

研途考研数学零基础

——概率论与数理统计（数一、数三）

主讲：朱祥和

新浪微博：祥和老师

0 概率论的前世今生

1 概率论部分考察内容

2 数理统计部分考察内容

第一章 随机事件和概率

§1 随机事件与运算

【1. 随机试验】

随机试验的定义：概率论中将具有以下三个特点的试验称为随机试验，简称实验，常记为 E 。

- (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。

【2. 样本空间】随机试验的所有可能结果组成的集合称为样本空间记为 Ω ， Ω 中的元素称为样本点。

【3. 随机事件】

(1) 随机事件的定义：样本空间 Ω 的子集，即试验的结果称为随机事件，简称事件，通常用大写字母 A ， B ， C 等表示。

(2) 随机事件的分类

基本事件：由一个样本点组成的单点集称为基本事件；

复合事件：由两个或两个以上样本点组成的事件称为复合事件；

必然事件：样本空间 Ω 包含所有样本点，它是 Ω 自身的子集，在每次试验中它总是发生的，称为必然事件，记为 Ω ；

不可能事件：空集 \emptyset 不包含任何样本点，它也作为样本空间的子集，在每次试验中都不发生，称为不可能事件，记为 \emptyset 。

(3) 事件发生：在每次试验中，事件有且仅有一个样本点出现时，称事件发生或者出现。

【4. 事件的关系与运算】

- (1) 包含关系： $A \subset B \Leftrightarrow$ 事件 A 发生一定导致 B 发生；
- (2) 事件相等： $A \subset B$ 且 $B \subset A$ ，则事件 $A = B$ ；
- (3) A 和 B 的和事件：记为 $A \cup B$ 或 $A + B \Leftrightarrow A, B$ 至少有一个发生时事件 $A \cup B$ 发生，

类似地, 称 $\bigcup_{k=1}^n A_k$ 为 n 个事件 A_1, A_2, \dots, A_n 的和事件;

(4) A 和 B 的积事件: 记为 $A \cap B$ 或 $AB \Leftrightarrow A, B$ 同时发生时事件 $A \cap B$ 发生,

类似地, 称 $\bigcap_{k=1}^n A_k$ 为 n 个事件 A_1, A_2, \dots, A_n 的积事件;

(5) A 和 B 的差事件: 事件 $A - B$ 或 $\overline{A \cap B} \Leftrightarrow A$ 发生且 B 不发生时事件 $A - B$ 发生;

(6) 互斥 (互不相容) 事件: $AB = \emptyset \Leftrightarrow A$ 与 B 不能同时发生;

(7) 对立 (互逆) 事件: $A \cap B = \Omega$ 且 $A \cap B = \emptyset \Leftrightarrow A, B$ 在一次试验中必然发生且只能发生一个, A 的对立事件记为 \overline{A} ;

(8) 完全 (备) 事件组: 若事件 $A_1, A_2, \dots, A_n = \Omega, A_i A_j = \emptyset, 1 \leq i \neq j \leq n$, 则称事件 A_1, A_2, \dots, A_n 是一个完全事件组.

【5. 事件的运算律】

(1) 交换律: $A \cap B = B \cap A, A \cup B = B \cup A$;

(2) 结合律: $A \cap (B \cap C) = (A \cap B) \cap C, A \cup (B \cup C) = (A \cup B) \cup C$;

(3) 分配律: $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C), A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$;

(4) 德摩根律 (对偶律): $\overline{A \cap B} = \overline{A} \cap \overline{B}, \overline{A \cup B} = \overline{A} \cup \overline{B}$.

【例 1】 向指定目标射三枪, 观察射中目标的情况。用 A_1, A_2, A_3 分别表示事件 “第 1、2、3 枪击中目标”, 试用 A_1, A_2, A_3 表示以下各事件:

- (1) 只击中第一枪;
- (2) 只击中一枪;
- (3) 三枪都没击中;
- (4) 至少击中一枪;
- (5) 至少击中两枪;
- (6) 至多击中两枪。

【例 2】 对于任意两个事件 A, B , 与 $A \cap B = B$ 不等价的是 ()

- (A) $A \subset B$. (B) $\bar{B} \subset \bar{A}$. (C) $A\bar{B} = \emptyset$. (D) $\bar{A}B = \emptyset$.

【例 3】 设 A, B 为任意两个事件，则下列选项错误的是()

- (A) $AB = \emptyset$ ，则 \bar{A}, \bar{B} 可能不相容. (B) $AB \neq \emptyset$ ，则 \bar{A}, \bar{B} 也可能相容.
(C) $AB = \emptyset$ ，则 \bar{A}, B 也可能相容. (D) $AB \neq \emptyset$ ，则 \bar{A}, B 一定不相容.

§2 概率的定义与性质

【定义】 设 E 是随机试验， Ω 是它的样本空间，对于 E 的每一个事件 A 赋予一个实数，记为 $P(A)$ ，称为事件 A 的概率，如果集合函数 $P(\cdot)$ 满足下列条件：

- 1) 非负性：对于每一个事件 A ，有 $P(A) \geq 0$ ；
- 2) 规范性：对于必然事件 Ω ，有 $P(\Omega) = 1$ ；
- 3) 可列可加性：设 A_1, A_2, \dots 是两两互不相容的事件，即对于 $i \neq j, A_i A_j = \emptyset, i, j = 1, 2, \dots$ ，则有 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots) = P(A_1) + P(A_2) + \dots$.

【概率的性质】

- 1) 非负性： $\forall A \subseteq \Omega, 0 \leq P(A) \leq 1$ ；
- 2) 规范性： $P(\emptyset) = 0, P(\Omega) = 1$ ；
- 3) 有限可加性：设 A_1, A_2, \dots, A_n 是两两互不相容的事件，即对于 $i \neq j, A_i A_j = \emptyset, i, j = 1, 2, \dots, n$

则有 $P(A_1 \cup A_2 \cup \dots \cup A_n) = P(A_1) + P(A_2) + \dots + P(A_n)$;

4) 逆事件的概率对于任一事件 A , 有 $P(\bar{A}) = 1 - P(A)$;

5) 可比性: 设 A, B 是两个事件, 若 $A \subset B$, 则有

$$P(A) \leq P(B) \text{ 且 } P(B - A) = P(B) - P(A),$$

一般地: $P(B - A) = P(B) - P(AB)$ (减法公式);

6) 加法公式对于任意两随机事件 A, B 有: $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$.

注: 3 个事件的概率加法公式:

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(BC) - P(AC) + P(ABC).$$

【例 1】 设事件 A, B 的概率分别为 $\frac{1}{3}, \frac{1}{2}$. 在下列三种情况下分别求 $P(B\bar{A})$ 的值:

(1) A 与 B 互斥;

(2) $A \subset B$;

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

【例 2】 设随机事件 A, B , $P(A) = 0.5$, $P(A \cup B) = 0.8$, 若 A, B 互不相容, 则 $P(B) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 3】 已知 $P(A) = 0.8$, $P(A - B) = 0.1$, 则 $P(\overline{AB}) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 4】 已知 A, B 两个随机事件满足 $P(AB) = P(\overline{AB})$, 且 $P(A) = p$, 则 $P(B) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 5】 若 $A \supset B$, $A \supset C$, 且 $P(A) = 0.9$, $P(\overline{B} \cap \overline{C}) = 0.8$, 求 $P(A - BC) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 6】 已知随机事件 A, B 满足条件 $P(\overline{AB \cup \overline{AB}}) = 0$, 则有:

- (A) A, B 为对立事件; (B) A, B 为互斥;
(C) $P(A) = P(B)$; (D) $P(A) = P(\bar{B})$.

【例 7】 已知 $P(A) = P(B) = P(C) = \frac{1}{4}$, $P(AB) = 0$, $P(AC) = P(BC) = \frac{1}{6}$, 则事件 A, B, C 全不发生的概率为_____.

§3 条件概率公式与乘法公式

【条件概率】

① 定义: 设 A, B 是两个事件, 且 $P(A) > 0$, 称 $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$ 为

在事件 A 发生的条件下事件 B 发生的条件概率.

② 性质:

- 1) $0 \leq P(B|A) \leq 1$;
- 2) $P(\Omega|A) = 1$;
- 3) $P(\bar{A}|B) = 1 - P(A|B)$;
- 4) $P\{(A_1 + A_2)|B\} = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1A_2|B)$;

【乘法公式】 $P(A) > 0, P(AB) = P(B|A)P(A)$;

推广: A, B, C 为事件, 且 $P(AB) > 0$, 则有 $P(ABC) = P(C|AB)P(B|A)P(A)$.

【例 1】 已知 $P(B) = 0.4, P(A+B) = 0.5$, 求 $P(A|\bar{B})$.

【例 2】 已知 $0 < P(B) < 1$, 且 $P[(A_1 + A_2) | B] = P(A_1 | B) + P(A_2 | B)$, 则下列选项成立的是()

- (A) $P[(A_1 + A_2) | \bar{B}] = P(A_1 | \bar{B}) + P(A_2 | \bar{B})$
 (B) $P(A_1 B + A_2 B) = P(A_1 B) + P(A_2 B)$
 (C) $P(A_1 + A_2) = P(A_1 | B) + P(A_2 | B)$
 (D) $P(B) = P(A_1)P(B | A_1) + P(A_2)P(B | A_2)$

【例 3】 设 $0 < P(A) < 1, 0 < P(B) < 1, P(A|B) + P(\bar{A}|\bar{B}) = 1$, 则

- A、 $AB = \phi$ B、 $B = \bar{A}$ C、 $P(AB) \neq P(A)P(B)$ D、 $P(AB) = P(A)P(B)$

【例 4】 已知 $P(A) = 0.4$, $P(B|A) = 0.5$, $P(A|B) = 0.25$, 则 $P(B) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 5】 一盒中装有 5 只产品, 其中有 3 只正品, 2 只次品, 从中取产品两次, 每次取一只, 作不放回抽样, 求在第一次取到正品条件下, 第二次取到的也是正品的概率.

【例 6】 某人忘记了电话号码的最后一个数字, 因而他随意拨号, 求他拨号不超过三次能接通所需电话的概率, 若已知最后一个数字是奇数, 此概率是多少?

【思考】 证明: 已知 $P(A) > 0$, $P(AB|A) \geq P(AB|A \cup B)$.

§4 全概率公式与贝叶斯公式

【全概率公式】

A_1, A_2, \dots, A_n 是完全事件组, 且 $P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$ 则 $P(B) = \sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)$.

【贝叶斯公式】（逆概公式）

A_1, A_2, \dots, A_n 是完全事件组, $P(B) > 0, P(A_i) > 0, i = 1, 2, \dots, n$.

$$P(A_i|B) = \frac{P(A_i)P(B|A_i)}{\sum_{i=1}^n P(A_i)P(B|A_i)} \quad i = 1, 2, \dots, n.$$

【例 1】 一批产品有 10 个正品和 2 个次品，任意抽取两次，每次抽一个，抽出后不放回，则第二次抽出的是次品的概率为_____.

【例 2】 有 1 台机床，当其正常时，产品的合格率为 90%，当其不正常时，产品的合格率为 40%。由历史数据分析显示：每天上班开动机床时，机床是正常的概率为 80%。现有某检验人员为了检验机床是否正常，开动机床生产出了一件产品，经检验，该产品为合格。问此时机床处于正常状态的概率为多少？

【例 3】 根据以往的记录，某种诊断肝炎的试验有如下效果：对肝炎病人的试验呈阳性的概率为 0.95；非肝炎病人的试验呈阴性的概率为 0.95。对自然人群进行普查的结果为：有千分之五的人患有肝炎。现有某人做此试验结果为阳性，问此人确有肝炎的概率为多少？

【例 4】 三个箱子，第一个箱子中有 4 个黑球 1 个白球，第二个箱子中有 3 个黑球 3 个白球，第三个箱子中有 3 个黑球 5 个白球。现随机地取一个箱子，再从这个箱子中取出 1 个球，这个球为白球的概率等于_____. 已知取出的球是白球，此球属于第二个箱子的概率为_____.

【例 5】 假设有两箱同种零件：第一箱内装 50 件，其中 10 件一等品；第二箱内装 30 件，其中 18 件一等品，现从两箱中随机挑出一箱，然后从该箱中先后取出两个零件（取出的零件均不放回），试求：

- ① 先取出的零件是一等品的概率 p ；

- ② 在先取出的零件是一等品的条件下，后取出的零件仍然是一等品的条件概率 q .

