$

$$EV = 2 \implies EU = 7$$

□



## 总结

若  $U = \max\{X, Y\}, V = \min\{X, Y\}$ , 则  $E(U + V) = E(X + Y), E(UV) = E(XY)$

独立同分布随机变量的最大值与最小值的分布函数, 由如下结果

令  $Z = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 则

$$F_Z z = F_{X_1} F_{X_2} \dots F_{X_n}$$

令  $Z = \min(X_1, X_2, \dots, X_n)$ , 则

$$F_Z z = 1 - [(1 - F_{(X_2)})][(1 - F_{(X_2)})] \dots [(1 - F_{(X_n)})]$$

6. (2017, 数一) 设随机变量  $X$  的分布函数为  $F(x) = 0.5\Phi(x) + 0.5\Phi(\frac{x-4}{2})$ , 其中  $\Phi(x)$  为标准正态分布函数, 则  $EX =$ \_\_\_\_\_

**Solution.**

(方法一)  $f(x) = \frac{1}{2}\phi(x) + \frac{1}{2}\phi(\frac{x-4}{2})$ , 则  $EX = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 2$

(方法二) 考虑  $F(X_1) = 0.5\Phi(x), F(X_2) = 0.5\Phi(\frac{x-4}{2})$ , 则由第二章的结论  $aF_1 + bF_2, (a, b > 0, a + b = 1)$  的时候也是分布函数, 故  $EX = \frac{1}{2}EX_1 + \frac{1}{2}EX_2 = 0 + \frac{4}{2} = 2$   $\square$

7. 设随机变量  $X \sim N(0, 1)$ , 则  $E|X| =$ \_\_\_\_\_,  $D|X| =$ \_\_\_\_\_.

**Solution.**

$$\begin{aligned} E|X| &= \int_{-\infty}^{+\infty} |x|\phi(x)dx \\ &= 2 \int_0^{+\infty} x\phi(x)dx \\ &= \frac{-2}{\sqrt{2\pi}} \int_0^{+\infty} e^{-\frac{x^2}{2}} d(-\frac{x^2}{2}) \\ &= \sqrt{\frac{2}{\pi}} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} D|X| &= E(|X|)^2 - (E|X|)^2 \\ &= EX^2 - (E|X|)^2 \\ &= DX + (EX)^2 - (E|X|)^2 \\ &= 1 - \frac{2}{\pi} \end{aligned}$$

$\square$

## 总结

(1) 若  $X \sim N(0, 1)$ , 则  $E|X| = \sqrt{\frac{2}{\pi}}, D|X| = 1 - \frac{2}{\pi}$

(2) 若  $X \sim N(0, \sigma^2)$ , 则  $E|X| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \cdot \sigma, D|X| = (1 - \frac{2}{\pi}) \cdot \sigma^2$

(3) 若  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 则  $E|X - \mu| = \sqrt{\frac{2}{\pi}} \cdot \sigma, D|X| = (1 - \frac{2}{\pi}) \cdot \sigma^2$

8. 设随机变量  $X$  与  $Y$  相互独立, 均服从  $N(\mu, \sigma^2)$ , 求  $E[\max\{X, Y\}], E[\min\{X, Y\}]$ .

**Solution.** 由  $X, Y$  独立, 有  $X - Y \sim N(0, 2\sigma^2), E|X - Y| = \frac{2\sigma}{\sqrt{\pi}}$

由下述总结, 可知所求期望为

$$E[\max\{X, Y\}] = \frac{1}{2} [E(X) + E(Y) + E|X - Y|] = \mu + \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}}$$

$$E[\min\{X, Y\}] = \frac{1}{2} [E(X) + E(Y) - E|X - Y|] = \mu - \frac{\sigma}{\sqrt{\pi}}$$

□

## 总结

关于最大值最小值函数的拆法

$$\max\{X, Y\} = \frac{X+Y+|X-Y|}{2}$$

$$\min\{X, Y\} = \frac{X+Y-|X-Y|}{2}$$

9. 设独立重复的射击每次命中的概率为  $p$ ,  $X$  表示第  $n$  次命中时的射击次数, 求  $EX, DX$ .

**Solution.** Pascal 分布 (负二项分布), 关键在于分解随机变量, 设  $X_i$  表示第  $i-1$  次命中到  $i$  命中所需要的射击次数, 则有  $X_1, X_2, \dots$  之间相互独立, 且  $X_i \sim G(p)$ , 对于  $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ , 故

$$EX = EX_1 + EX_2 + \dots + EX_n = \frac{n}{p}$$

$$DX = DX_1 + DX_2 + \dots + DX_n = \frac{n(1-p)}{p^2}$$

□

10. (2015, 数一、三) 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} 2^{-x} \ln 2, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$ , 对  $X$  进行独立的观测, 直到第 2 个大于 3 的观测值出现时停止, 记  $Y$  为观测次数。

(a) 求  $Y$  的概率分布;

(b) 求  $EY$ .

