

# 概率论与数理统计历年考点总结

## Contents

1 第一章：随机事件与概率 .....	1
1.1 基础概念（小白必看） .....	1
1.2 核心公式 .....	1
1.3 解题思路 .....	2
2 第二章：一维随机变量及其分布 .....	2
2.1 基础概念 .....	2
2.2 核心公式 .....	2
2.3 解题思路 .....	3
3 第三章：多维随机变量及其分布 .....	3
3.1 基础概念 .....	3
3.2 核心公式 .....	3
3.3 解题思路 .....	4
4 第四章：随机变量的数字特征 .....	4
4.1 基础概念 .....	4
4.2 核心公式 .....	4
4.3 解题思路 .....	5
5 第五章：大数定律及中心极限定理 .....	5
5.1 核心公式 .....	5
5.2 解题思路 .....	5
6 第六、七章：数理统计基础与参数估计 .....	5
6.1 基础概念 .....	5
6.2 核心公式 .....	6
6.3 解题思路 .....	6

## 1 第一章：随机事件与概率

### 1.1 基础概念（小白必看）

- 互斥（互不相容）：事件  $A$  和  $B$  不能同时发生。 $AB = \emptyset$ 。
- 独立：事件  $A$  发生与否不影响  $B$  发生的概率。
- 完备事件组：一组事件  $B_1, B_2, \dots, B_n$  两两互斥，且它们的并集是整个样本空间（即必然有一个会发生）。

### 1.2 核心公式

- 加法公式： $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$ 
  - 如果  $A, B$  互斥，则  $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$ 。

例题（加法与独立性）：已知  $P(A) = 0.4, P(B) = 0.3$ ，且  $A, B$  相互独立，求  $P(A \cup B)$ 。解答：

1. 因为独立，所以  $P(AB) = P(A)P(B) = 0.4 \times 0.3 = 0.12$ 。
2.  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB) = 0.4 + 0.3 - 0.12 = 0.58$ 。

- 条件概率： $P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$ 
  - 含义：在已知  $B$  发生的前提下， $A$  发生的概率。
- 乘法公式： $P(AB) = P(A)P(B|A)$
- 全概率公式： $P(A) = \sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)$ 
  - 直观理解：要把一个复杂事件  $A$  发生的概率，拆分成在各种不同情况  $B_i$  下发生的概率之和。
- 贝叶斯公式： $P(B_j | A) = \frac{P(B_j)P(A|B_j)}{\sum_{i=1}^n P(B_i)P(A|B_i)}$ 
  - 直观理解：执果索因。已知结果  $A$  发生了，问它是由原因  $B_j$  导致的概率是多少。

例题（贝叶斯）：某工厂有两台机器生产同一种产品，甲机器产量占 60%，合格率为 95%；乙机器产量占 40%，合格率为 90%。现从仓库中随机抽取一件产品，发现是不合格品，求这件产品是由乙机器生产的概率。

解答：

1. 设  $A$  为“抽到不合格品”， $B_1$  为“甲生产”， $B_2$  为“乙生产”。
2. 已知： $P(B_1) = 0.6, P(B_2) = 0.4; P(A|B_1) = 1 - 0.95 = 0.05, P(A|B_2) = 1 - 0.90 = 0.10$ 。
3. 由全概率公式， $P(A) = P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) = 0.6 \times 0.05 + 0.4 \times 0.10 = 0.07$ 。
4. 由贝叶斯公式， $P(B_2|A) = \frac{P(B_2)P(A|B_2)}{P(A)} = \frac{0.4 \times 0.10}{0.07} \approx 0.571$ 。

- 独立性： $A, B$  独立  $\Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B)$

### 1.3 解题思路

1. 古典模型：利用排列组合  $C_n^m$  和  $A_n^m$  计算。注意“放回”与“不放回”。
2. 全概率与贝叶斯：
  - 第一步：定义事件。通常  $A$  是最后那个“结果”（如：抽到红球、产品合格）， $B_i$  是导致结果的各种“途径”或“原因”（如：选了甲箱子、由乙机器生产）。
  - 第二步：列出已知的  $P(B_i)$ （先验概率）和  $P(A|B_i)$ （条件概率）。
  - 第三步：代入公式。如果题目问“...的概率是多少”，用全概率；如果问“已知...，求它是...的概率”，用贝叶斯。

