

销售一个零件的平均利润为

$$\begin{aligned} E(T) &= -P\{T = -1\} + 20P\{T = 20\} + (-5)P\{T = -5\} \\ &= -\Phi(10 - \mu) + 20[\Phi(12 - \mu) - \Phi(10 - \mu)] - 5[1 - \Phi(12 - \mu)] \\ &= 25\Phi(12 - \mu) - 21\Phi(10 - \mu) - 5. \end{aligned}$$

因为

$$\begin{aligned} \frac{dE(T)}{d\mu} &= -25\varphi(12 - \mu) + 21\varphi(10 - \mu) \\ &= -25 \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(12-\mu)^2}{2}} + 21 \times \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(10-\mu)^2}{2}}, \end{aligned}$$

令 $\frac{dE(T)}{d\mu} = 0$, 得

$$e^{-(12-\mu)^2} = \frac{21}{25}.$$

解得

$$\mu = 11 + \frac{1}{2} \ln \frac{21}{25} \approx 10.9.$$

容易验证 $\mu = 11 + \frac{1}{2} \ln \frac{21}{25}$ 是 $E(T)$ 的最大值点, 即当 $\mu \approx 10.9$ (mm) 时, 销售一个零件的平均利润最大, 此最大值为

$$\begin{aligned} E(T) \Big|_{\mu=10.9} &= 25\Phi(12 - 10.9) - 21\Phi(10 - 10.9) - 5 \\ &= 25 \times 0.8643 - 21 \times (1 - 0.8159) - 5 \approx 12.74 \text{ (元)}. \end{aligned}$$

例 4.32 假设一部机器在一天内发生故障的概率为 0.2, 机器发生故障时全天停止工作. 若一周 5 个工作日里无故障, 可获利润 10 万元; 发生一次故障仍可获利润 5 万元; 发生二次故障所获利润 0 元; 发生三次或三次以上故障就要亏损 2 万元. 求一周内期望利润是多少?

[提示] 本题考查离散型随机变量的数学期望. 首先要正确写出相应的概率分布.

[解] 以 X 表示一周 5 天内机器发生故障天数, 则 X 服从参数为 (5, 0.2) 的二项分布:

$$P\{X = k\} = C_5^k 0.2^k 0.8^{5-k}, k = 0, 1, 2, 3, 4, 5.$$

$$P\{X = 0\} = 0.8^5 = 0.328,$$

$$P\{X = 1\} = C_5^1 (0.2)(0.8)^4 = 0.410,$$

$$P\{X = 2\} = C_5^2 (0.2)^2 (0.8)^3 = 0.025,$$

$$P\{X \geq 3\} = 1 - P\{X = 0\} - P\{X = 1\} - P\{X = 2\} = 0.057.$$

以 Y 表示所获利润, 则

$$Y = g(X) = \begin{cases} 10, & \text{若 } X = 0, \\ 5, & \text{若 } X = 1, \\ 0, & \text{若 } X = 2, \\ -2, & \text{若 } X \geq 3. \end{cases}$$

$$E(Y) = 10 \times 0.328 + 5 \times 0.410 + 0 \times 0.205 - 2 \times 0.057 = 5.216 \text{ (万元)}.$$

五、大数定律和中心极限定理

• 考试内容与要求 •

考试内容

切比雪夫(Chebyshev)不等式 切比雪夫大数定律 伯努利(Bernoulli)大数定律 辛钦(Khinchine)大数定律 棣莫弗-拉普拉斯(De Moivre-Laplace)定理 列维-林德伯格(L Levy-Lindberg)定理

考试要求

1. 了解切比雪夫不等式.
2. 了解切比雪夫大数定律、伯努利大数定律和辛钦大数定律(独立同分布随机变量序列的大数定律).
3. 了解棣莫弗-拉普拉斯定理(二项分布以正态分布为极限分布)和列维-林德伯格定理(独立同分布随机变量序列的中心极限定理).