**Solution.** 不妨令  $p = P\{X > 3\} = \int_3^{+\infty} 2^{-x} \ln 2 dx = \frac{1}{8}$

(1)

$$\begin{aligned} P\{Y = k\} &= C_{k-1}^1 p^2 (1-p)^{k-2} \\ &= (k-1) \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\frac{7}{8}\right)^{k-2}, k = 2, 3, \dots \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} EY &= \sum_{k=2}^{\infty} k P\{Y = k\} \\ &= p^2 \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1) (1-p)^{k-2} \\ &\quad \underline{\text{幂级数求和}} \dots \\ &= 16 \end{aligned}$$

也可以用 Pascal 分布的结论直接得出  $EX = \frac{2}{\frac{1}{8}} = 16$

□

## 4.2 协方差的计算

**Remark.** 协方差

协方差的定义  $Cov(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)] = E(XY) - EX \cdot EY$

协方差的性质

(1)  $Cov(X, Y) = Cov(Y, X), Cov(X, X) = DX$

(2)  $Cov(aX + bY + c, Z) = aCov(X, Z) + bCov(Y, Z)$

11. 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本. 若  $DX = 4$ , 正整数  $s \leq n, t \leq n$ , 则

$$Cov\left(\frac{1}{s} \sum_{i=1}^s X_i, \frac{1}{t} \sum_{j=1}^t X_j\right) =$$

- (A)  $4 \max\{s, t\}$       (B)  $4 \min\{s, t\}$       (C)  $\frac{4}{\max\{s, t\}}$       (D)  $\frac{4}{\min\{s, t\}}$

*Solution.*

$$\begin{aligned} \text{Cov}\left(\frac{1}{s}\sum_{i=1}^s X_i, \frac{1}{t}\sum_{j=1}^t X_j\right) &= \frac{1}{st}[Cov(X_1, X_1) + Cov(X_1, X_2) + \dots \\ &\quad + Cov(X_2, X_1) + \dots + Cov(X_s, X_t)] \\ &= \frac{\text{Cov}(X_i, X_i)=DX_i, \text{Cov}(X_i, X_j)=0}{st} = \frac{\min(s, t)}{st} \cdot DX \\ &= \frac{4}{\max(s, t)} \end{aligned}$$

来自总体  $X$  的简单随机样本必然是独立同分布的. □

12. (2005, 数三) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n (n > 2)$  为来自总体  $N(0, \sigma^2)$  的简单随机样本, 样本均值为  $\bar{X}$ . 记  $Y_i = X_i - \bar{X}, i = 1, 2, \dots, n$ .

- (1) 求  $Y_i$  的方差  $DY_i, i = 1, 2, \dots, n$ ;
- (2) 求  $Y_1$  与  $Y_n$  的协方差  $Cov(Y_1, Y_n)$ ;
- (3) 若  $c(Y_1 + Y_n)^2$  为  $\sigma^2$  的无偏估计量, 求常数  $c$ .

*Solution.*

(1) 方法一:

$$\begin{aligned} DY_i &= D(X_i - \bar{X}) \\ &= DX_i + D\bar{X} - 2Cov(X_i, \bar{X}) \\ &= \frac{E\bar{X}=\mu, D\bar{X}=\sigma^2/n}{st} \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n} - 2Cov(X_i, \frac{1}{n}\sum_{i=1}^n X_i) \\ &= \frac{n-1}{n}\sigma^2 \end{aligned}$$

方法二:

$$\begin{aligned} DY_i &= D\left(\frac{n-1}{n}X_i - \frac{1}{n}\sum_{j \neq i}^n X_j\right) \\ &= \left(\frac{n-1}{n}\right)^2\sigma^2 - \frac{n-1}{n^2}\sigma^2 \\ &= \frac{n-1}{n}\sigma^2 \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned}
Cov(Y_1, Y_n) &= Cov(X_1, \bar{X}, X_n - \bar{X}) \\
&= Cov(X_1, X_n) - Cov(X_1, \bar{X}) - Cov(X_n - \bar{X}) + D\bar{X} \\
&= \frac{-\sigma^2}{n}
\end{aligned}$$

(3) 由无偏性有  $cE(Y_1 + Y_n)^2 = \sigma^2 \implies c = \frac{\sigma^2}{E(Y_1 + Y_n)^2}$ 

$$\begin{aligned}
E(Y_1 + Y_n)^2 &= D(Y_1 + Y_n) + (EY_1 EY_n)^2 \\
&= DY_1 + DY_n + 2Cov(Y_1, Y_n) + 0 \\
&= \frac{2(n-2)}{n}\sigma^2
\end{aligned}$$

故  $c = \frac{n}{2(n-2)}$ 

□

### 4.3 相关系数的计算

**Remark.** 相关系数相关系数的定义  $\rho_{XY} = \frac{Cov(X, Y)}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}} = \frac{EXY - EXEY}{\sqrt{DX}\sqrt{DY}}$ 

相关系数的性质

(1)  $|\rho_{XY}| \leq 1$ (2)  $\rho_{XY} = 0 \iff Cov(X, Y) = 0 \iff EXY = EXEY \iff D(X + Y) = DX + DY$ (3)  $\rho_{XY} = 1 \iff P\{Y = aX + b\} = 1 (a > 0); \rho_{XY} = -1 \iff P\{Y = aX + b\} = 1 (a < 0)$ 