§5 事件的独立性

- ① 定义: 设 A, B 是两个事件，如果满足等式 $P(AB) = P(A)P(B)$,

则称事件 A, B 相互独立，简称事件 A, B 独立.

- ② 独立的等价说法

若 $0 < P(A) < 1$ ，则事件 A, B 独立 \Leftrightarrow

$$P(B) = P(B | A) \Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B)$$

$$\Leftrightarrow P(B) = P(B | \bar{A}) \Leftrightarrow P(B | A) = P(B | \bar{A}) .$$

- ③ 独立的性质

若事件 A, B 相互独立，则 A 与 \bar{B} ， \bar{A} 与 B ， \bar{A} 与 \bar{B} 也相互独立.

- ④ 三个事件的独立性

设 A, B, C 是三个事件，如果满足等式

$$\left. \begin{aligned} P(AB) &= P(A)P(B) \\ P(AC) &= P(A)P(C) \\ P(BC) &= P(B)P(C) \end{aligned} \right\} \Rightarrow A, B, C \text{ 两两独立}.$$

如果满足等式

$$\left. \begin{aligned} P(AB) &= P(A)P(B) \\ P(AC) &= P(A)P(C) \\ P(BC) &= P(B)P(C) \\ P(ABC) &= P(A)P(B)P(C) \end{aligned} \right\} \Rightarrow A, B, C \text{ 相互独立}.$$

【例1】 盒中有编号为1, 2, 3, 4的4只球，随机地从盒中取1只球，事件 A ：取得的是1号球

或2号球, 事件 B : 取得的是1号或3号球, 事件 C : 取得的是1号或4号球, 证明: 事件 A, B, C 两两独立, 但 A, B, C 三事件不独立.

【例2】 设 A, B 是两个随机事件, 且 $0 < P(A) < 1, P(B) > 0, P(B|A) = P(B|\bar{A})$ 则必有 ()

(A) $P(A|B) = P(\bar{A}|B)$

(B) $P(A|B) \neq P(\bar{A}|B)$

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

(D) $P(AB) \neq P(A)P(B)$

【例3】 对于任意二事件 A 和 B ()

(A) 若 $AB \neq \emptyset$, 则 A, B 一定独立

(B) 若 $AB \neq \emptyset$, 则 A, B 有可能独立

(C) 若 $AB = \emptyset$, 则 A, B 一定独立

(D) 若 $AB = \emptyset$, 则 A, B 一定不独立

【例4】 设 A, B, C 三个事件两两独立, 则 A, B, C 相互独立的充分必要条件是()

(A) A 和 BC 独立

(B) AB 与 $A \cap C$ 独立

(C) AB 与 AC 独立

(D) $A \cap B$ 与 $A \cap C$ 独立

【思考】 三人独立去破译一份密码, 已知各人能译出的概率分别为 $\frac{1}{5}, \frac{1}{3}, \frac{1}{4}$, 问三人中至少

有一人能将此密码译出的概率为?

§6 三大概型 (1)

古典概型

(1) 定义: 具有以下两特点的试验称为古典概型:

1) 样本空间有限 $\Omega = \{e_1, e_2, \dots, e_n\}$:

2) 等可能性 $P\{e_1\} = P\{e_2\} = \dots = P\{e_n\}$.

(2) 计算方法: $P(A) = \frac{k}{n}$, 其中 $k = \{A \text{ 中基本事件的个数}\}$, $n = \{\Omega \text{ 中基本事件的个数}\}$.

(3) 古典概率的性质

非负性: $\forall A \subseteq \Omega, 0 \leq P(A) \leq 1$;

规范性: $P(\emptyset) = 0, P(\Omega) = 1$;

有限可加性: 设 A_1, A_2, \dots, A_n 是两两互不相容的事件,

即对于 $i \neq j, A_i A_j = \emptyset, i, j = 1, 2, \dots, n$

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

古典概型计算常见模型及处理问题的方法:

要领: 利用乘法原理和加法原理, 熟练掌握有关排列、组合的计数公式.

(1) 摸球模型

【例 1 (1)】 一袋中有 5 个大小形状相同的球, 其中 3 个黑色球, 2 个白色球。现从袋中随机地取两次, 每次取出 1 个球, 求取出的两个球都是黑色球的概率。

【例 1 (2)】 一袋中有 5 个大小形状相同的球, 其中 3 个黑色球, 2 个白色球。现从袋中随机地取出 2 个球, 求取出的两个球都是黑色球的概率。

【练习】 在一个装有 n_1 只白球, n_2 只黑球, n_3 只红球的袋中任取 m 只球, 其中白、黑、红球分别为 m_1, m_2, m_3 ($m_1 + m_2 + m_3 = m$) 只的概率为_____.

(2) 分球入杯问题

【例 2】 将 N 个球随机地放入 n 个盒子中 ($n > N$), 求:

(1) 每个盒子最多有一个球的概率;

(2) 某指定的盒子中恰有 m ($m < N$) 个球的概率。

【思考】将 3 只球随机地放入 4 个杯子中去，求杯子中球的最大个数分别为 1,2,3 的概率.

(3) 取数问题

【例 3】在 1~9 的整数中可重复的随机取 3 个数组成 3 位数，求下列事件的概率：

(1) 3 个数完全不同；

(2) 3 个数不含偶数；

【思考】求在数字 0,1,2, ,9 中不重复地任取四个组成一个四位偶数的概率.

(4) 配对问题

【例 4】从 5 双不同的鞋子中任取 4 只，问这 4 只鞋子中至少有 2 只配成一双的概率.

§7 三大概型 (2)

2. 几何概型

【定义】如果试验 E 是从某一线段（或平面、空间中有界区域） Ω 上任取一点，并且所取得点位于 Ω 中任意两个长度（或面积、体积）相等的子区间（或子区域）内的可能性相同，则所取得点位于 Ω 中任意子区间（或子区域） A 内这一事件（仍记作 A ）的概率为：

$$P(A) = \frac{m(A)}{m(\Omega)}$$

$m(A) = \{A \text{ 的测度（长度、面积、体积等）}\}$, $m(\Omega) = \{\Omega \text{ 的测度（长度、面积、体积等）}\}$.

【例 1】（会面问题）

两人相约在某天下午 2:00~3:00 在预定地方见面, 先到者要等候 20 分钟, 过时则离去. 如果每人在这指定的一小时内任一时刻到达是等可能的, 求约会的两人能会到面的概率.

【例 2】 随机的向半圆 $0 < y < \sqrt{2ax - x^2}$ (a 为正常数) 内掷一点, 点落在半圆内任何区域的概率与区域的面积成正比, 则原点和该点的连线与 x 轴的夹角小于 $\frac{\pi}{4}$ 的概率为_____.

3. 伯努利概型

①定义: 只有两个结果 A 和 \bar{A} 的试验称为伯努利试验, 若将伯努利试验独立重复地进行 n 次, 则称为 n 重伯努利实验.

②二项概率公式

设在每次实验中, 事件 A 发生的概率 $P(A) = p (0 < p < 1)$, 则在 n 重伯努利实验中, 事件 A 发生 k 次记为 A_k , 其概率为 $P(A_k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} (k = 0, 1, 2, \dots, n)$, 此公式称为二项概率公式.

【例 3】 某人打靶的命中率为 0.5, 当他连续射击三次后, 发现靶已命中, 则他在第一次射击时就已命中的概率是_____.

【例 4】 某人向同一目标独立重复射击, 每次射击命中目标的概率为 $p (0 < p < 1)$, 则此人第 4 次射击恰好第 2 次命中目标的概率为 ().

- (A) $3p(1-p)^2$ (B) $6p(1-p)^2$ (C) $3p^2(1-p)^2$ (D) $6p^2(1-p)^2$

第二章 一维随机变量及分布

§1 随机变量与分布函数

1、随机变量的概念

(1) 随机变量定义

定义: 在样本空间 $\Omega = \{e\}$ 上的实值函数 $X = X(e) \quad e \in \Omega$, 则该变量 $X(e)$ 称为随机变量. 随机变量常用大写字母 X, Y, Z 等表示, 即 $\forall e \in \Omega \xrightarrow{P} X = X(e)$, 其取值用小写字母 x, y, z 等表示.

(2) 随机变量的分类

- ① 离散型随机变量;
- ② 连续型随机变量;
- ③ 非离散型也非连续型.

2、随机变量的分布函数

(1) 定义: 设 X 是一个随机变量, 对于任意实数 x , 令 $F(x) = P\{X \leq x\} \quad (-\infty < x < +\infty)$ 称 $F(x)$ 为随机变量 X 的概率分布函数, 简称分布函数.

(2) 分布函数的性质

- ① 非负性: $0 \leq F(x) \leq 1$;
- ② 规范性: $F(-\infty) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$, $F(+\infty) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$;
- ③ 单调不减性: 对于任意 $x_1 < x_2$, 有 $F(x_1) \leq F(x_2)$;
- ④ 右连续性: $F(x_0) = F(x_0 + 0)$.

【例 1】 设随机变量的分布函数 $F(x) = \begin{cases} a + \frac{b}{(1+x)^2} & x > 0 \\ c & x \leq 0 \end{cases}$, 求 a, b, c 的值.

【例 2】 已知 X 的分布函数为 $F(x)$ ，可以下列可作为随机变量分布函数的是()

- (A) $2F(x)$ (B) $F(2x)$
(C) $F(x^2)$ (D) $F(|x|)$

【思考】 下列函数中，可以作为随机变量分布函数的是()

- (A) $F(x) = \frac{1}{1+x^2}$ (B) $F(x) = \frac{3}{4} + \frac{1}{2\pi} \arctan x$
(C) $F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ \frac{x}{1+x}, & x > 0 \end{cases}$ (D) $F(x) = \frac{2}{\pi} \arctan x + 1$

【例 3】 设 $F_1(x), F_2(x)$ 分别为随机变量 X_1, X_2 的分布函数，为使 $F(x) = aF_1(x) + bF_2(x)$ 也是分布函数，则 ()

- (A) $a = \frac{3}{5}, b = -\frac{2}{5}$ (B) $a = \frac{2}{3}, b = \frac{2}{3}$ (C) $a = -\frac{1}{2}, b = \frac{3}{2}$ (D) $a = \frac{1}{2}, b = \frac{3}{2}$

(3) 利用分布函数求各种随机事件的概率

已知 $X \sim F(x)$ ，则有

- ① $P\{X \leq a\} = F(a)$;
② $P\{X > a\} = 1 - F(a)$;
③ $P\{X < a\} = F(a-0) = \lim_{x \rightarrow a^-} F(x)$;
④ $P\{X \geq a\} = 1 - F(a-0)$;
⑤ $P\{X = a\} = P\{X \leq a\} - P\{X < a\} = F(a) - F(a-0)$;

- ⑥ $P\{a < X \leq b\} = P\{X \leq b\} - P\{X \leq a\} = F(b) - F(a)$;
- ⑦ $P\{a < X < b\} = P\{X < b\} - P\{X \leq a\} = F(b-0) - F(a)$;
- ⑧ $P\{a \leq X \leq b\} = P\{X \leq b\} - P\{X < a\} = F(b) - F(a-0)$;
- ⑨ $P\{a \leq X < b\} = P\{X < b\} - P\{X < a\} = F(b-0) - F(a-0)$.

【例 4】 设随机变量的分布函数 $F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ \frac{1}{2}, & 0 \leq x < 1 \\ 1 - e^{-x}, & x \geq 1 \end{cases}$, 则 $P\{X=1\} = \underline{\hspace{2cm}}$.

(A) 0 (B) $\frac{1}{2}$ (C) $\frac{1}{2} - e^{-1}$ (D) $1 - e^{-1}$

§2 离散型随机变量

离散型随机变量的定义：取值为有限个或可数无穷多个.