## 2 第二章：一维随机变量及其分布

### 2.1 基础概念

- 离散型：变量取值是有限个或可列个（如：1, 2, 3）。用分布律  $P(X = x_i) = p_i$  表示。
- 连续型：变量取值在一个区间内。用概率密度  $f(x)$  表示。注意：连续型变量取某一个具体点的概率为 0。
- 分布函数  $F(x)$ ：表示  $X$  落在  $(-\infty, x]$  区间的概率。它是概率的累加。

### 2.2 核心公式

- 分布函数： $F(x) = P(X \leq x)$ 。
  - 性质： $0 \leq F(x) \leq 1$ ；单调不减；右连续； $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$ 。
- 密度函数  $f(x)$ ：
  - 性质： $f(x) \geq 0; \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$ （归一性，常用于求未知常数）。
  - 概率计算： $P(a < X \leq b) = F(b) - F(a) = \int_a^b f(x)dx$ 。
- 常见分布：
  - 二项分布  $B(n, p)$ ： $n$  次独立重复试验中，事件发生  $k$  次的概率。

例题：某射手射击命中率为 0.8，独立射击 5 次，求至少命中 4 次的概率。解答： $X \sim B(5, 0.8)$ 。

$$P(X \geq 4) = P(X = 4) + P(X = 5) = C_5^4(0.8)^4(0.2)^1 + C_5^5(0.8)^5(0.2)^0 \approx 0.737.$$

- 泊松分布  $P(\lambda)$ ：通常用于描述单位时间内随机事件发生的次数。

例题：某服务台每小时平均接到 3 次呼叫，求某小时内恰好接到 2 次呼叫的概率。解答： $X \sim P(3)$ 。 $P(X = 2) = \frac{3^2 e^{-3}}{2!} \approx 0.224$ 。

- 正态分布  $N(\mu, \sigma^2)$ ：
  - 标准化：如果  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，则  $Z = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ 。
  - 查表： $P(X \leq a) = \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$ 。

查表小贴士（小白必看）：

1. 什么是  $\Phi(x)$  表：它给出了标准正态分布  $N(0, 1)$  下，变量小于等于  $x$  的概率。
2. 如何查正数：比如查  $\Phi(1.24)$ 。在表格左侧找行 1.2，在上方找列 0.04，交叉点的值就是结果。

3. 如何查负数: 考试给的表通常只有正数。利用对称性公式:  $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ 。

- 例如:  $\Phi(-1) = 1 - \Phi(1) = 1 - 0.8413 = 0.1587$ 。

4. 区间概率:  $P(a < Z < b) = \Phi(b) - \Phi(a)$ 。

计算器使用提醒:

• **Normal PD (Probability Density):** 算的是概率密度函数  $f(x)$  的值, 即钟形曲线在  $x$  点的高度。考试几乎不用这个。

• **Normal CD (Cumulative Distribution):** 算的是区间概率  $P(a \leq X \leq b)$ 。

- **Lower (下限):** 区间的左端点  $a$ 。

- **Upper (上限):** 区间的右端点  $b$ 。

- 结果: 就是曲线下从  $a$  到  $b$  的面积。如果你想算  $P(X \leq x)$ , 只需把下限设为一个极小值 (如 -9999), 上限设为  $x$ 。

例题 (正态分布): 已知某校学生身高  $X \sim N(170, 5^2)$  (单位: cm), 求身高在 165cm 到 175cm 之间的学生比例。

解答:

1. 标准化: 我们要算  $P(165 < X < 175)$ 。把  $X$  变成  $Z$ 。

- 左边:  $\frac{165-170}{5} = -1$

- 右边:  $\frac{175-170}{5} = 1$

- 得到:  $P(-1 < Z < 1)$ 。

2. 展开公式:  $P(-1 < Z < 1) = \Phi(1) - \Phi(-1)$ 。

3. 处理负数: 因为表里没 -1, 所以换成  $\Phi(1) - (1 - \Phi(1)) = 2\Phi(1) - 1$ 。

4. 查表计算:

- 在  $\Phi(x)$  表中找到  $x = 1.0$  对应的值为 0.8413。

- 最终结果:  $2 \times 0.8413 - 1 = 0.6826$ 。

## 2.3 解题思路

1. 求分布律/密度函数中的常数: 利用所有概率之和为 1, 或密度函数全区间积分为 1。

2. 求分布函数:

- 离散型: 把小于等于  $x$  的所有概率加起来。

- 连续型:  $F(x) = \int_{-\infty}^x f(t)dt$ 。如果是分段函数, 记得分段积分并累加前面的部分。

3. 随机变量函数的分布: 已知  $X$  的密度  $f_{X(x)}$ , 求  $Y = g(X)$  的密度。

- 分布函数法 (万能): 先写出  $F_{Y(y)} = P(g(X) \leq y)$ , 解出关于  $X$  的不等式, 代入  $X$  的分布计算, 最后对  $y$  求导得到  $f_{Y(y)}$ 。

## 3 第三章: 多维随机变量及其分布

### 3.1 基础概念

• 联合分布: 同时考虑两个变量  $X$  和  $Y$  的取值情况。

• 边缘分布: 只考虑其中一个变量, 不管另一个变量取什么值。

• 独立性:  $X$  的取值不影响  $Y$  的取值分布。

### 3.2 核心公式

• 边缘密度:

- $f_{X(x)} = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)dy$  (对  $y$  积分, 把  $y$  “积掉”, 剩下的就是  $x$  的分布)。

- $f_{Y(y)} = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y)dx$  (对  $x$  积分, 把  $x$  “积掉”)。

• 独立性判断:  $X, Y$  独立  $\Leftrightarrow f(x, y) = f_{X(x)}f_{Y(y)}$ 。

• 条件密度:  $f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x,y)}{f_{Y(y)}}$ 。

例题 (独立性): 已知  $f(x, y) = \begin{cases} e^{-(x+y)} & x > 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$ , 判断  $X, Y$  是否独立。解答:

- $f_{X(x)} = \int_0^{+\infty} e^{-x} e^{-y} dy = e^{-x} [-e^{-y}]_0^{+\infty} = e^{-x} (x > 0)$ 。
- 同理  $f_{Y(y)} = e^{-y} (y > 0)$ 。
- 因为  $f(x, y) = e^{-x} e^{-y} = f_{X(x)} f_{Y(y)}$ , 所以  $X, Y$  相互独立。

例题（边缘密度）：已知  $(X, Y)$  的联合密度为  $f(x, y) = \begin{cases} 2 & 0 < x < y < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$ , 求  $f_{X(x)}$ 。

解答：

- 确定  $x$  的范围：由  $0 < x < y < 1$  知  $0 < x < 1$ 。
- 对  $y$  积分：固定  $x$ , 看  $y$  的范围。由  $x < y < 1$  知  $y$  从  $x$  积到 1。
- 计算： $f_{X(x)} = \int_x^1 2 dy = [2y]_x^1 = 2(1 - x)$ 。

$$\text{故 } f_{X(x)} = \begin{cases} 2(1-x) & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}.$$

### 3.3 解题思路

- 求边缘分布：
  - 关键点：确定积分限。一定要画出  $f(x, y)$  非零的区域图。
  - 如果求  $f_{X(x)}$ , 就画一条垂直于  $x$  轴的直线，看它穿过区域的上下边界。
- 判断独立性：先分别求出两个边缘密度，看它们的乘积是否等于题目给出的联合密度。
- 两个随机变量之和的分布： $Z = X + Y$ 。
  - 卷积公式： $f_{Z(z)} = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z - x) dx$ 。
  - 如果  $X, Y$  独立，则  $f_{Z(z)} = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X(x)} f_{Y(z-x)} dx$ 。

## 4 第四章：随机变量的数字特征

### 4.1 基础概念

- 数学期望  $E(X)$ ：随机变量取值的“加权平均数”，代表分布的中心位置。
- 方差  $D(X)$ ：随机变量偏离期望的程度，代表分布的“离散程度”或“波动大小”。
- 协方差与相关系数：衡量两个变量之间的线性相关程度。

### 4.2 核心公式

- 期望：
  - 离散型： $E(X) = \sum x_i p_i$
  - 连续型： $E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
  - 函数期望： $E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$
- 方差： $D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$  (常用计算公式，比定义式好用)。
- 协方差： $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$ 。
- 如何计算  $E(XY)$ ：
  - 离散型： $E(XY) = \sum \sum x_i y_j P(X = x_i, Y = y_j)$ 。
  - 连续型： $E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f(x, y) dx dy$ 。
- 相关系数： $\rho_{XY} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)} \sqrt{D(Y)}}$ 。