13. (2016, 数一) 设试验有三个两两互不相容的结果  $A_1, A_2, A_3$ , 且三个结果发生的概率均为  $\frac{1}{3}$ 。将试验独立重复地做两次,  $X$  表示两次试验中  $A_1$  发生的次数,  $Y$  表示两次试验中  $A_2$  发生的次数, 则  $X$  与  $Y$  的相关系数为

$$(A) -\frac{1}{2} \quad (B) -\frac{1}{3} \quad (C) \frac{1}{3} \quad (D) \frac{1}{2}$$

**Solution.**

(方法一) 由题意有  $X, Y$  均服从  $B(2, \frac{1}{3})$ , 而  $P\{XY = 1\} = PX = 1, Y = 1 = C_2^1(\frac{1}{3})^2$ , 且  $P\{XY = 0\} = \frac{7}{9}$ , 故  $XY$  的概率分布如下所示

$XY$	0	1
$P$	$\frac{7}{9}$	$\frac{2}{9}$

故  $EXY = \frac{2}{9}$ , 进而可以求出  $\rho_{XY} = \frac{-\frac{2}{9}}{\frac{4}{9}} = -\frac{1}{2}$

(方法二) 设  $Z$  为“ $A_3$  在两次试验中发生的次数”

由题意有  $Z \sim B(2, \frac{1}{3})$ ,  $X + Y + Z = 2$  而  $D(X + Y) = DX + DY + 2Cov(X, Y) = \frac{8}{9} + 2Cov(X, Y)$ , 其中  $D(X + Y) = D(2 - Z) = DZ = \frac{4}{9}$ , 故  $Cov(X, Y) = -\frac{2}{9}$

(方法三)

$$\begin{aligned} Cov(X, X + Y + Z) &= DX + Cov(X, Y) + Cov(X, Z) \\ &\stackrel{\text{轮换对称性}}{=} \frac{4}{9} + 2Cov(X, Y) \\ &= Cov(X, 2) = 0 \implies Cov(X, Y) = -\frac{2}{9} \end{aligned}$$

□

14. 设随机变量  $X \sim B(1, \frac{3}{4})$ ,  $Y \sim B(1, \frac{1}{2})$ , 且  $\rho_{XY} = \frac{\sqrt{3}}{3}$ 。

(a) 求  $(X, Y)$  的联合概率分布;

(b) 求  $P\{Y = 1|X = 1\}$ .

**Solution.** 这道题比较简单, 直接给答案

$X/Y$	0	1	$P_i$
0	$\frac{1}{4}$	0	$\frac{1}{4}$
1	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{3}{4}$
$P_j$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

$$P\{Y = 1|X = 1\} = \frac{2}{3}$$

□

## 4.4 相关与独立的判定

**Remark.** 相关与独立性

(1) 一般来说独立是强于不相关的条件, 即 独立  $\implies$  不相关

(2) 对于二维正态分布有 独立  $\iff$  不相关

(3) 对于 0-1 分布有 独立  $\iff$  不相关

**Remark.** 判断是否独立的基本方法

- (1)  $P(AB) = P(A)P(B)$ , 对于离散型选点, 对于连续型选区间
- (2) 三个充要条件  $\forall(x, y)$  或  $(i, j) F(x, y) = F_X F_Y, f(x, y) = f_X f_Y, P(ij) = P_i P_j$ .
- (3)  $\rho_{XY} \neq 0 \implies X, Y$  不独立

15. 设二维随机变量  $(X, Y)$  服从区域  $D = \{(x, y) | x^2 + y^2 \leq a^2\}$  上的均匀分布, 则

- (A)  $X$  与  $Y$  不相关, 也不相互独立      (B)  $X$  与  $Y$  相互独立  
(C)  $X$  与  $Y$  相关      (D)  $X$  与  $Y$  均服从  $U(-a, a)$

**Solution.** 这道题可以记结论, 对于均匀分布若其区域不为  $(a, b) \times (c, d)$  的矩形, 则必然不独立, 其中  $X \in (a, b), Y \in (c, d)$

正常来做的话, 步骤如下

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{\pi a^2}, & (x, y) \in D \\ 0, & (x, y) \notin D \end{cases}$$

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dx dy \stackrel{\text{对称性}}{=} 0$$

同理根据对称性可知  $EXY = EX = EY = 0$ , 故  $X, Y$  一定不相关, 现在求  $X, Y$  的边缘分布概率密度, 有

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \frac{2}{\pi a^2} \sqrt{a^2 - x^2}, & x \in (-a, a) \\ 0, & x \notin (-a, a) \end{cases}$$

同理可以求出

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \frac{2}{\pi a^2} \sqrt{a^2 - y^2}, & y \in (-a, a) \\ 0, & y \notin (-a, a) \end{cases}$$

显然  $f_Y f_X \neq f(x, y)$  故  $X, Y$  不独立. □

16. 设随机变量  $X$  的概率密度为  $f(x) = \frac{1}{2}e^{-|x|}, -\infty < x < +\infty$ .

- (a) 求  $X$  的期望与方差;
- (b) 求  $X$  与  $|X|$  的协方差, 问  $X$  与  $|X|$  是否不相关?
- (c) 问  $X$  与  $|X|$  是否相互独立? 并说明理由.