(1) 分布律

定义: 设 X 为离散型随机变量, 其可能取值为 $x_1, x_2, \dots, x_k, \dots$, X 取各个值 x_k 的概率为

$$P\{X = x_k\} = p_k (k=1, 2, \dots), \text{ 其中 } (p_k \geq 0 (k=1, 2, \dots), \sum_{k=1}^{\infty} p_k = 1),$$

则称 $P\{X = x_k\} = p_k (k=1, 2, \dots)$ 为随机变量 X 的概率分布或分布律, 也可记为

X	x_1	x_2	x_3	x_k
-----	-------	-------	-------	-------

p	p_1	p_2	p_3	p_k
-----	-------	-------	-------	-------

(2) 离散型随机变量的分布函数

定义: $F(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_i \leq x} P\{X = x_i\} = \sum_{x_i \leq x} p_i, x \in R.$

若 X 的分布律为 $P\{X = x_k\} = p_k (k=1, 2, \dots, n)$, 不妨设 $x_1 < x_2 < \dots < x_k < \dots < x_n$,

则

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < x_1, \\ p_1, & x_1 \leq x < x_2, \\ p_1 + p_2, & x_2 \leq x < x_3, \\ \vdots & \vdots \\ 1, & x \geq x_n. \end{cases}$$

【例1】已知随机变量 X 的概率分布为 $P(X=1)=0.2$, $P(X=2)=0.3$, $P(X=3)=0.5$, 试写出其分布函数 $F(x)$.

【例2】设随机变量 X 的分布函数为 $F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1 \\ 0.4, & -1 \leq x < 1 \\ 0.8, & 1 \leq x < 3 \\ 1, & 3 \leq x \end{cases}$, 则 X 的分布律为_____.

【练习】从 1, 2, 3, 4 中随机取 2 个数, 其中最小的数记为 X , 则 X 的分布律为:_____.

§3 常见的离散型分布

(1) 0-1 分布

若随机变量 X 只有两个可能的取值 0 和 1, 其概率分布为

X	0	1
-----	---	---

	$1-p$	p
--	-------	-----

或 $P(X=k) = p^k(1-p)^{1-k} (0 < p < 1), k=0,1$ 则称 X 服从 0-1 分布.

【例 1】设 X 服从 0-1 分布，其分布律为 $P\{X=k\} = p^k(1-p)^{1-k}, k=0,1$ ，求 X 的分布函数。

(2) 二项分布 $B(n, p)$

设事件 A 在任意一次实验中出现的概率都是 $p(0 < p < 1)$ ， X 表示 n 重伯努利试验中事件 A 发生的次数，则 X 所有可能的取值为 $0, 1, 2, \dots, n$ ，且相应的概率为 $P\{X=k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k} (k=0, 1, \dots, n)$ 。

注：二项分布与 0-1 分布的关系。

【例 2】设随机变量 X 服从于参数为 $(2, p)$ 的二项分布，随机变量 Y 服从于参数为 $(3, p)$

的二项分布，若 $P\{X \geq 1\} = \frac{5}{9}$ ，则 $P\{Y \geq 1\} = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

【例 3】设 X 的分布律为

X	0	1	2
P	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{2}$

现对 X 进行三次独立观测，求至少有两次观测值大于 1 的概率。

(3) 泊松分布

设随机变量 X 的概率分布为： $P\{X=k\} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} (\lambda > 0), k=0, 1, 2, \dots$ 则称 X 服从参

数为 λ 的泊松分布，记为 $X \sim P(\lambda)$ 。

【例 4】设某段时间内通过路口车流量服从泊松分布，已知该时段内没有车通过的概率为 $\frac{1}{e}$ ，

则这段时间内至少有两辆车通过的概率为_____.

【例 5】设随机变量 $X \sim P(\lambda)$ ， $Y \sim P(2\lambda)$ ， $P(X < 1) = \frac{1}{5}$ ，则 $P(Y \geq 1) =$ _____.

(4) 几何分布

若 X 的分布律为 $P\{X = k\} = (1-p)^{k-1}p, (0 < p < 1), k = 1, 2, \dots$ ，则称 X 服从几何分布.

注：在独立重复的做一系列伯努利试验中，若每次试验成功的概率为 p ($0 < p < 1$)，则在第 k 次试验时才首次试验成功的概率服从几何分布.

(5) 超几何分布

设随机变量 X 的概率分布为： $P\{X = k\} = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n}, k = 0, 1, 2, \dots, n$ ，其中 M, N, n 都

是正整数，且 $n \leq M \leq N$ ，则称 X 服从参数为 M, N 和 n 的超几何分布，记为 $X \sim H(n, M, N)$.

注：如果 N 件产品中含有 M 件次品，从中任意一次取出 n 件，令 $X =$ 抽取的 n 件产品中的次品件数，则 X 服从参数为 n, N, M 的超几何分布.

泊松定理

设随机变量序列 X_n 服从二项分布 $B(n, p_n)$ (这里概率 p_n 与 n 有关)，若 p_n 满足

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} n p_n = \lambda > 0 \quad (\lambda \text{ 为常数}),$$

则有: $\lim_{n \rightarrow +\infty} P\{X=k\} = \lim_{n \rightarrow +\infty} C_n^k p^k (1-p)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad (k=0, 1, 2, \dots)$.

§4 连续型随机变量

(1) 概率密度函数定义

如果对于随机变量 X 的分布函数 $F(x)$, 存在非负可积函数 $f(x) \geq 0 \quad (-\infty < x < +\infty)$, 使得对于任意实数 x , 有 $F(x) = P(X \leq x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$, 则称 X 为连续型随机变量, 函数 $f(x)$ 称为 X 的概率密度函数 (简称密度函数).

(2) 性质

- ① 非负性: $f(x) \geq 0 \quad (-\infty < x < +\infty)$;
- ② 规范性: $\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$;
- ③ 对于任意实数 a 和 $b(a < b)$, 有 $P\{a < X \leq b\} = \int_a^b f(x)dx$;
- ④ 在 $f(x)$ 的连续点处, 有 $F'(x) = f(x)$;
- ⑤ 连续型随机变量的分布函数 $F(x)$ 是连续函数;
- ⑥ 对于连续型随机变量 X , $\forall x \in R$ 都有 $P\{X=x\} = 0$.

【例 1】下列函数中可以作为连续型随机变量 X 的密度函数的是 ().

- A. $f(x) = \begin{cases} \sin x, & \pi \leq x \leq (3\pi/2), \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$ B. $g(x) = \begin{cases} -\sin x, & \pi \leq x \leq (3\pi/2), \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$
- C. $\varphi(x) = \begin{cases} \cos x, & \pi \leq x \leq (3\pi/2), \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$
- D. $h(x) = \begin{cases} 1 - \cos x, & \pi \leq x \leq (3\pi/2), \\ 0, & \text{其他}, \end{cases}$

【例 2】已知连续型随机变量 X 的密度函数为 $f(x) = \begin{cases} x, & 0 \leq x < 1, \\ 2-x, & 1 \leq x < a, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$ 求 a 及分布函数

$F(x)$.

【例 3】设 X_1, X_2 为任意两个连续型随机变量，它们的分布函数分别为 $F_1(x)$ 和 $F_2(x)$ ，密度函数分别为 $f_1(x)$ 和 $f_2(x)$ ，则()

- (A) $F_1(x) + F_2(x)$ 必为某随机变量的分布函数
- (B) $F_1(x) - F_2(x)$ 必为某随机变量的分布函数
- (C) $f_1(x) f_2(x)$ 必为某随机变量的密度函数
- (D) $\frac{1}{3}f_1(x) + \frac{2}{3}f_2(x)$ 必为某随机变量的密度函数

【例 4】设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} 2x, & 0 < x < 1, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$ 以 Y 表示对 X 的三次独立

重复观察中事件 $\{X \leq \frac{1}{2}\}$ 出现的次数，则 $P\{Y = 2\} = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 5】 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{3}, & x \in [0, 1] \\ \frac{2}{9}, & x \in [3, 6] \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$, 若常数 k 使得 $P(X \geq k) = \frac{2}{3}$,

则 k 的取值范围是_____.

§5 常见连续型分布

(1) 均匀分布

如果随机变量 X , 其密度函数为 $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$, 则称 X 服从 $[a, b]$ 上的均匀

分布,

记作 $X \sim U[a, b]$. 其中 a, b 是分布的参数.

性质 设 X 服从 $[a, b]$ 上的均匀分布, 则对 $a \leq c < d \leq b$, 有 $P(c \leq X \leq d) = \frac{d-c}{b-a}$,

即随机变量 X 落入区间 $[c, d]$ 的概率等于该区间长度与 $[a, b]$ 长度之比.

X 的分布函数为:

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < a, \\ \frac{x-a}{b-a}, & a \leq x < b, \\ 1, & x \geq b. \end{cases}$$

【例 1】随机变量 K 在 $[0, 5]$ 上服从于均匀分布, 则方程 $4x^2 + 4Kx + K + 2 = 0$ 有实根的概率为_____.

【思考】 设随机变量 X 在区间 (a, b) 上服从均匀分布, 已知 $P(X < 0) = P(X > 2) = \frac{1}{4}$,

则 $b = \underline{\hspace{2cm}}$.

(2) 指数分布

如果随机变量 X , 其密度函数为: $f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$ 其中 $\lambda > 0$ 为参数, 则称

X 服从参数为 λ 的指数分布, 记作 $X \sim E(\lambda)$.

性质: 设 $X \sim E(\lambda)$,

$$(1) P(X > t) = \int_t^{+\infty} \lambda e^{-\lambda t} dt = e^{-\lambda t}, t > 0;$$

$$(2) P(X > t+s | X > s) = \frac{P(X > t+s)}{P(X > s)} = \frac{e^{-\lambda(t+s)}}{e^{-\lambda s}} = e^{-\lambda t} = P(X > t), t, s > 0.$$

指数分布的分布函数: $F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$

【例 2】 假设随机变量 X 服从参数为 λ 的指数分布, 且 X 落入区间 $(1, 2)$ 内的概率达到最大, 则 $\lambda = \underline{\hspace{2cm}}$.

【思考】 设随机变量 X 服从参数为 1 的指数分布, a 为常数且大于 0, 则

$$P(X \leq a+1 | X > a) =$$

(3) 正态分布

1) 一般正态分布

一个连续型随机变量 X ，如果其密度函数为 $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ ($-\infty < x < +\infty$)，其中 μ, σ 为常数， $-\infty < \mu < +\infty, \sigma > 0$ ，则称 X 服从参数为 μ 和 σ^2 的正态分布，记作 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 。

2) 标准正态分布

i) 定义：当 $\mu = 0$ ， $\sigma = 1$ 时的正态分布称为标准正态分布，记作 $N(0,1)$ ，其密度函数用 $\varphi(x)$ 表示，分布函数用 $\Phi(x)$ 表示。其中 $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ ($-\infty < x < +\infty$)。

ii) 性质

① $\varphi(-x) = \varphi(x)$ 关于 y 轴对称；

② $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ ；

③ $\Phi(0) = \frac{1}{2}$ ；

④ $P\{|X| \leq a\} = 2\Phi(a) - 1$ 。

iii) 上 α 分位点

设 $X \sim N(0,1)$ ，对于给定的 α ($0 < \alpha < 1$)，如果 u_α 满足条件： $P\{X > u_\alpha\} = \alpha$ ，则称 u_α 为标准正态分布的上 α 分位点。

3) 正态分布的标准化

一般正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，可以通过线性变换 $Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim N(0,1)$ 转化为标准正态分布。

【例 3】 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，若 $P(X > 4) = \frac{1}{2}$ ，则 $\mu = \underline{\hspace{2cm}}$ 。

【例 4】 设随机变量 X 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2) (\sigma > 0)$ ，且二次方程 $y^2 + 4y + X = 0$ 无实根的概率为 $\frac{1}{2}$ ，则 $\mu =$ _____.

【例 5】 设随机变量 X 与 Y 均服从正态分布， $X \sim N(\mu, 4^2), Y \sim N(\mu, 5^2)$ ；记 $p_1 = P\{X \leq \mu - 4\}, p_2 = P\{Y \geq \mu + 5\}$ ，则()

- (A) 对任何实数 μ ，都有 $p_1 = p_2$ (B) 对任何实数 μ ，都有 $p_1 < p_2$
(C) 只对 μ 的个别值，都有 $p_1 = p_2$ (D) 对任何实数 μ ，都有 $p_1 > p_2$

【例 6】 设随机变量 X 服从正态分布 $N(0, 1)$ ，对给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ ，数 u_α 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) $u_{1-\alpha}$

§6 随机变量函数的分布

1. 离散型随机变量的函数分布

设 X 是离散型随机变量，概率分布为 $P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \dots$ ，则随机变量 X 的函数 $Y = g(X)$ 取值 $g(x_k)$ 的概率为 $P\{Y = g(x_k)\} = p_k, k = 1, 2, \dots$.