例题（协方差计算）：已知  $(X, Y)$  的联合分布律如下表，求  $\text{Cov}(X, Y)$ 。

$X \setminus Y$	0	1
0	0.2	0.3
1	0.1	0.4

解答：

- 先求边缘分布:  $P(X=0) = 0.2 + 0.3 = 0.5$ ,  $P(X=1) = 0.1 + 0.4 = 0.5$ 。  $P(Y=0) = 0.2 + 0.1 = 0.3$ ,  $P(Y=1) = 0.3 + 0.4 = 0.7$ 。
- 计算期望:  $E(X) = 0 \times 0.5 + 1 \times 0.5 = 0.5$ 。  $E(Y) = 0 \times 0.3 + 1 \times 0.7 = 0.7$ 。
- 计算  $E(XY)$ :  $E(XY) = (0 \times 0 \times 0.2) + (0 \times 1 \times 0.3) + (1 \times 0 \times 0.1) + (1 \times 1 \times 0.4) = 0.4$ 。
- 计算协方差:  $\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0.4 - 0.5 \times 0.7 = 0.4 - 0.35 = 0.05$ 。

- $|\rho_{XY}| \leq 1$ 。如果  $|\rho| = 1$ , 说明有线性关系; 如果  $\rho = 0$ , 说明不相关。

### 4.3 解题思路

- 计算  $E(\mathbf{X})$  和  $D(\mathbf{X})$ :
  - 如果是常见分布, 直接背公式:
    - $X \sim B(n, p) \Rightarrow E = np, D = np(1-p)$
    - $X \sim P(\lambda) \Rightarrow E = \lambda, D = \lambda$
    - $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow E = \mu, D = \sigma^2$
- 利用性质 (填空题常客):
  - $E(aX + b) = aE(X) + b$
  - $E(X + Y) = E(X) + E(Y)$  (无论是否独立都成立)
  - $D(aX + b) = a^2D(X)$
  - 如果  $X, Y$  独立, 则  $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$ 。

例题: 已知  $E(X) = 2, D(X) = 1, E(Y) = 3, D(Y) = 2$ , 且  $X, Y$  独立。求  $E(2X - 3Y)$  和  $D(2X - 3Y)$ 。解答:

- $E(2X - 3Y) = 2E(X) - 3E(Y) = 2(2) - 3(3) = 4 - 9 = -5$ 。
- $D(2X - 3Y) = 2^2D(X) + (-3)^2D(Y) = 4(1) + 9(2) = 4 + 18 = 22$ 。

- 判断不相关: 计算  $\text{Cov}(X, Y)$ , 看是否为 0。

## 5 第五章: 大数定律及中心极限定理

### 5.1 核心公式

- 切比雪夫不等式:  $P(|X - E(X)| \geq \varepsilon) \leq \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$

例题: 已知  $E(X) = 100, D(X) = 10$ , 估计  $P(90 < X < 110)$  的下限。解答:  $P(90 < X < 110) = P(|X - 100| < 10) = 1 - P(|X - 100| \geq 10)$ 。由切比雪夫不等式,  $P(|X - 100| \geq 10) \leq \frac{10}{10^2} = 0.1$ 。故  $P(90 < X < 110) \geq 1 - 0.1 = 0.9$ 。

- 中心极限定理 (CLT):  $n$  足够大时,  $\sum X_i \approx N(n\mu, n\sigma^2)$ , 或  $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \approx N(0, 1)$ 。

例题: 某保险公司有 10000 个客户, 每个客户一年内出险概率为 0.005。求一年内出险人数超过 60 人的概率。解答:  $X \sim B(10000, 0.005)$ 。 $E(X) = 50, D(X) = 10000 \times 0.005 \times 0.995 = 49.75$ 。由 CLT,  $X \approx N(50, 49.75)$ 。 $P(X > 60) = 1 - P(X \leq 60) = 1 - \Phi\left(\frac{60-50}{\sqrt{49.75}}\right) \approx 1 - \Phi(1.42) \approx 1 - 0.9222 = 0.0778$ 。

### 5.2 解题思路

- 概率估计: 题目给出期望和方差, 求某个偏差的概率上限, 用切比雪夫。
- 近似计算: 求大量独立同分布随机变量之和落在某区间的概率, 先标准化再查表。

## 6 第六、七章: 数理统计基础与参数估计

### 6.1 基础概念

- 总体与样本: 总体是研究对象的全体, 样本是从中抽取的子集。我们通过样本来“推测”总体的特征。
- 参数估计: 总体分布的形式已知 (如正态分布), 但其中的参数 (如  $\mu, \sigma$ ) 未知, 需要用样本数据去“猜”这些参数的值。