*Solution.*

(1)

$$\begin{aligned} EX &= \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx = 0 \\ EX^2 &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x)dx = \int_0^{+\infty} x^2 e^{-x} dx = 2 \\ DX &= EX^2 - (EX)^2 = 2 \end{aligned}$$

(2)

$$E(X|X|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |X|Xf(x)dx = 0 = EXE|X| \implies \rho_{X|X|} = 0, Cov(X, |X|) = 0$$

(3) 设  $A = \{0 < X < 1\}$ ,  $B = \{|X| < 1\}$ , 故

$$P(AB) = P\{0 < X < 1, |X| < 1\} = P\{0 < X < 1\} = P(A)$$

而  $P(B) < 1$  是显然的, 故  $P(AB) \neq P(A)P(B)$ , 即  $X|X|$  不独立

□



## 第五章 大数定律与中心极限定理

**Remark.** 三个考点

(1) 切比雪夫不等式

$$P\{|X - EX| \geq \epsilon\} \leq \frac{DX}{\epsilon^2}, \text{ 或者 } P\{|X - EX| < \epsilon\} > 1 - \frac{DX}{\epsilon^2}$$

(2) 大数定理

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \boxed{X_i} \xrightarrow{P} E\boxed{X_i}$$

(3) 中心极限定理

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim N(n\mu, n\sigma^2)$$

1. (2022, 数一) 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立同分布,  $\mu_k = E(X_i^k) (k = 1, 2, 3, 4)$ 。由切比雪夫不等式, 对任意  $\varepsilon > 0$ , 有  $P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \mu_2\right| \geq \varepsilon\right\} \leq$

$$(A) \frac{\mu_4 - \mu_2^2}{n\varepsilon^2} \quad (B) \frac{\mu_4 - \mu_2^2}{\sqrt{n}\varepsilon^2} \quad (C) \frac{\mu_2 - \mu_1^2}{n\varepsilon^2} \quad (D) \frac{\mu_2 - \mu_1^2}{\sqrt{n}\varepsilon^2}$$

**Solution.** 首先需要确定  $E(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2)$  是否等于  $\mu_2$  显然, 所以这个式子满足切比雪夫不等式, 故根据切比雪夫不等式有

$$\text{原式} \geq \frac{D(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2)}{\varepsilon^2} = \frac{\mu_4 - \mu_2^2}{n\varepsilon^2}$$

□

2. (2022, 数一) 设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立同分布,  $X_i$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 1 - |x|, & |x| < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

则当  $n \rightarrow \infty$  时,  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$  依概率收敛于?.

**Solution.** 由大数定理有  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \xrightarrow{P} EX_i^2$ , 又期望的定义有

$$EX_i^2 = 2 \int_0^1 x^2(1-x)dx = \frac{1}{6}$$

□

3. (2020, 数一) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本,  $P\{X = 0\} = P\{X = 1\} = \frac{1}{2}$ ,  $\Phi(x)$  表示标准正态分布函数。利用中心极限定理得  $P\left\{\sum_{i=1}^{100} X_i \leq 55\right\}$  的近似值为

(A)  $1 - \Phi(1)$  (B)  $\Phi(1)$  (C)  $1 - \Phi(0.2)$  (D)  $\Phi(0.2)$

**Solution.** 由中心极限定理有  $\sum_{i=1}^{100} X_i \sim N(50, 25)$  标准化后所求概率为

$$P\left\{\frac{X - 50}{5} \leq 1\right\} \Rightarrow \Phi(1)$$

□

## 第六章 统计初步

### 6.1 求统计量的抽样分布

**Remark.** 样本均值与方差

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

$E\bar{X} = \mu, D\bar{X} = \frac{\sigma^2}{n}, ES^2 = \sigma^2$  来自同一总体的样本均值与方差是独立的

有偏估计量  $S_n^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$  其  $ES_n^2 = \frac{n-1}{n} \sigma^2$

统计的三大分布

$\chi^2$  分布的定义

设随机变量  $X_1, X_2, \dots, X_n$  相互独立, 均服从  $N(0, 1)$  称  $\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$  服从自由度为  $n$  的  $\chi^2$  分布, 记  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ , 特别的若  $X \sim N(0, 1)$ , 则  $\chi^2 \sim \chi^2(1)$

$\chi^2$  分布的性质

- (1) 参数可加性 设  $\chi_1^2$  与  $\chi_2^2$  相互独立, 且  $\chi_1^2 \sim \chi^2(n), \chi_2^2 \sim \chi^2(m)$  则  $\chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(n+m)$
- (2) 设  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$  则  $E\chi^2 = n, D\chi^2 = 2n$

$F$  分布的定义

设随机变量  $X$  和  $Y$  相互独立, 且  $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2)$ , 称  $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2}$  服从自由度为  $n_1, n_2$  的  $F$  分布, 记作  $F \sim F(n_1, n_2)$

$F$  分布的性质

- (1) 设  $F \sim F(n_1, n_2)$ , 则  $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$
- (2)  $F_{1-\alpha}(n_2, n_1) = \frac{1}{F_{\alpha}(n_1, n_2)}$

$t$  分布的定义 设随机变量  $X$  和  $Y$  相互独立,  $X \sim N(0, 1), Y \sim \chi^2(n)$ , 则称  $T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$  服从自由度为  $n$  的  $t$  分布, 记作  $T \sim t(n)$