如果 $g(x_k)$ 中出现相同的函数值, 则将它们相应的概率之和作为随机变量 $Y = g(X)$ 取该值的概率, 就可以得到 $Y = g(X)$ 的概率分布.

【例 1】 随机变量 X 的分布律为

X	-1	0	1	2
p	$\frac{1}{3}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{6}$

则 $Y = X^2$ 的分布律为?

【思考】 设随机变量 ξ 的分布列为 $P\{\xi = k\} = \frac{1}{2^k}, k = 1, 2, \dots$, 求 $\eta = \sin\left(\frac{\pi}{2}\xi\right)$ 的分布律.

2. 连续型随机变量函数的概率密度

1) 公式法:

已知 $X \sim f_X(x), Y = g(X)$, 且恒有 $g'(x) > 0$ 或 $g'(x) < 0$, 其值域为 (α, β) , 则

$$f_Y(y) = \begin{cases} f_X[g^{-1}(y)]|[g^{-1}(y)]'|, & y \in (\alpha, \beta), \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$$

特别的, 当 $Y = aX + b, a \neq 0$ 时, 有 $f_Y(y) = \frac{1}{|a|} f_X\left(\frac{y-b}{a}\right)$.

【例 2】 设随机变量 $X \sim U\left(-\frac{\pi}{2}, \frac{\pi}{2}\right)$, 求 $Y = \sin X$ 的概率密度函数 $f_Y(y)$.

2) 分布函数法:

$F_Y(y) = P(Y \leq y) = P(g(X) \leq y) = \int_{g(x) \leq y} f_X(x) dx$, 再求 $f_Y(y) = F_Y'(y)$, 可得密度函数.

【例 3】 设随机变量 X 服从 $(0, 2)$ 上的均匀分布, 则随机变量 $Y = X^2$ 在 $(0, 4)$ 内的概率分布密度 $f_Y(y) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 4】 设随机变量 X 的概率密度函数为 $f_X(x) = \frac{1}{\pi(1+x^2)}$, 求随机变量 $Y = 1 - \sqrt[3]{X}$ 的概率密度函数 $f_Y(y)$.

第三章 二维随机变量及分布

§1 二维随机变量及分布函数

(1) 二维随机变量定义

设 $X = X(\omega), Y = Y(\omega)$ 是定义在样本空间 $\Omega = \{\omega\}$ 上的两个随机变量, 则称向量 (X, Y) 为二维随机变量 (或随机向量)。

(2) 联合分布函数

二维随机变量分布函数的定义: 设 (X, Y) 是二维随机变量, 对于任意实数 x, y , 称二元函数 $F(x, y) = P\{X \leq x, Y \leq y\}$ 为二维随机变量 (X, Y) 的联合分布函数, 它表示随机事件 $\{X \leq x\}$ 与 $\{Y \leq y\}$ 同时发生的概率。

(3) 二维随机变量分布函数的性质

① 非负性: 对于任意实数 $x, y \in R$, $0 \leq F(x, y) \leq 1$;

② 规范性: $F(-\infty, y) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, F(x, -\infty) = \lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0$,

$$F(-\infty, -\infty) = \lim_{\substack{x \rightarrow -\infty \\ y \rightarrow -\infty}} F(x, y) = 0, F(+\infty, +\infty) = \lim_{\substack{x \rightarrow +\infty \\ y \rightarrow +\infty}} F(x, y) = 1;$$

③ 单调不减性: $F(x, y)$ 分别关于 x 和 y 单调不减;

④ 右连续性: $F(x, y)$ 分别关于 x 和 y 右连续, 即

$$F(x, y) = F(x+0, y), F(x, y) = F(x, y+0) \quad x, y \in R.$$

【例 1】设随机变量 (X, Y) 的分布函数为

$$F(x, y) = \begin{cases} a(b + \arctan x)(c - e^{-y}) & x \in R, y > 0, \\ 0 & \text{其它.} \end{cases}$$

求常数 a, b, c 的值.

(4) 二维随机变量的边缘分布函数

设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y)$, 分别称 $F_X(x) = \lim_{y \rightarrow +\infty} F(x, y)$,

$F_Y(y) = \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x, y)$ 分别为 (X, Y) 关于 X 和关于 Y 的边缘分布函数.

【例 2】设二维随机变量的分布函数为 $F(x, y)$, X, Y 的边缘分布函数分别为 $F_X(x), F_Y(y)$,

则概率 $P(X > a, Y > b) = (\quad)$

(A) $1 - F(a, b)$ (B) $1 - F_X(a) - F_Y(b)$

(C) $1 - F_X(a) - F_Y(b) + F(a, b)$ (D) $F(a, b) + F_X(a) + F_Y(b) - 1$

【例 3】设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y) = \begin{cases} (1 - e^{-2x})(1 - e^{-y}), & x > 0, y > 0, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

试求 $F_X(x), F_Y(y)$.

(5) 二维随机变量的独立性

设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y)$, 关于 X 和关于 Y 的分布函数分别为 $F_X(x)$ 和 $F_Y(y)$, 如果对于任意实数 x 和 y 有: $F(x, y) = F_X(x)F_Y(y)$, 则称随机变量 X 和 Y 相互独立.

【例 4】一电子仪器由两个部件构成, 以 X 与 Y 分别表示两个部件的寿命 (单位: 千小时), 已知 X 与 Y 的联合分布函数为:

$$F(x, y) = \begin{cases} 1 - e^{-0.5x} - e^{-0.5y} + e^{-0.5(x+y)} & \text{若 } x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

- ①问 X 与 Y 是否独立?
 ②求两个部件的寿命都超过 100 小时的概率.

§2 二维离散型随机变量

(1) 定义: 如果二维随机变量 (X, Y) 可能取的值为有限对或无限可列多对实数, 则称 (X, Y) 为二维离散型随机变量.

(2) 联合分布律

设二维离散型随机变量 (X, Y) 所有可能的取值为 $(x_i, y_j) (i, j = 1, 2, \dots)$, 且对应的概率为

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, (i, j = 1, 2, \dots) \text{ 其中: } p_{ij} \geq 0, \quad i, j = 1, 2, \dots, \text{ 且 } \sum_{i=1}^{+\infty} \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = 1,$$

则称为二维离散型随机变量 (X, Y) 的概率分布或随机变量 X 和 Y 的联合概率分布.

(3) 边缘分布律

定义: 对于二维离散型随机变量 (X, Y) , 设其概率分布为:

$P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots$. 则 X 的边缘分布为:

$$P\{X = x_i\} = P\{X = x_i, Y < +\infty\} = \sum_{j=1}^{+\infty} P\{X = x_i, Y = y_j\} = \sum_{j=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{i\cdot} (i = 1, 2, \dots)$$

Y 的边缘分布为:

$$P\{Y = y_j\} = P\{X < +\infty, Y = y_j\} = \sum_{i=1}^{+\infty} P\{X = x_i, Y = y_j\} = \sum_{i=1}^{+\infty} p_{ij} = p_{\cdot j} (j = 1, 2, \dots)$$

边缘分布函数: $F_X(x) = P\{X \leq x\} = \sum_{x_i \leq x} P\{X = x_i\} = \sum_{x_i \leq x} p_{i\cdot}$

$$F_Y(y) = P\{Y \leq y\} = \sum_{y_j \leq y} P\{Y = y_j\} = \sum_{y_j \leq y} p_{\cdot j}$$

(4) 条件分布律

设二维离散型随机变量 (X, Y) 的概率分布为 $P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, \quad i, j = 1, 2, \dots$.

①对于给定的 j , 如果 $P\{Y = y_j\} > 0 (j = 1, 2, \dots)$, 则称

$$P\{X = x_i | Y = y_j\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{Y = y_j\}} = \frac{p_{ij}}{p_{.j}}, i = 1, 2,$$

为在 $Y = y_j$ 条件下随机变量 X 的条件概率分布.

②对于给定的 i , 如果 $P\{X = x_i\} > 0 (i = 1, 2, \dots)$, 则称

$$P\{Y = y_j | X = x_i\} = \frac{P\{X = x_i, Y = y_j\}}{P\{X = x_i\}} = \frac{p_{ij}}{p_{i.}}, i = 1, 2,$$

为在 $X = x_i$ 条件下随机变量 Y 的条件概率分布.

(5) 离散型随机变量 X 与 Y 的独立性

如果 (X, Y) 是二维离散型随机变量, 则随机变量 X 和 Y 相互独立的充分必要条件是

$$P\{X = x_i, Y = y_j\} = P\{X = x_i\} P\{Y = y_j\}, \quad i, j = 1, 2, \dots$$

$$\text{即 } p_{ij} = p_{i.} \cdot p_{.j}, i, j = 1, 2, \dots$$

【例 1】设 (X, Y) 的分布律为

$Y \backslash X$	1	2	3
-1	0.2	0.1	0
0	0.1	0	0.3
1	0.1	0.1	0.1

(1) 求 X 和 Y 的边缘分布律;

(2) 求 (X, Y) 的分布函数 $F(1, 1)$ 的值.

【例 2】某箱装有 100 件产品, 其中一、二和三等品分别为 80, 10 和 10 件, 现从中随机

抽取一件, 记 $X_i = \begin{cases} 1, & \text{若抽到 } i \text{ 等品} \\ 0, & \text{其它} \end{cases}, i = 1, 2, 3$, 试求 X_1 与 X_2 的联合分布律.

【例 3】一射手对同一目标进行射击，每次击中目标的概率为 $p(0 < p < 1)$ ，射击进行到第二次击中目标为止，设 X 表示第一次击中目标时所进行的射击次数， Y 表示第二次击中目标时所进行的射击次数，求 (X, Y) 的联合分布律及两个条件分布律.

【例 4】已知随机变量 X_1 和 X_2 的概率分布 $X_1 \begin{bmatrix} -1 & 0 & 1 \\ \frac{1}{4} & \frac{1}{2} & \frac{1}{4} \end{bmatrix}, X_2 \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{bmatrix}$ ，且

$$P\{X_1 X_2 = 0\} = 1.$$

①求 X_1 和 X_2 的联合分布；

②问 X_1 和 X_2 是否独立？为什么？

§3 二维连续型随机变量

(1) 定义

设二维随机变量 (X, Y) 的分布函数为 $F(x, y)$ ，如果存在非负可积的二元函数 $f(x, y)$ ，使得对任意实数 x, y ，有 $F(x, y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u, v) du dv$ ，则称 (X, Y) 为二维连续型随机变量，称函数 $f(x, y)$ 为二维随机变量 (X, Y) 的概率密度函数或随机变量 X 和 Y 的联合密度函数.

(2) 性质

① $f(x, y) \geq 0$ ；

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

③ 若 $f(x, y)$ 在点 (x, y) 处连续，则有 $f(x, y) = \frac{\partial^2 F(x, y)}{\partial x \partial y}$ ；

④ 设 D 是 xOy 平面上任一区域, 则点 (x, y) 落在 D 内的概率为:

$$P\{(X, Y) \in D\} = \iint_D f(x, y) d\sigma.$$

【例 1】 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y) = \begin{cases} kx, & 0 \leq x \leq y \leq 1, \\ 0, & \text{其它.} \end{cases}$

① 求常数 k .

② 计算 $P\{X + Y \leq 1\}$.

(3) 边缘概率密度

定义: 设 (X, Y) 为连续型随机变量, 它的概率密度函数为 $f(x, y)$, 则 X 的边缘密度函数为: $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$.

Y 的边缘密度函数为: $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$.

【例 2】 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y) = \begin{cases} e^{-y}, & 0 < x < y, \\ 0, & \text{其他.} \end{cases}$

① 求 X 的概率密度 $f_X(x)$.

② 求 $P\{X + Y \leq 1\}$.

(4) 条件概率密度

设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$

① 对于给定的实数 y , 边缘概率密度 $f_Y(y) > 0$, 则称 $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}$ 为在条件

$Y = y$ 下 X 的条件概率密度函数.

② 对于给定的实数 x , 边缘概率密度 $f_X(x) > 0$, 则称 $f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}$ 为在条件

$X = x$ 下 Y 的条件概率密度函数.

【例 3】 设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y) = \begin{cases} 2(x+y), & 0 < y < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$, 求 (1)

边缘概率密度 $f_X(x), f_Y(y)$; (2) 条件概率密度 $f_{Y|X}(y|x), f_{X|Y}(x|y)$.