- “帽子”符号  $\hat{\theta}$ （小白必看）：
  - $\theta$ : 代表总体的真实参数（通常是未知的，像上帝视角才知道的值）。
  - $\hat{\theta}$ : 读作“theta hat”或“theta 括”，代表参数的估计值。
  - 直观理解：给参数戴个帽子，就表示这是我们根据手里的样本数据“猜”出来的结果，而不是那个绝对真实的真值。

## 6.2 核心公式

- 常用统计量：
  - 样本均值  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum X_i$
  - 样本方差  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum (X_i - \bar{X})^2$  （注意分母是  $n-1$ ）。
- 三大抽样分布：
  - $\chi^2$  分布： $n$  个独立标准正态变量的平方和。
  - $t$  分布：用于小样本、方差未知时的均值检验。
  - $F$  分布：用于比较两个总体的方差。
- 矩估计：
  - 核心思想：用样本的平均水平去估计总体的平均水平。
  - 做法：令  $E(X) = \bar{X}$ ，解出参数。

例题：设总体  $X \sim U(0, \theta)$ ，求  $\theta$  的矩估计量。解答： $E(X) = \frac{\theta}{2}$ 。令  $\frac{\theta}{2} = \bar{X} \Rightarrow \hat{\theta} = 2\bar{X}$ 。

- 最大似然估计 (MLE)：
  - 核心思想：在参数  $\theta$  的所有可能取值中，哪一个能让当前这组样本出现的概率最大，就选哪一个。

例题（最大似然估计）：设总体  $X$  服从指数分布，其概率密度为  $f(x; \lambda) = \lambda e^{-\lambda x} (x > 0)$ ，其中  $\lambda > 0$  为未知参数。 $x_1, x_2, \dots, x_n$  是样本观测值，求  $\lambda$  的最大似然估计量。

解答：

1. 写出似然函数： $L(\lambda) = \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda x_i} = \lambda^n e^{-\lambda \sum x_i}$ 。
2. 取对数： $\ln L(\lambda) = n \ln \lambda - \lambda \sum x_i$ 。
3. 求导： $\frac{d}{d\lambda} \ln L(\lambda) = \frac{n}{\lambda} - \sum x_i$ 。
4. 令导数为 0： $\frac{n}{\lambda} - \sum x_i = 0 \Rightarrow \hat{\lambda} = \frac{n}{\sum x_i} = \frac{1}{\bar{x}}$ 。

故  $\lambda$  的最大似然估计量为  $\frac{1}{\bar{x}}$ 。

## 6.3 解题思路

1. 最大似然估计 (MLE) 必考大题步骤：
  - 第一步：写出似然函数  $L(\theta) = f(x_1; \theta)f(x_2; \theta)\dots f(x_n; \theta)$ 。
  - 第二步：取对数  $\ln L(\theta)$ （为了把乘法变加法，方便求导）。
  - 第三步：求导  $\frac{d}{d\theta} \ln L(\theta)$ 。
  - 第四步：令导数为 0，解出  $\theta$ 。这个解  $\hat{\theta}$  就是最大似然估计量。
2. 区间估计：
  - 题目会给出一个置信水平（如 95%）。
  - 根据总体是否正态、方差是否已知，选择合适的统计量（ $Z$  或  $t$ ）。
  - 查表找到临界值，代入公式计算范围。

例题：从正态总体  $N(\mu, 2^2)$  中抽取容量为 16 的样本，均值  $\bar{x} = 10$ 。求  $\mu$  的 95% 置信区间 ( $z_{\{0.025\}} = 1.96$ )。解答：方差已知，用  $Z$  统计量。区间为  $[\bar{x} - z_{\{\frac{\alpha}{2}\}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}, \bar{x} + z_{\{\frac{\alpha}{2}\}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}}]$ 。代入： $[10 - 1.96 \times \frac{2}{\sqrt{16}}, 10 + 1.96 \times \frac{2}{\sqrt{16}}] = [10 - 0.98, 10 + 0.98] = [9.02, 10.98]$ 。

祝考试顺利！