$t$  分布的性质

(1) 设  $T \sim t(n)$ , 则  $T^2 \sim F(1, n)$ ,  $\frac{1}{T^2} \sim F(n, 1)$

(2)  $t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$

**Remark.** 单正态总体与双正态总体

单正态总体

设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$  的简单随机样本,  $\bar{X}$  与  $S^2$  分别为样本均值与样本方差, 则

(1)  $\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ , 即  $\bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$

(2)  $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$  即  $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1)$ , 且  $\bar{X}$  与  $S^2$  相互独立

(3)  $\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$

双正态总体

设总体  $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ , 总体  $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$  与  $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$  分别为来自总体  $X$  与  $Y$  的简单随机样本且相互独立, 样本均值分别为  $\bar{X}, \bar{Y}$ , 样本方差分别为  $S_1^2, S_2^2$ , 则

(4)  $\frac{\bar{X}-\bar{Y}-(\mu_1-\mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1}+\frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$ ;

(5)  $\frac{S_1^2/\sigma_1^2}{S_2^2/\sigma_2^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$ ;

(6) 当  $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$  时,  $\frac{\bar{X}-\bar{Y}-(\mu_1-\mu_2)}{S_{\omega}\sqrt{\frac{1}{n_1}+\frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1+n_2-2)$ , 其中  $S_{\omega} = \sqrt{\frac{(n_1-1)S_1^2+(n_2-1)S_2^2}{n_1+n_2-2}}$ .

1. (2013, 数一) 设随机变量  $X \sim t(n), Y \sim F(1, n)$ 。给定  $\alpha (0 < \alpha < 0.5)$ , 常数  $c$  满足  $P\{X > c\} = \alpha$ , 则  $P\{Y > c^2\} =$

(A)  $\alpha$  (B)  $1-\alpha$  (C)  $2\alpha$  (D)  $1-2\alpha$

**Solution.** 这道题考察的是  $t$  分布的对称性, 由题有

$$Y = \frac{\chi^2(1)}{\chi^2(n)} \quad X = \frac{N(0, 1)}{\sqrt{\chi^2(n)/n}}$$

则有  $X^2 = Y$ , 所求概率就变成  $P\{X^2 > c^2\}$  由  $t$  分布的对称性有  $P\{X^2 > c^2\} = 2\alpha$   $\square$

总结

正态分布与  $t$  分布具有相似的概率密度图像,  $F$  分布与  $\chi^2$  分布也有类似的图像.

2. 设  $X_1, X_2, \dots, X_9$  为来自总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的简单随机样本,  $Y_1 = \frac{1}{6}(X_1 + X_2 + \dots + X_6)$ ,  $Y_2 = \frac{1}{3}(X_7 + X_8 + X_9)$ ,  $S^2 = \frac{1}{2} \sum_{i=7}^9 (X_i - Y_2)^2$ , 求  $\frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{S}$  的分布.

**Solution.** 这种题就是一步一步反推, 注意凑题目要求的结果即可

$$Y_1 = \frac{1}{6} \sum_{i=1}^6 X_i \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{6}) \text{ 同理 } Y_2 \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{3})$$

$$\text{由 } Y_1, Y_2 \text{ 独立, 知道 } Y_1 - Y_2 \sim N(0, \frac{\sigma^2}{2}) \implies \frac{Y_1 - Y_2}{\sigma/\sqrt{2}} \sim N(0, 1)$$

又有  $\frac{2s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(2)$ , 故

$$\frac{Y_1 - Y_2}{\sqrt{\sigma^2/2} \sqrt{\frac{2s^2}{\sigma^2}/2}} = \frac{\sqrt{2}(Y_1 - Y_2)}{s} \sim t(2)$$

□

## 6.2 求统计量的数字特征

3. 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的简单随机样本, 则

$$E \left[ \sum_{i=1}^n X_i \cdot \sum_{j=1}^n \left( nX_j - \sum_{k=1}^n X_k \right)^2 \right] =$$

**Solution.** 这道题就是个凑系数化简, 过程省去 原式  $= n^3(n-1)\mu\sigma^2$

□

4. 设  $X_1, X_2, \dots, X_9$  为来自总体  $N(0, \sigma^2)$  的简单随机样本, 样本均值为  $\bar{X}$ , 样本方差为  $S^2$ .

(1) 求  $\frac{9\bar{X}^2}{S^2}$  的分布

(2) 求  $E[(\bar{X}^2 S^2)^2]$ ;

**Solution.**

(1) 和例题 3 一致, 过程省去  $\frac{9\bar{X}^2}{S^2} \sim F(1, 8)$

(2) 对于这种高幂次的一般都需要考虑用  $\chi^2$  的结论

$$\begin{aligned} E[(\bar{X}^2 S^2)^2] &= E\bar{X}^4 \cdot ES^4 \\ &= [D\bar{X}^2 + (E\bar{X}^2)^2] [DS^2 + (ES^2)^2] \\ &= \frac{5}{107} \sigma^8 \end{aligned}$$

又  $\frac{9\bar{X}^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(1) \implies D\bar{X}^2 = \frac{2\sigma^4}{81}$  同理有  $DS^2 = \frac{\sigma^4}{4}$