【例 4】 设随机变量 $X \sim U(0, 1)$, 当给定 $X = x$ 时, 随机变量 Y 的条件概率密度为:

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

①求 X, Y 的联合概率密度函数 $f(x, y)$; ②求边缘概率密度 $f_Y(y)$; ③ $P(X > Y)$.

(5) 二维连续型随机变量 (X, Y) 的独立性

如果二维随机变量 (X, Y) 的联合密度为 $f(x, y)$, 边缘概率密度分别为 $f_X(x)$ 和 $f_Y(y)$,

则随机变量 X 和 Y 相互独立的充要条件是, 对一切 x, y 均有 $f(x, y) = f_X(x) * f_Y(y)$.

【例 5】 设二维随机变量 (X, Y) 概率密度为 $f(x, y) = \begin{cases} 6xy^2, & 0 < x < 1, 0 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$,

求 (1) 求边缘概率密度 $f_X(x), f_Y(y)$; (2) X 与 Y 是否独立, 为什么 ?

【思考】 设 X 和 Y 是两个相互独立的随机变量, X 在 $(0, 1)$ 区间上服从均匀分布, Y 的密

$$\text{度函数为 } f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{2}e^{-\frac{y}{2}}, & y > 0 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$$

求：① (X, Y) 的联合密度.

② 设含有 a 的二次方程 $a^2 + 2Xa + Y = 0$ ，求 a 没有实根的概率（用 $\Phi(x)$ 表示）.

§4 两个特殊二维连续型分布

① 二维均匀分布

定义：设 G 是平面上有界可求面积的区域，其面积为 S_G ，若二维随机变量 (X, Y) 具有

密度函数 $f(x, y) = \begin{cases} \frac{1}{S_G}, & (x, y) \in G, \\ 0, & (x, y) \notin G. \end{cases}$ ，则称 (X, Y) 服从区域 G 上的二维均匀分布.

性质：若在各边平行于坐标轴的矩形区域 $D = \{(x, y) | a \leq x \leq b, c \leq y \leq d\}$ 上服从均匀分布的随机变量 (X, Y) ，则它的两个分量 X 和 Y 是独立的，并且分别服从区间 $[a, b], [c, d]$ 上的一维均匀分布.

【例 1】 设平面区域 D 由曲线 $y = \frac{1}{x}$ 及直线 $y = 0, x = 1, x = e^2$ 所围成，二维随机变量 (X, Y)

在区域 D 上服从均匀分布，则 (X, Y) 关于 X 的边缘概率密度在 $x = 2$ 处的值为_____.

【思考】 设随机变量 (X, Y) 在 $D = \{(x, y) | x \geq 0, y \geq 0, x + y \leq 1\}$ 上服从均匀分布，若分

布函数满足 $F(\frac{1}{2}, y) = \frac{3}{4}$ ，则 y 满足_____.

② 二维正态分布

如果二维连续型随机变量 (X, Y) 的概率密度为:

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

其中 $\mu_1, \mu_2, \sigma_1 > 0, \sigma_2 > 0, -1 < \rho < 1$ 均为常数, 则称 (X, Y) 服从参数为 $\mu_1, \mu_2, \sigma_1, \sigma_2$ 和 ρ

的二维正态分布, 记作 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2; \sigma_1^2, \sigma_2^2; \rho)$, 也称 (X, Y) 为二维正态随机变量.

性质: ① $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$.

② X 与 Y 独立的充分必要条件是 $\rho = 0$.

③ X 与 Y 非零线性组合仍服从正态分布, 且

当 X 与 Y 独立时: $k_1X + k_2Y \sim N(k_1\mu_1 + k_2\mu_2, k_1^2\sigma_1^2 + k_2^2\sigma_2^2)$.

当 X 与 Y 不独立时: $k_1X + k_2Y \sim N(k_1\mu_1 + k_2\mu_2, k_1^2\sigma_1^2 + k_2^2\sigma_2^2 + 2k_1k_2\rho\sigma_1\sigma_2)$.

④ 若 (X_1, X_2) 服从二维正态分布, 设 (Y_1, Y_2) 是 (X_1, X_2) 的线性函数, 则

(Y_1, Y_2) 也服从二维正态分布.

【例 2】 设二维随机变量 $(X, Y) \sim N(0, 0; 1, 1; 0)$, 则概率 $P\left(\frac{X}{Y} < 0\right)$ 为()

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

【练习】 设两个相互独立的随机变量 X 和 Y 分别服从正态分布 $N(0, 1)$ 和 $N(1, 1)$, 则()

(A) $P\{X+Y \leq 0\} = \frac{1}{2}$

(B) $P\{X+Y \leq 1\} = \frac{1}{2}$

(C) $P\{X-Y \leq 0\} = \frac{1}{2}$

(D) $P\{X-Y \leq 1\} = \frac{1}{2}$

【例 3】

设二维随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y) = \frac{1}{\pi} e^{-2x^2 + 2xy - y^2}, -\infty < x < +\infty, -\infty < y < +\infty$,

则条件概率密度为 $f_{Y|X}(y|x) = \underline{\hspace{2cm}}$.

§5 随机变量函数的分布 (1)

一、两个离散型随机变量函数的分布

已知 (X, Y) 的联合分布律为 $P\{X = x_i, Y = y_j\} = p_{ij}, i, j = 1, 2, \dots$. 则 $Z = g(X, Y)$ 的分布律为:

$Z = g(X, Y)$	$g(X_1, Y_1)$	$g(X_i, Y_j)$
p	p_{11}	p_{ij}

【例 1】 设相互独立的两个随机变量 X 、 Y 服从同一分布, 且 X 的分布律为

X	0	1
-----	---	---

p	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$
-----	---------------	---------------

则随机变量 $Z = \max\{X, Y\}$ 的分布律为?

【例 2】 将两封信随意地投入 3 个邮筒，设 X, Y 分别表示投入第 1, 2 号邮筒中信的数目，求： $Z_1 = X + Y, Z_2 = X - Y$ 的概率分布.

二、离散型与连续型随机变量（混合型）函数的分布

【例 3】 设随机变量 X 与 Y 独立，其中 X 的概率分布为 $X \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0.3 & 0.7 \end{pmatrix}$ ，而 Y 的概率密度为 $f(y)$ ，求随机变量 $U = X + Y$ 的概率密度 $g(u)$.

§6 随机变量函数的分布（2）

三、两个连续型随机变量函数的分布

1、四则运算函数的分布

(1) 和的分布： $Z = X + Y$ ，

Z 的密度函数为： $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z-x)dx$ 或 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y, y)dy$.

若 X 与 Y 独立, 则 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)f_Y(z-x)dx$ 或 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y)f_Y(y)dy$, 这个公式称为独立和卷积公式.

【例 1】

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

(1) $P(X > 2Y)$; (2) $Z = X + Y$ 的概率密度 $f_Z(z)$.

(2) 差的分布 $Z = X - Y$

Z 的密度函数为: $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, x-z)dx$ 或 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z+y, y)dy$.

若 X 与 Y 独立, 则 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)f_Y(x-z)dx$ 或 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z+y)f_Y(y)dy$, 这个公式称为独立和卷积公式.

(3) 线性函数的分布 $Z = aX + bY$ ($a \neq 0, b \neq 0$)

Z 的密度函数为: $f_Z(z) = \frac{1}{|b|} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, \frac{z-ax}{b})dx$ 或 $f_Z(z) = \frac{1}{|a|} \int_{-\infty}^{+\infty} f(\frac{z-by}{a}, y)dy$.

【例 2】 设二维随机变量的联合密度函数为 $f(x, y) = \begin{cases} 1, & 0 < x < 1, 0 < y < 2x \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$,

求 $Z = 2X - Y$ 的概率密度.

(4) 积的分布 $Z = XY$

Z 的密度函数为: $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|x|} f(x, \frac{z}{x})dx$ 或 $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{|y|} f(\frac{z}{y}, y)dy$.

【例 3】 设二维随机变量的联合密度函数为: $f(x, y) = \begin{cases} xe^{-x(1+y)}, & x > 0, y > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$,

求 $Z = XY$ 的概率密度.

(5) 商的分布 $Z = \frac{Y}{X}$

Z 的密度函数为: $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| f(x, zx) dx$.

2、一般方法: 分布函数法

设二维连续型随机变量 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$, 则随机变量的函数 $Z = g(X, Y)$ 的分布函数为:

$$F_Z(z) = P\{Z \leq z\} = P\{g(X, Y) \leq z\} = \iint_{g(x, y) \leq z} f(x, y) dx dy.$$

【例 4】

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

$Z = X + Y$ 的概率密度 $f_Z(z)$.

3、最值函数的分布

问题: 设 X_1, \dots, X_n 相互独立, 其分布函数分别为 $F_{X_1}(x_1), F_{X_2}(x_2), \dots, F_{X_n}(x_n)$, 求

$$M = \max_{1 \leq i \leq n} \{X_i\}, \quad N = \min_{1 \leq i \leq n} \{X_i\}.$$

$$F_M(z) = P\{\max(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq z\} = P\{X_1 \leq z, X_2 \leq z, \dots, X_n \leq z\}$$

$$= P\{X_1 \leq z\} P\{X_2 \leq z\} \dots P\{X_n \leq z\} = F_{X_1}(z) F_{X_2}(z) \dots F_{X_n}(z)$$

$$F_N(z) = P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) \leq z\} = 1 - P\{\min(X_1, X_2, \dots, X_n) > z\}$$

$$= 1 - P\{X_1 > z, X_2 > z, \dots, X_n > z\} = 1 - P\{X_1 > z\} P\{X_2 > z\} \dots P\{X_n > z\}$$

$$= 1 - [1 - F_{X_1}(z)][1 - F_{X_2}(z)] \cdots [1 - F_{X_n}(z)]$$

特别地，当 X_1, \dots, X_n 独立同分布，即 $X_i \sim F(x)$ ($i = 1, 2, \dots, n$) 时

$$F_M(z) = F^n(z), F_N(z) = 1 - [1 - F(z)]^n.$$

【例 5】 设随机变量 X 与 Y 独立，且均服从 $[0, 3]$ 上的均匀分布，则

$$P\{\max(X, Y) \leq 1\} = \underline{\hspace{2cm}}, P\{\min(X, Y) \leq 1\} = \underline{\hspace{2cm}}.$$

【例 6】 设相互独立的随机变量 X_i 的分布函数为 $F_i(x)$ ，概率密度为 $f_i(x)$ ， $i = 1, 2$ ，则

随机变量 $Y = \max(X_1, X_2)$ 的概率密度为 ()

- (A) $f_1(x)f_2(x)$ (B) $f_1(x) + f_2(x)$
 (C) $f_1(x)F_1(x) + f_2(x)F_2(x)$ (D) $f_1(x)F_2(x) + f_2(x)F_1(x)$

第四章 随机变量的数字特征

§1 期望的定义与性质

1. 期望的定义

(离散型)数学期望: 设随机变量 X 的分布律为 $P\{X = x_k\} = p_k (k = 1, 2, \dots)$, 则其数学期望为

$$EX = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k, \quad (\text{要求无穷级数绝对收敛}).$$

(连续型)数学期望: 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 则其数学期望为

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx, \quad (\text{要求广义积分绝对收敛}).$$

【典型问题】 已知随机变量 X 的密度函数为 $f(x) = \frac{1}{\pi} \cdot \frac{1}{1+x^2}$, 则 $EX =$ _____.

【例 1】 盒中有 5 个球, 其中有 3 个白球, 2 个红球. 从中任取两球, 求取出白球个数 X 的平均值.

【例 2】 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x) = \begin{cases} \frac{x^n}{n!} e^{-x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$, 求 $E(X)$.

2. 期望的性质

(1) $E(C) = C$ (C 为常数);

(2) $E(CX) = CE(X)$;

- (3) $E(X+C) = E(X) + C$;
 (4) $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$;
 (5) 若 X 与 Y 相互独立, 则 $E(XY) = E(X)E(Y)$.

【例 3】 设 X 是随机变量且 $E(X) = \mu, D(X) = \sigma^2 (\mu, \sigma > 0)$, 则对任意常数 c ,

下列等式成立的是 ()

- (A) $E(X-c)^2 = EX^2 - c^2$ (B) $E(X-c)^2 = E(X-\mu)^2$
 (C) $E(X-c)^2 < E(X-\mu)^2$ (D) $E(X-c)^2 \geq E(X-\mu)^2$

3. 随机变量函数的期望

(1) 一维随机变量函数:

- ① 设 X 的分布律 $P(X = x_i) = p_i$, 则 $Y = g(x)$ 的数学期望 $E(Y) = \sum_i g(x_i)P(X = x_i)$;
 ② 设 X 的概率密度为 $f_X(x)$, 则 $Y = g(x)$ 的数学期望 $E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx$.

(2) 二维随机变量函数 $Z = g(X, Y)$:

- ① 若 (X, Y) 的概率密度为 $f(x, y)$, 则 $E(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y)f(x, y)dxdy$;

特别, $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x, y)dxdy$; $E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} yf(x, y)dxdy$;

② 若 (X, Y) 为离散型随机变量, 则先求 $Z = g(X, Y)$ 的分布律, 再求 Z 的数学特征.

【例 4】 设随机变量 X 的概率密度 $f(x) = \begin{cases} 2e^{-2x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$, 求 $E(e^{-X})$.

【例 5】 设 (X, Y) 的概率密度函数为

$$f(x, y) = \begin{cases} (x+y)/3, & 0 \leq x \leq 2, \quad 0 \leq y \leq 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

求 $E(X), E(XY), E(X^2 + Y^2)$.

§2 方差的定义与性质

1. 方差的定义: $D(X) = E(X - EX)^2 = E(X^2) - E^2(X)$. 一般的,

(离散型) 方差: 设随机变量 X 的分布律为 $P\{X = x_k\} = p_k (k = 1, 2, \dots)$, 则其方差为

$$D(X) = \sum_{k=1}^{\infty} [x_k - E(X)]^2 p_k, \quad (\text{要求无穷级数绝对收敛}).$$

(连续型) 方差: 设随机变量 X 的概率密度为 $f(x)$, 则其方差为

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - E(X)]^2 f(x) dx, \quad (\text{要求广义积分绝对收敛}).$$

根据方差的定义显然有 $D(X) \geq 0$, 我们称方差的算术根 $\sqrt{D(X)}$ 为随机变量 X 的标准差(或均方差). 这样, 随机变量的标准差、数学期望与随机变量本身有相同的计量单位.

2. 方差的性质

- (1) $D(C) = 0$ (C 为常数);
- (2) $D(C + X) = D(X)$;
- (3) $D(CX) = C^2 D(X)$; $D(-X) = D(X)$;
- (4) 若 X 与 Y 相互独立, 则 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$.
- (5) $D(aX + bY) = a^2 DX + b^2 DY + 2ab \operatorname{cov}(X, Y)$.

【例 1】 设 3 个球随机地放入 4 个杯子中去，用 X 表示杯子中球的最多个数，求：

(1) X 的分布律；(2) $E(X)$ ；(3) $D(X)$ 。

【例 2】 设随机变量 X 的概率分布为 $P(X=1)=0.2, P(X=2)=0.3, P(X=3)=0.5$ 。

①写出其分布函数；

②求 X 的期望与方差。

【例 3】 设随机变量 X 的概率密度为

$$f(x) = \frac{1}{2} e^{-|x|} \quad (-\infty < x < +\infty),$$

求 (1) EX 及 DX ；(2) $D(X^2)$ 。

【例 4】 设随机变量 x 的概率密度函数为

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

求 $D(x)$ 。

【练习】 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是相互独立且同分布的随机变量， $E(X_i) = \mu$ ， $D(X_i) = \sigma^2$ ，

记 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ ，求 $E(\bar{X}), D(\bar{X})$ 。

§3 常见分布的期望与方差

分布	分布律或概率密度	数学期望	方差
1. (0-1) 分布	$P(X=k)=p^k q^{1-k}, k=0,1$ $0 < p < 1, p+q=1$	p	pq
2. 二项分布	$P(X=k)=C_n^k p^k q^{n-k}, k=0,1,2,\dots,n$ $0 < p < 1, p+q=1$	np	npq
3. 泊松分布	$P(X=k)=\frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, k=0,1,2,\dots, \lambda > 0$	λ	λ
4. 正态分布	$f(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \sigma > 0, -\infty < x < +\infty$	μ	σ^2
5. 均匀分布	$\varphi(x)=\begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a < x < b \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(b-a)^2}{12}$
6. 指数分布	$\varphi(x)=\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, (\lambda > 0 \text{ 为参数})$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$
7. 几何分布	$P(X=k)=(1-p)^{k-1} p, k=1,2,\dots, 0 < p < 1$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$

【例 1】 设随机变量 X_1, X_2, X_3 相互独立且 $X_1 \sim U[0,6], X_2 \sim N(0,2^2), X_3 \sim P(3)$, 若 $Y = X_1 - 2X_2 + 3X_3$, 则 $D(Y) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 2】 设 $X \sim B(4,0.5)$, Y 服从参数为 λ 的泊松分布, 且满足 $E[(X+1)(X-1)] = 2E[(Y-1)(Y-2)]$, 求参数 λ 。

【例 3】 设随机变量 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, 求 $E(|X - \mu|)$.

【例 4】 设 $X \sim N(1, 2)$, $Y \sim N(2, 4)$ 且 X, Y 相互独立, 求 $Z = 2X + Y - 3$ 的分布密度函数 $f_Z(z)$.

【例 5】 设两个随机变量 X, Y 相互独立, 都服从 $N(0, \frac{1}{2})$, 求 $D(|X - Y|)$.

【例 6】 设随机变量 X 的概率密度函数 $f(x) = \frac{1}{\sqrt{\pi}} e^{-x^2 + 2x - 1}$, 则

$E(X)$ _____, $\sqrt{D(X)}$ = _____.

【练习】 设随机变量 X 服从标准正态分布 $N(0, 1)$, 则 $E(e^{2X})$ = _____.

§4 协方差与相关系数

1. 协方差的定义及性质

协方差: $Cov(X, Y) = E[(X - EX)(Y - EY)] = EXY - EXEY$

性质:

- (1) $Cov(X, X) = D(X)$;
- (2) $Cov(X, Y) = Cov(Y, X)$; $Cov(X, C) = 0$;
- (3) $Cov(aX, bY) = abCov(X, Y)$;
- (4) $Cov(X_1 + X_2, Y) = Cov(X_1, Y) + Cov(X_2, Y)$;
- (5) 若随机变量 X, Y 相互独立, 则 $Cov(X, Y) = 0$;

2. 相关系数定义及性质

相关系数: $\rho_{XY} = \frac{cov(X, Y)}{\sqrt{DX} \sqrt{DY}} = \frac{E(XY) - E(X) \cdot E(Y)}{\sqrt{DX} \cdot \sqrt{DY}}$, 若 $\rho_{XY} = 0$, 称随机变量 X, Y 不

相关。

性质:

- (1) $-1 \leq \rho_{XY} \leq 1$, $\rho_{XY} = \rho_{YX}$, $\rho_{XX} = 1$;
- (2) 若 X, Y 相互独立, 则 $\rho_{XY} = 0$;
- (3) $|\rho| = 1 \Leftrightarrow X$ 与 Y 以概率 1 线性相关, 即 \exists 常数 a, b 且 $a \neq 0$, 使 $P\{X = aY + b\} = 1$;

3. 几个常用结论

- (1) $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2Cov(X, Y)$,
特别当 X 与 Y 独立时, $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$;
- (2) $Cov(X, Y) = 0 \Leftrightarrow \rho_{XY} = 0 \Leftrightarrow E(XY) = E(X)E(Y) \Leftrightarrow D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$;
- (3) X 与 Y 独立 $\Rightarrow \rho_{XY} = 0$, 即 X 与 Y 不相关, 但反过来不正确;
- (4) 若 (X, Y) 服从二维正态分布, 则 X 与 Y 独立 $\Leftrightarrow X$ 与 Y 不相关。

4. 随机变量的矩

- (1) 对于正整数 k , 称随机变量 X 的 k 次幂的数学期望为 X 的 k 阶原点矩, 记为 ν_k , 即

$$\nu_k = E(X^k), k=1, 2, \dots$$

于是，我们有

$$v_k = \begin{cases} \sum_i x_i^k p_i, & \text{当 } X \text{ 为离散型时,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} x^k p(x) dx, & \text{当 } X \text{ 为连续型时,} \end{cases}$$

(2) 对于正整数 k ，称随机变量 X 与 $E(X)$ 差的 k 次幂的数学期望为 X 的 k 阶中心矩，记为

$$\mu_k, \text{ 即 } \mu_k = E[X - E(X)]^k, (k=2, \dots).$$

于是，我们有

$$\mu_k = \begin{cases} \sum_i (x_i - E(X))^k p_i, & \text{当 } X \text{ 为离散型时,} \\ \int_{-\infty}^{+\infty} (x - E(X))^k p(x) dx, & \text{当 } X \text{ 为连续型时,} \end{cases}$$

(3) 对于随机变量 X 与 Y ，如果有 $E(X^k Y^l)$ 存在，则称之为 X 与 Y 的 $k+l$ 阶混合原点

矩，记为 v_{kl} ，即

$$v_{kl} = E(X^k Y^l).$$

如果有 $E[(X - E(X))^k (Y - E(Y))^l]$ 存在，则称之为 X 与 Y 的 $k+l$ 阶混合中心矩，记为 μ_{kl} ，

即

$$\mu_{kl} = E[(X - E(X))^k (Y - E(Y))^l].$$

【例 1】 设随机变量 X 和 Y 的方差存在且不等于 0，则 $D(X+Y) = D(X) + D(Y)$ 是 X 和 Y

- (A) 不相关的充分条件，但不是必要条件
- (B) 独立的充分条件，但不是必要条件
- (C) 不相关的充分必要条件
- (D) 独立的充分必要条件

【例 2】 若 $E(XY) = E(X)E(Y)$ ，则下列各式正确的是 ()

- (A) $D(XY) = D(X)D(Y)$
- (B) $D(X+Y) = D(X) + D(Y)$
- (C) X 与 Y 独立
- (D) X 与 Y 不独立

【例 3】 设 $Z = \frac{1}{3}X + \frac{1}{2}Y$ ，其中 $X \sim N(1, 3^2), Y \sim N(0, 4^2), \rho_{XY} = -\frac{1}{2}$ ，求：

① $E(Z), D(Z)$ ；

② ρ_{XZ} ；

【例 4】 设随机向量 (X, Y) 服从二维正态分布，则随机变量 $\xi = X + Y$ 与 $\eta = X - Y$ 不相关的充要条件为 ()

(A) $E(X) = E(Y)$

(B) $E(X^2) - [E(X)]^2 = E(Y^2) - [E(Y)]^2$

(C) $E(X^2) = E(Y^2)$

(D) $E(X^2) + [E(X)]^2 = E(Y^2) + [E(Y)]^2$

【例 5】 设二维随机变量 (X, Y) 服从正态分布 $N(1, 0; 1, 1; 0)$ ，则

$P(XY - Y < 0) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 6】 将一枚硬币重复掷 n 次，以 X 和 Y 分别表示正面向上和反面向上的次数，则 X 和 Y 的相关系数等于 ()

(A) -1

(B) 0

(C) 0.5

(D) 1

【练习】设 (X, Y) 的概率密度为

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

求 $Cov(X, Y)$.

第五章 大数定律与中心极限定理

一、基本概念

1. 切比雪夫不等式

设随机变量 X 具有数学期望 μ 和方差 σ^2 , 则对于任意给定的正数 $\varepsilon > 0$, 下列切比雪夫

不等式成立: $P\{|X - \mu| \geq \varepsilon\} \leq \frac{DX}{\varepsilon^2}$ 或者 $P\{|X - \mu| < \varepsilon\} \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$.

【例 1】 设 X 的概率密度为 $f(x)$, $DX=1$, Y 的概率密度 $f(-y)$, 且 X 与 Y 的相关系数为 $-\frac{1}{4}$,

用切比雪夫不等式估计 $P(|X + Y| \geq 2) = \underline{\hspace{2cm}}$.

【例 2】 设随机变量 X 和 Y 的数学期望分别为 -2 和 2 , 方差分别为 1 和 4 , 而相关系数为 -0.5 , 则根据切比雪夫不等式, 有 $P(|X + Y| \geq 6) \leq \underline{\hspace{2cm}}$.