□

## 第七章 参数估计

### 7.1 求矩估计与最大似然估计

**Remark.** 矩估计与最大似然估计

矩估计

令  $EX^k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$  或者  $E(X - EX)^k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k, k = 1, 2, \dots$  得到  $\theta_1, \theta_2 \dots$  的矩估计量

$$\begin{cases} EX = \bar{X}, & \text{一个参数} \\ EX^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 & \text{两个参数} \end{cases}$$

最大似然估计

(1) 对样本点  $x_1, x_2, \dots, x_n$ , 似然函数为  $L(\theta) \begin{cases} \prod_{i=1}^n p(x_i; \theta) \\ \prod_{i=1}^n f(x_i; \theta) \end{cases}$

(2) 似然函数两端取对数求导

(3) 令  $\frac{d \ln L(\theta)}{d\theta} = 0$  就可以得到  $\theta$  的最大似然估计值

一个关于规范的小提示, 如果问估计值用小写字母 (样本值), 问估计量用大写字母 (随机变量)

1. (2002, 数一) 设总体  $X$  的概率分布为

$X$	0	1	2	3
$P$	$\theta^2$	$2\theta(1-\theta)$	$\theta^2$	$1-2\theta$

其中  $0 < \theta < \frac{1}{2}$  为未知参数, 利用总体  $X$  的如下样本值 3, 1, 3, 0, 3, 1, 2, 3, 求  $\theta$  的矩估计值与最大似然估计值。

*Solution.*

(矩估计) 这道题只有一个参数, 只需要用一阶矩估计  $EX = 2\theta(1-\theta) + 2\theta^2 + 3 - 6\theta = \bar{X}$ , 其中  $\bar{X} = \frac{16}{8} = 2$ , 故  $\theta$  的矩估计值  $\hat{\theta} = \frac{1}{4}$

(最大似然估计) 对于样本 3, 1, 3, 0, 3, 1, 2, 3, 似然估计函数为

$$L(\theta) = 4\theta^6(1-\theta)^2(1-2\theta)^4$$

令  $\frac{d\ln\theta}{d\theta} = 0$  有  $\theta = \frac{7+\sqrt{13}}{12}$  又  $0 < \theta < \frac{1}{2}$ , 故最终  $\theta = \frac{7-\sqrt{13}}{12}$

□

2. (2011, 数一) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的简单随机样本, 其中  $\mu$  已知,  $\sigma^2 > 0$  未知, 样本均值为  $\bar{X}$ , 样本方差为  $S^2$ 。

(1) 求  $\sigma^2$  的最大似然估计量  $\hat{\sigma}^2$ ;

(2) 求  $E(\hat{\sigma}^2)$  与  $D(\hat{\sigma}^2)$ 。

**Solution.**

(1) 对于样本  $X_1, \dots, X_n$  其最大似然函数为

$$L(\sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x_i-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

注意参数为  $\sigma^2$ , 令  $\frac{d\ln\sigma^2}{d\sigma^2} = 0$ , 有  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2$

(2) 这种题优先考虑  $\chi^2$  分布的期望与方差结论, 有题 (1) 有

$$\frac{X_i - \mu}{\sigma} \sim N(0, 1) \implies \sum_{i=1}^n \left( \frac{X_i - \mu}{\sigma} \right)^2 \sim \chi^2(n)$$

故  $E(\hat{\sigma}^2) = \sigma^2, D(\hat{\sigma}^2) = \frac{2\sigma^4}{n}$

□

3. (2022, 数一、三) 设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自期望为  $\theta$  的指数分布总体的简单随机样本,  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  为来自期望为  $2\theta$  的指数分布总体的简单随机样本, 两个样本相互独立。利用  $X_1, X_2, \dots, X_n$  与  $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$ ,

(1) 求  $\theta$  的最大似然估计量  $\hat{\theta}$ ;

(2) 求  $D(\hat{\theta})$ 。

**Solution.** 这是双总体, 但基本上和单总体一致, 不要被唬住了哦!

(1) 由题有  $X \sim E(\frac{1}{\theta}), Y \sim E(\frac{1}{2\theta})$ , 故其概率密度分别为

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases} \quad f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\theta} e^{-\frac{y}{2\theta}}, & y > 0 \\ 0, & y \leq 0 \end{cases}$$

则对于样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  与  $Y_1, Y_2, \dots, Y_n$ , 最大似然估计函数为

$$L(\theta) = \left(\frac{1}{2}\right)^m \theta^{-(m+n)} e^{-\frac{1}{\theta}(\sum_{i=1}^n X_i + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^m Y_j)}$$

则令  $\frac{d \ln \theta}{d \theta} = 0$ , 有  $\hat{\theta} = \frac{1}{n+m}(\sum_{i=1}^n X_i + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^m Y_j)$

(2)

$$\begin{aligned} D(\hat{\theta}) &= \left(\frac{1}{m+n}\right)^2 D\left(\sum_{i=1}^n X_i + \frac{1}{2} \sum_{j=1}^m Y_j\right) \\ &= \frac{\theta^2}{m+n} \end{aligned}$$