2. (依概率收敛) 设 $X_n (n=1, 2, \dots)$ 为随机变量列, 若存在随机变量 X , 对于任意 $\varepsilon > 0$,

有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| \geq \varepsilon) = 0$ 或 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - X| < \varepsilon) = 1$, 则称随机变量列 $\{X_n\}$ 依概率

收敛于随机变量 X , 并用下面符号表示: $X_n \xrightarrow{P} X$ 或 $\lim_{n \rightarrow \infty} X_n = X(P)$.

【例 3】 设总体 X 服从参数为 2 的指数分布, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机

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

二、大数定律

1. 切比雪夫大数定律

设随机变量 X_1, X_2, \dots 相互独立的随机变量序列，期望和方差均存在，且方差有界，则对于任意的正数 $\varepsilon > 0$ ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

特殊情形：若 X_1, X_2, \dots 具有相同的数学期望 $E(X_i) = \mu$ ，则上式成为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

切比雪夫大数定律指出， n 个相互独立，且具有有限的相同的数学期望与方差的随机变量，当 n 很大时，它们的算术平均以很大的概率接近它们的数学期望。

2. 辛钦大数定律

设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是独立同分布的随机变量序列，且 $EX_i = \mu$ ，则对任意给定的正数 $\varepsilon > 0$ ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

即 $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \mu = E(X_i)$ 更一般地， $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} E(X_i^k)$ 。

3. 伯努利大数定律

设 f_A 是 n 次独立重复试验中事件 A 发生的次数， p 是事件 A 在每次试验中发生的概率，则对于任意正数 $\varepsilon > 0$ ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{f_A}{n} - p \right| < \varepsilon \right\} = 1.$$

伯努利大数定律说明了当试验次数很多的时候，事件发生的频率依概率收敛到事件的概率，即频率无限接近概率。

三、中心极限定理

1. 列维—林德伯格中心极限定理

设 X_1, X_2, \dots, X_n 为独立同分布的随机变量序列, $E(X_i) = \mu$, $D(X_i) = \sigma^2$, $i = 1, 2, \dots$, 则对任意实数 x , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x \right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x)$$

$$\text{即当 } n \text{ 较大时, } \frac{\sum_{i=1}^n X_i - E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)}{\sqrt{D\left(\sum_{i=1}^n X_i\right)}} \approx N(0, 1).$$

2. 棣莫弗—拉普拉斯定理

设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 均服从参数为 $n, p (0 < p < 1)$ 的二项分布, 则对于任意实数 x , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(\frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \Phi(x)$$

$$\text{即当 } n \text{ 较大时, } \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \approx N(0, 1).$$

【例 4】 设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 为独立且均服从 $B(1, \frac{1}{2})$ 的随机变量列, 记 $\Phi(x)$ 为标准正态分布函数, 则 ().

$$(A) \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - 2n}{2\sqrt{n}} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

$$(B) \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - 2\lambda}{\sqrt{2n}} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

$$(C) \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{2\sum_{i=1}^n X_i - n}{\sqrt{n}} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

$$(D) \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n}{\sqrt{n}} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

第六章 统计基础

§1 数理统计的基本概念

1. 统计量的概念

样本 (X_1, X_2, \dots, X_n) 的不含未知参数的函数 $T = T(X_1, X_2, \dots, X_n)$, 如果 x_1, x_2, \dots, x_n 是样本 X_1, X_2, \dots, X_n 的样本值, 则数值 $T(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 为统计量 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的观测值.

2. 常用统计量及其数字特征

$$(1) \text{ 样本均值 } \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i;$$

$$(2) \text{ 样本方差 } S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \text{ 样本标准差 } S = \sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2};$$

$$(3) \text{ 样本 } k \text{ 阶原点矩 } A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \quad k=1, 2$$

$$(4) \text{ 样本 } k \text{ 阶中心矩 } B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k \quad k=1, 2$$

(5) 统计量的数字特征

$$E(\bar{X}) = E(X) = \mu, \quad D(\bar{X}) = \frac{D(X)}{n} = \frac{\sigma^2}{n}, \quad E(S^2) = D(X) = \sigma^2$$

$$\text{如果 } E(X^k) = \mu_k, \quad A_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} \mu_k.$$

【例 1】 设总体 X 服从正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ ($\sigma > 0$), 从中抽取简单随机样本 X_1, \dots, X_{2n} ,

($n \geq 2$), 其样本均值为 $\bar{X} = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^{2n} X_i$, 求统计量 $Y = \sum_{i=1}^n (X_i + X_{n+i} - 2\bar{X})^2$ 的数学期

望 EY .

【例 2】 设总体 X 的数学期望和方差都存在，且 $EX = \mu, DX = \sigma^2$ ，来自总体 X 的样本

X_1, X_2, \dots, X_n ，求：

$$(1) E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2\right]; \quad (2) E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right].$$

§2 三大抽样分布

(1) χ^2 分布

①典型模式： X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立且均服从 $N(0,1)$ ，则称

$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$ 服从自由度为 n 的 χ^2 分布，记 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}, & x > 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$$

$$E(\chi^2) = n, \quad D(\chi^2) = 2n;$$

②可加性： 设 $\chi_1^2 \sim \chi^2(n_1)$ ， $\chi_2^2 \sim \chi^2(n_2)$ ， 且 χ_1^2 和 χ_2^2 相互独立， 则

$$\chi_1^2 + \chi_2^2 \sim \chi^2(n_1 + n_2);$$

③上 α 分位点 $\chi_\alpha^2(n)$ ： 设 $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ ， 对于给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ ， 称满足条件

$$P\{\chi^2 > \chi_\alpha^2(n)\} = \alpha \text{ 的点 } \chi_\alpha^2(n) \text{ 为 } \chi^2(n) \text{ 分布的上 } \alpha \text{ 分位点.}$$

【例 1】 设 X_1, X_2, X_3 是来自正态总体 $N(0,2^2)$ 的简单随机样本， 记

$X = a(X_1 - 2X_2 + 3X_3)^2$ 服从卡方分布， 则常数 $a =$ _____.

(2) t 分布

①典型模式: X, Y 独立, $X \sim N(0, 1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, 则

$$T = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n) \quad f(x) = \frac{\Gamma(\frac{n+1}{2})}{\sqrt{n\pi}\Gamma(\frac{n}{2})} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, \quad -\infty < x < +\infty$$

$f(x)$ 是偶函数, n 充分大时, $t(n)$ 近似 $N(0, 1)$.

②上 α 分位点 $t_\alpha(n)$

$$T \sim t(n), \quad 0 < \alpha < 1, \quad P(T > t_\alpha(n)) = \alpha, \quad t_{1-\alpha}(n) = -t_\alpha(n), \quad P(|T| > t_{\alpha/2}(n)) = \alpha$$

【例 2】 设随机变量 X 与 Y 相互独立同服从 $N(0, 3^2)$ 分布, X_1, X_2, \dots, X_9 以及

$$Y_1, Y_2, \dots, Y_9 \text{ 是分别来自总体 } X, Y \text{ 的样本, 求统计量 } K = \frac{\sum_{i=1}^9 X_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^9 Y_i^2}} \text{ 的分布.}$$

(3) F 分布

①典型模式: X, Y 独立, $X \sim \chi^2(n_1)$, $Y \sim \chi^2(n_2)$, 则 $F = \frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$.

$$f(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(\frac{n_1+n_2}{2})}{\Gamma(\frac{n_1}{2})\Gamma(\frac{n_2}{2})} n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}} \frac{x^{\frac{n_1}{2}-1}}{(n_1x + n_2)^{\frac{n_1+n_2}{2}}}, & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}$$

如果 $F \sim F(n_1, n_2)$, 则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$.

② α 分位点 $F_\alpha(n_1, n_2)$

$$F \sim F(n_1, n_2), \quad 0 < \alpha < 1, \quad P(F > F_\alpha(n_1, n_2)) = \alpha,$$

$$F_{1-\alpha}(n_1, n_2) = \frac{1}{F_\alpha(n_2, n_1)}.$$

【例 3】 设随机变量 $X \sim t(n) \ (n > 1)$ ，求 $Y = \frac{1}{X^2}$ 的分布.

§3 正态总体的抽样分布

(1) 单个正态总体

设 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ， X_1, X_2, \dots, X_n 来自总体 X 的样本，样本均值 \bar{X} ，样本方差 S^2 ，则

$$\textcircled{1} \quad \bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right), \quad U = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1);$$

$$\textcircled{2} \quad \bar{X} \text{ 与 } S^2 \text{ 相互独立, 且 } \chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1);$$

$$\textcircled{3} \quad T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1);$$

$$\textcircled{4} \quad \chi^2 = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \sim \chi^2(n).$$

【例 1】 设 (X_1, X_2, \dots, X_n) 是来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本， \bar{X} 是样本均值，记

$$S_1^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \quad S_2^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2, \quad S_3^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2,$$

$$S_4^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2 \text{ 则服从自由度 } n-1 \text{ 的 } t \text{ 分布的随机变量是 } T = (\quad)$$

$$\text{(A)} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{S_1/\sqrt{n-1}} \qquad \text{(B)} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{S_2/\sqrt{n-1}}$$

$$\text{(C)} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{S_3/\sqrt{n}} \qquad \text{(D)} \quad \frac{\bar{X} - \mu}{S_4/\sqrt{n}}$$

【例 2】 设 X_1, X_2, X_3, X_4 为来自总体 $N(1, \sigma^2)$ ($\sigma > 0$) 的简单随机样本, 则统计量

$\frac{X_1 - X_2}{|X_3 + X_4 - 2|}$ 的分布为()

- (A) $N(0, 1)$ (B) $t(1)$ (C) $\chi^2(1)$ (D) $F(1, 1)$

(2) 两个正态总体

设 $X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, X_1, X_2, \dots, X_{n_1} 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2} , 分别来自 X, Y 的样本, 相互独立, 样本均值与样本方差分别为 $\bar{X}, \bar{Y}, S_1^2, S_2^2$, 则有,

$$\textcircled{1} \quad (\bar{X} - \bar{Y}) \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}\right), \quad U = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

② 如果 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$, 则

$$T = \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_\omega \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2), \quad \text{其中 } S_\omega^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

$$\textcircled{3} \quad F = \frac{S_1^2 / \sigma_1^2}{S_2^2 / \sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$$

【例 3】 设总体 X 和 Y 均服从 $N(\mu, \sigma^2)$, $\sigma > 0$, X_1, X_2, \dots, X_n 和 Y_1, Y_2, \dots, Y_n 分别来自总体 X, Y 的两个相互独立的简单随机样本, 样本方差分别为 S_X^2, S_Y^2 , 则统计量

$$T = \frac{n-1}{\sigma^2} (S_X^2 + S_Y^2) \text{ 服从 } \underline{\hspace{2cm}} \text{ 分布.}$$

§4 点估计

1. 点估计的概念

用样本 X_1, X_2, \dots, X_n 构造的统计量 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 来估计未知参数 θ ，统计量 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 称为估计量，它所取得的观测值 $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 称为估计值，估计量和估计值统称 θ 的估计。

2. 矩估计法

用样本估计相应的总体矩，用样本矩的函数估计总体矩相应函数

- (1) 矩估计不必知道分布形式，只要矩存在。
- (2) 可用中心矩，也可用原点矩。
- (3) k 个参数要求列出一阶至 k 阶矩方程。
- (4) α_1, α_2 为一阶、二阶原点矩， $\hat{\alpha}_1$ 和 $\hat{\alpha}_2$ 为一阶、二阶样本原点矩， $g(\hat{\alpha}_1, \hat{\alpha}_2)$ 就是 $g(\alpha_1, \alpha_2)$ 的矩估计量。

【例 1】 设总体 $X \sim P(\lambda)$ ， X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 X 的样本，求对 λ 的矩估计量。

【例 2】 设总体 X 的概率密度为

$$p(x) = \begin{cases} \frac{6x}{\theta^3}(\theta - x), & 0 < x < \theta, \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

X_1, X_2, \dots, X_n 为取自总体 X 的简单随机样本，

求：(1) θ 的矩估计量 $\hat{\theta}$ 。

(2) $D(\hat{\theta})$ 。

3. 最大似然估计法

(1) 似然函数

离散型 $P(X = a_i) = p(a_i; \theta) \quad i = 1, 2, \dots,$

$$L(\theta) = L(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) = \prod_{i=1}^n p(X_i; \theta).$$

连续型 $f(x; \theta)$

$$L(\theta) = L(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta) = \prod_{i=1}^n f(X_i; \theta).$$

(2) 最大似然估计思想

使似然函数 $L(X_1, X_2, \dots, X_n; \theta)$ 达到最大值的参数值 $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$.