□

## 7.2 估计量的评价标准

**Remark.** 估计量的评价标准

- (1) (无偏性) 设  $\hat{\theta}$  为  $\theta$  的估计量, 若  $E\hat{\theta} = \theta$  则称其为  $\theta$  无偏估计量
- (2) (有效性) 设  $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2$  为  $\theta$  的无偏估计, 若  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$  则称  $\hat{\theta}_1$  比  $\hat{\theta}_2$  更有效
- (3) 设  $\hat{\theta}$  为  $\theta$  的估计量, 若  $\hat{\theta}$  依概率收敛于  $\theta$ , 则称  $\hat{\theta}$  为  $\theta$  一致 (相合) 估计量  
一致性的考点在于  $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \square \xrightarrow{P} E\square$

4. 设总体  $X$  的概率密度为

$$f(x) = \begin{cases} 2e^{-2(x-\theta)}, & x > \theta \\ 0, & x \leq \theta \end{cases}$$

其中  $\theta > 0$  为未知参数,  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本。

- (1) 求  $\theta$  的最大似然估计量  $\hat{\theta}$ ;
- (2) 问  $\hat{\theta}$  是否为  $\theta$  的无偏估计量? 并说明理由。



*Solution.*

(1) 对于样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  的最大似然估计函数为

$$L(\theta) = \prod_{i=1}^n 2e^{-2(x_i-\theta)} = 2^n e^{-\sum_{i=1}^n (x_i-\theta)}$$

显然  $L(\theta)$  关于  $\theta$  是单调递增的, 则根据最大似然的定义, 应该取使得  $L(\theta)$  最大的值, 而由题目有  $X_1 > \theta, X_2 > \theta, \dots$ , 故  $\hat{\theta} = \min \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$

(2) 由概率密度函数有  $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$ , 故

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt = \begin{cases} 1 - e^{-2(x-\theta)}, & x > \theta \\ 0, & x \leq \theta \end{cases}$$

故  $F_{min} = 1 - [1 - F_X(x)]^n$  即

$$F_{min} = \begin{cases} 1 - e^{-2n(x-\theta)}, & x > \theta \\ 0, & x \leq \theta \end{cases}$$

故

$$f_{min} = \begin{cases} 2ne^{-2n(x-\theta)}, & x > \theta \\ 0, & x \leq \theta \end{cases}$$

由期望的定义有

$$E\hat{\theta} = \int_{\theta}^{+\infty} 2nxe^{-2n(x-\theta)} = \theta + \frac{1}{2n}$$

□

5. (2010, 数一) 设总体  $X$  的概率分布为

$X$	1	2	3
$P$	$1 - \theta$	$\theta - \theta^2$	$\theta^2$

其中参数  $\theta \in (0, 1)$  未知,  $N_i$  表示来自总体  $X$  的简单随机样本 (样本容量为  $n$ ) 中等于  $i$  的个数 ( $i = 1, 2, 3$ ) 求常数  $a_1, a_2, a_3$  使得  $T = \sum_{i=1}^3 a_i N_i$  为  $\theta$  的无偏估计量, 并求  $T$  的方差.

**Solution.** 由题可知  $N_i \sim B(n, p)$ , 具体来说有

$$\begin{cases} N_1 \sim B(n, 1 - \theta) \\ N_2 \sim B(n, \theta - \theta^2) \\ N_3 \sim B(n, \theta^2) \end{cases}$$

且有  $N_1 + N_2 + N_3 = n$

故  $ET = \sum_{i=1}^3 a_i EN_i = n[a_1 + (a_2 - a_1)\theta + (a_3 - a_2)\theta^2] = \theta$ , 只需要令

$$\begin{cases} a_1 = 0 \\ a_2 = \frac{1}{n} \\ a_3 = \frac{1}{n} \end{cases}$$

求  $DT = \frac{1}{n^2}D(n - N_1) = \frac{1}{n^2}DN_1 = \frac{\theta(1-\theta)}{n}$

□

### 7.3 区间估计与假设检验

## 第八章 补充知识-概率论

补充知识来自于

(1) 概率论与数理统计 茆诗松

(2) 做题总结

### 8.1 配对问题

问题描述: 在一个有  $n$  个人参加的晚会, 每个人带来一件礼物, 且规定每个人带的礼物都不相同. 晚会期间各人从放在一起的  $n$  件礼物中随机抽取一件, 问至少有一个人自己抽到自己的礼物的概率是多少?

*Solution.* (配对问题)

设  $A_i$  为事件: 第  $i$  个人自己抽到自己的礼物,  $i = 1, 2, \dots, n$  所求概率为

$$P(A_1) = P(A_2) = \dots = P(A_n) = \frac{1}{n}$$

$$P(A_1 A_2) = P(A_1 A_3) = \dots = P(A_{n-1} A_n) = \frac{1}{n(n-1)}$$

$$P(A_1 A_2 A_3) = P(A_1 A_2 A_4) = \dots = P(A_{n-2} A_{n-1} A_n) = \frac{1}{n(n-1)(n-2)}$$

...

$$P(A_1 A_2 A_3 \dots A_n) = \frac{1}{n!}$$

再由概率的加法公式 (容斥原理) 得

$$\begin{aligned}
 P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) &= \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i=1}^{n-1} P(A_i A_{i+1}) + \sum_{i=1}^{n-2} P(A_i A_{i+1} A_{i+2}) \\
 &\quad + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n) \\
 &= C_n^1 \frac{1}{n} - C_n^2 \frac{1}{n(n-1)} + \dots + (-1)^{n-1} C_n^n \frac{1}{n!} \\
 &= 1 - \frac{1}{2!} + \frac{1}{3!} + \dots + (-1)^{n-1} \frac{1}{n!}
 \end{aligned}$$

当  $n \rightarrow \infty$ , 上述概率由  $e^x = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{x^n}{n!}$ , 则

$$P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = 1 - e^{-1} \approx 0.6321$$

□

## 8.2 几个概率的不等式

1.  $P(AB) \geq P(A) + P(B) - 1$
2.  $P(A_1 A_2 \dots A_n) \geq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n) - (n-1)$  (Boole 不等式)
3.  $|P(AB) - P(A)P(B)| \leq \frac{1}{4}$

**Proof.** 相关证明如下:

(1) 由于  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) \leq 1 \implies P(AB) \geq P(A) + P(B) - 1$

(2) 采用数学归纳法证明, 对于  $n = 2$ , 即不等式 (1) 已经证明, 不妨假设对于  $n = k$  个事件, 不等式成立, 即

$$P(A_1 A_2 \dots A_k) \geq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_k) - (k-1)$$

考虑  $n = k+1$  个事件  $A_1 A_2 \dots A_{k+1}$ , 不妨令  $B = A_1 A_2 \dots A_k$ , 则

$$P(A_1 A_2 \dots A_k A_{k+1}) = P(B A_{k+1}) \geq P(B) + P(A_{k+1}) - 1 \geq P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_{k+1}) - (k)$$

由数学归纳法可知, 原不等式成立

(3) 由  $P(A) \geq P(AB), P(B) \geq P(AB)$ , 则  $P(A)P(B) \geq P(AB)^2$ , 则

$$P(AB) - P(A)P(B) \leq P(AB) - P(AB)^2 = P(AB)(1 - P(AB))$$

令  $x = P(AB)$ , 则  $f(x) = x(1-x)$ , 当  $x = \frac{1}{2}$  时, 取得  $f(x)_{\max} = \frac{1}{4}$  即

$$P(AB) - P(A)P(B) \leq \frac{1}{4}$$

由于  $P(AB) + P(A\bar{B}) = P(A)$ , 即  $P(AB) = P(A) - P(A\bar{B})$  则

$$P(A)P(B) - P(AB) = P(A)P(B) - P(A) + P(A\bar{B}) = P(A\bar{B}) - P(A)P(\bar{B}) \leq \frac{1}{4}$$

即

$$P(AB) - P(A)P(B) \geq \frac{1}{4}$$

综上原不等式成立 □

### 8.3 轮流射击模型

问题描述: 有两名选手比赛设计, 轮流对同一个目标进行射击, 甲命中目标的概率为  $\alpha$ , 乙命中的概率为  $\beta$ . **甲先射**, 谁先设中谁获胜. 问甲乙两人获胜的概率各是多少?

*Solution.*

(方法一) 记事件  $A_i$  为第  $i$  次射中目标,  $i = 1, 2, \dots$ , 因为甲先射, 所以甲获胜可以表示为

$$A_1 \cup \bar{A}_1 \bar{A}_2 A_3 \cup \dots$$

由于事件独立, 则甲获胜的概率为

$$\begin{aligned} P(\text{甲获胜}) &= \alpha + (1-\alpha)(1-\beta)\alpha + (1-\alpha)^2(1-\beta)^2\alpha^2 \dots \\ &= \alpha \sum_{i=0}^{\infty} (1-\alpha)^i (1-\beta)^i \\ &= \frac{\alpha}{1 - (1-\alpha)(1-\beta)} \end{aligned}$$

同理, 乙获胜的概率为

$$\begin{aligned} P(\text{乙获胜}) &= (1-\alpha)\beta + (1-\alpha)(1-\beta)(1-\alpha)\beta + \dots \\ &= \beta(1-\alpha) \sum_{i=0}^{\infty} (1-\alpha)^i (1-\beta)^i \\ &= \frac{\beta(1-\alpha)}{1 - (1-\alpha)(1-\beta)} \end{aligned}$$

(方法二) 由于射击是独立, 所有有如下条件

$$P(\text{甲获胜}) = \alpha + (1 - \alpha)(1 - \beta)P(\text{甲获胜})$$

前面失败的情况并不影响后续获胜 (无记忆性), 则可以直接解出甲获胜的概念

$$P(\text{甲获胜}) = \frac{\alpha}{1 - (1 - \alpha)(1 - \beta)}$$

$$P(\text{乙获胜}) = 1 - P(\text{甲获胜}) = \frac{\beta(1 - \alpha)}{1 - (1 - \alpha)(1 - \beta)}$$

□

## 8.4 补充: 随机变量的矩

设  $(X, Y)$  是二维随机变量, 如果  $E(X^k Y^l)$  存在, 则称  $E(X^k), (k = 1, 2, \dots)$  为  $X$  的  $k$  阶原点矩; 称  $E(X - EX)^k, k = (2, 3, \dots)$  为  $X$  的  $k$  阶中心矩; 称  $E(X^k Y^l), (k, l = 1, 2, \dots)$  为  $X$  与  $Y$  的  $k + l$  阶混合原点矩; 称  $E[(X - EX)^k (Y - EY)^l], (k, l = 1, 2, \dots)$  为  $X, Y$  的  $k + l$  阶混合中心矩