(3) 似然方程

θ 为一维时, $\frac{dL(\theta)}{d\theta} = 0$ 或 $\frac{d(\ln L(\theta))}{d\theta} = 0$.

$$\theta \text{ 为二维时, } \begin{cases} \frac{\partial L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = 0 \\ \frac{\partial L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = 0 \end{cases} \quad \text{或} \quad \begin{cases} \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_1} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\theta_1, \theta_2)}{\partial \theta_2} = 0 \end{cases}.$$

【例 3】 设总体 X 的分布律为

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

已知样本 X_1, X_2, X_3 来自总体 X , 其取值为 $x_1 = 1, x_2 = 2, x_3 = 1$,

分别求未知参数 θ 的矩估计值 $\hat{\theta}_1$ 和极大似然估计值 $\hat{\theta}_2$.

【例 4】 设总体 $X \sim E(\lambda)$, X_1, X_2, \dots, X_n 为 X 的一个样本, 求: λ 的矩估计量及最大似然估计量.

【练习】设总体 X 的概率密度为

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

其中 θ 为未知参数, X_1, X_2, \dots, X_n 为来自该总体的简单随机样本.

- (I) 求 θ 的矩估计量;
- (II) 求 θ 的最大似然估计量.

第七章 数一专项

§1 估计量的评选标准

(1) 无偏性: $E(\hat{\theta}) = \theta$.

【例 1】 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自正态分布总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个简单随机样本, 适当选取 C , 使得 $C \sum_{i=1}^{n-1} (X_{i+1} - X_i)^2$ 为 σ^2 的无偏估计量.

(2) 有效性: 如果 $\hat{\theta}_1$ 和 $\hat{\theta}_2$ 都是 θ 的无偏估计量, 且 $D(\hat{\theta}_1) \leq D(\hat{\theta}_2)$, 则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 更有效.

【例 2】 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是总体的一个样本, 试证:

$$(1) \hat{\mu}_1 = \frac{1}{5} X_1 + \frac{3}{10} X_2 + \frac{1}{2} X_3.$$

$$(2) \hat{\mu}_2 = \frac{1}{3} X_1 + \frac{1}{4} X_2 + \frac{5}{12} X_3.$$

$$(3) \hat{\mu}_3 = \frac{1}{3} X_1 + \frac{3}{4} X_2 - \frac{1}{12} X_3.$$

都是总体均值 μ 的无偏估计, 并比较哪一个最有效?

(3) 一致性 (相合性): $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$, 称 $\hat{\theta}$ 为 θ 的一致估计量.

【例 3】设 X_1, X_2, \dots, X_n 是取自总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 的样本, 试证 $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ 是 σ^2 的一致估计量.

§2 区间估计

1. 置信区间

对于给定的 α ($0 < \alpha < 1$), 如果两个统计量 θ_1, θ_2 满足 $P(\theta_1 < \theta < \theta_2) = 1 - \alpha$, 则称随机区间 (θ_1, θ_2) 为参数 θ 的置信水平 (或置信度) 为 $1 - \alpha$ 的置信区间 (或区间估计), 简称为 θ 的 $1 - \alpha$ 的置信区间, θ_1 和 θ_2 分别称为置信下限和置信上限.

2. 一个正态总体参数的区间估计

未知参数		$1 - \alpha$ 置信区间
μ	σ^2 已知	$(\bar{X} - U_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{X} + U_{\alpha/2} \frac{\sigma}{\sqrt{n}})$
	σ^2 未知	$(\bar{X} - t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}}, \bar{X} + t_{\alpha/2}(n-1) \frac{S}{\sqrt{n}})$
σ^2	μ 已知	$\left(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)} \right)$
	μ 未知	$\left(\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha/2}^2(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n-1)} \right)$

3. 两个正态总体参数的区间估计

未知参数		$1-\alpha$ 置信区间
$\mu_1 - \mu_2$	σ_1^2, σ_2^2 已知	$(\bar{X} - \bar{Y} - u_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}, \bar{X} - \bar{Y} + u_{\alpha/2} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}})$
	σ_1^2, σ_2^2 未知, 但 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$	$(\bar{X} - \bar{Y} - t_{\alpha/2}(n_1+n_2-2)S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}, \bar{X} - \bar{Y} + t_{\alpha/2}(n_1+n_2-2)S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}})$
$\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$	μ_1, μ_2 已知	$(\frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{n_1 \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \mu_2)^2} \cdot \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1, n_2)}, \frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{n_1 \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \mu_2)^2} \cdot F_{\alpha/2}(n_2, n_1))$
	μ_1, μ_2 未知	$(\frac{S_1^2}{S_2^2} \cdot \frac{1}{F_{\alpha/2}(n_1-1, n_2-1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \cdot F_{\alpha/2}(n_2-1, n_1-1))$

$$S_w^2 = \frac{(n_1-1)S_1^2 + (n_2-1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$$

【例 1】由来自正态总体 $X \sim N(\mu, 0.9^2)$ ，容量为 9 的简单随机样本，若得到样本均值

$\bar{X} = 5$ ，则未知参数 μ 的置信度为 0.95 的置信区间为_____。($u_{0.025} = 1.96$)

【例 2】设 x_1, x_2, \dots, x_n 为来自总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的简单随机样本，样本均值 $\bar{x} = 9.5$ ，参数 μ

的置信度为 0.95 的双侧置信区间的置信上限为 10.8，则 μ 的置信度为 0.95 的双侧置信区间为_____。

§3 假设检验

1. 假设检验

假设：关于总体分布的未知参数的假设，所提出的假设称为零假设或原假设，记为 H_0 ，

对立于零假设的假设称为独立假设或备择假设，记为 H_1 。

假设检验：根据样本，按照一定规则判断所做假设 H_0 的真伪，并作出接受还是拒绝接受 H_0 的决定。

2. 两类错误

拒绝实际真的假设 H_0 （弃真）称为第一类错误；

接受实际不真的假设 H_0 （纳伪）称为第二类错误。

3. 显著性检验

在确定检验法则时，应尽可能地使犯两类错误的概率都小些，但是一般来说，当样本容量取定后，如果要减少犯某一类错误的概率，则犯另一类错误的概率往往要增大。要使犯两类错误的概率都减少，只好加大样本容量。在给定样本容量的情况下，我们总是控制犯第一类错误的概率，使它不大于给定的 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ ，这种检验问题称为显著性检验问题，给定的 α 称为显著性水平，通常取 $\alpha = 0.1, 0.05, 0.01, 0.001$ 。

在对假设 H_0 进行检验时，常使用某个统计量 T ，称为检验统计量。当检验统计量在某个区域 W 取值时，我们就拒绝假设 H_0 ，称区域 W 为拒绝域。

4. 显著性检验的一般步骤

- (1) 根据问题要求提出原假设 H_0 和对立假设 H_1 ；
- (2) 给出显著性水平 $\alpha (0 < \alpha < 1)$ 及样本容量 n ；
- (3) 确定检验统计量及拒绝域形式；
- (4) 按犯第一类错误的概率等于 α ，求出拒绝域 W ；
- (5) 根据样本值计算检验统计量 T 的观测值 t ，当 $t \in W$ 时，拒绝原假设 H_0 ，否则

接受原假设 H_0 .

5. 正态总体参数的假设检验

设显著性水平为 α ，单个正态总体为 $N(\mu, \sigma^2)$ 的参数的假设检验以及两个正态总体

$N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 与 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 的 $\mu_1 - \mu_2$ 和 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 的假设检验，列表如下：

检验参数	情形	假设		检验统计量	H_0 为真时检验统计量的分布	拒绝域
		H_0	H_1			
μ	σ^2 已知	$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$U = \frac{\bar{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}$	$N(0, 1)$	$ U \geq u_{\alpha/2}$
		$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$			$U \geq u_\alpha$
		$\mu \geq \mu_0$	$\mu < \mu_0$			$U \leq -u_\alpha$
	σ^2 未知	$\mu = \mu_0$	$\mu \neq \mu_0$	$T = \frac{\bar{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}}$	$t(n-1)$	$ T \geq t_{\alpha/2}(n-1)$
		$\mu \leq \mu_0$	$\mu > \mu_0$			$T \geq t_\alpha(n-1)$
		$\mu \geq \mu_0$	$\mu < \mu_0$			$T \leq -t_\alpha(n-1)$
σ^2	μ 已知	$\sigma^2 = \sigma_0^2$	$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$	$\chi^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma_0^2}$	$\chi^2(n)$	$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n)$
		$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$			或 $\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n)$
		$\sigma^2 \geq \sigma_0^2$	$\sigma^2 < \sigma_0^2$			$\chi^2 \geq \chi_\alpha^2(n)$
						$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n)$
	μ 未知	$\sigma^2 = \sigma_0^2$	$\sigma^2 \neq \sigma_0^2$	$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2}$	$\chi^2(n-1)$	$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1)$
		$\sigma^2 \leq \sigma_0^2$	$\sigma^2 > \sigma_0^2$			或 $\chi^2 \geq \chi_{\alpha/2}^2(n-1)$
		$\sigma^2 \geq \sigma_0^2$	$\sigma^2 < \sigma_0^2$			$\chi^2 \geq \chi_\alpha^2(n-1)$
						$\chi^2 \leq \chi_{1-\alpha}^2(n-1)$

$\mu_1 - \mu_2$	σ_1^2, σ_2^2 已知	$\mu_1 - \mu_2 = \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 \leq \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 \geq \mu_0$	$\mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 > \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 < \mu_0$	$U = \frac{X - Y - \mu_0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}}$	$N(0,1)$	$ U \geq u_{\alpha/2}$ $U \geq u_\alpha$ $U \leq -u_\alpha$
	σ_1^2, σ_2^2 未知但 $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$	$\mu_1 - \mu_2 = \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 \leq \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 \geq \mu_0$	$\mu_1 - \mu_2 \neq \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 > \mu_0$ $\mu_1 - \mu_2 < \mu_0$	$T = \frac{X - Y - \mu_0}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}}$	$t(n_1 + n_2 - 2)$	$ T \geq t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$ $T \geq t_\alpha(n_1 + n_2 - 2)$ $T \leq -t_\alpha(n_1 + n_2 - 2)$
$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$	μ_1, μ_2 已知	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 \geq \sigma_2^2$	$\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 > \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 < \sigma_2^2$	$F = \frac{n_2 \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{n_1 \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \mu_2)^2}$	$F(n_1, n_2)$	$F \leq F_{1-\alpha/2}(n_1, n_2)$ 或 $F \geq F_{\alpha/2}(n_1, n_2)$ $F \geq F_\alpha(n_1, n_2)$ $F \leq F_{1-\alpha}(n_1, n_2)$
	μ_1, μ_2 未知	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 \leq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 \geq \sigma_2^2$	$\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 > \sigma_2^2$ $\sigma_1^2 < \sigma_2^2$	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$	$F(n_1 - 1, n_2 - 1)$	$F \leq F_{1-\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)$ 或 $F \geq F_{\alpha/2}(n_1 - 1, n_2 - 1)$ $F \geq F_\alpha(n_1 - 1, n_2 - 1)$ $F \leq F_{1-\alpha}(n_1 - 1, n_2 - 1)$

注：表中 $S_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}}$ 。

【例 1】给定总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ， σ^2 已知，给定样本 X_1, X_2, \dots, X_n ，对总体均值 μ 进行

检验，令 $H_0: \mu = \mu_0, H_1: \mu \neq \mu_0$ ，则

- A. 若显著性水平 $\alpha = 0.05$ 时拒绝 H_0 ，则 $\alpha = 0.01$ 时也拒绝 H_0 。
- B. 若显著性水平 $\alpha = 0.05$ 时接受 H_0 ，则 $\alpha = 0.01$ 时拒绝 H_0 。
- C. 若显著性水平 $\alpha = 0.05$ 时拒绝 H_0 ，则 $\alpha = 0.01$ 时接受 H_0 。
- D. 若显著性水平 $\alpha = 0.05$ 时接受 H_0 ，则 $\alpha = 0.01$ 时也接受 H_0 。