• 考试内容解析 •

(一) 切比雪夫不等式

设随机变量 X 的方差 $D(X)$ 存在, 则对于任意给定的正数 ϵ , 总有

$$P\{|X - E(X)| \geq \epsilon\} \leq \frac{D(X)}{\epsilon^2},$$

或

$$P\{|X - E(X)| < \epsilon\} \geq 1 - \frac{D(X)}{\epsilon^2}.$$

(二) 大数定律

1. 依概率收敛

设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是一个随机变量序列, a 是一个常数. 如果对于任意给定的正数 ϵ , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\{|X_n - a| < \epsilon\} = 1,$$

则称随机变量序列 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 依概率收敛于 a , 记作

$$X_n \xrightarrow{P} a.$$

如果两个随机变量序列 $X_n \xrightarrow{P} a, Y_n \xrightarrow{P} b$, 函数 $g(a, b)$ 在点 (a, b) 连续, 则

$$g(X_n, Y_n) \xrightarrow{P} g(a, b).$$

2. 切比雪夫大数定律

设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是由两两不相关(或两两独立)的随机变量所构成的序列, 分别具有数学期望

$$E(X_1), E(X_2), \dots, E(X_n), \dots$$

和方差

$$D(X_1), D(X_2), \dots, D(X_n), \dots,$$

并且方差有公共上界, 即存在正数 M , 使得

$$D(X_n) \leq M, \quad n = 1, 2, \dots,$$

则对于任意给定的正数 ϵ , 总有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n E(X_k)\right| < \epsilon\right\} = 1.$$

3. 独立同分布的切比雪夫大数定律

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立(即对任意正整数 $k > 1$, 随机变量 X_1, X_2, \dots, X_k 是相互独立的), 服从相同的分布, 具有数学期望 $E(X_n) = \mu$ 和方差 $D(X_n) = \sigma^2$ ($n = 1, 2, \dots$). 则对于任意给定的正数 ϵ , 总有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \mu\right| < \epsilon\right\} = 1.$$

即随机变量序列 $\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \xrightarrow{P} \mu$.

4. 伯努利大数定律

设在每次试验中事件 A 发生的概率 $P(A) = p$, 在 n 次独立重复试验中, 事件 A 发生的频率为 $f_n(A)$, 则对于任意正数 ϵ , 总有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \{ |f_n(A) - p| < \epsilon \} = 1.$$

伯努利大数定律表明：在相同条件下进行大量(n 次)独立重复试验时，随机事件 A 发生的频率 $f_n(A)$ 稳定在事件 A 的概率 $P(A)$ 附近，因此在试验次数 n 充分大时，可以用频率 $f_n(A)$ 作为概率 $P(A)$ 的近似值。如果概率 $P(A)$ 很小，则事件 A 发生的频率也很小，由此可知在一次试验中事件 A 几乎不可能发生。这也是人们在长期实践中总结出来的经验，称为实际推断原理或小概率事件的实际不可能原理。有着广泛的应用。如果随机事件的概率接近于 1，则在一次试验中这一事件几乎一定发生。

5. 辛钦大数定律

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立，服从同一分布，具有数学期望 $E(X_i) = \mu (n=1, 2, \dots)$ ，则对于任意给定的正数 ϵ ，总有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \mu \right| < \epsilon \right\} = 1.$$

(三) 中心极限定理

1. 棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理

设随机变量 X_n 服从参数为 n 和 p 的二项分布，即 $X_n \sim B(n, p) (0 < p < 1, n=1, 2, \dots)$ 。则对于任意实数 x ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

在定理的条件下，对于任意整数 $k (0 \leq k \leq n)$ ，当 n 充分大时，有

$$C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{1}{\sqrt{2\pi np(1-p)}} e^{-\frac{(k-np)^2}{2np(1-p)}} = \frac{1}{\sqrt{np(1-p)}} \varphi\left(\frac{k-np}{\sqrt{np(1-p)}}\right).$$

对于任意整数 k_1 和 $k_2 (0 \leq k_1 < k_2 \leq n)$ ，当 n 充分大时，有

$$\sum_{k=k_1}^{k_2} C_n^k p^k (1-p)^{n-k} \approx \int_c^b \varphi(x) dx = \Phi(b) - \Phi(a),$$

对于任意有限区间 $[c, d]$ ，当 n 充分大时，有

$$P \left\{ c < \frac{X_n - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq d \right\} \approx \int_c^d \varphi(x) dx = \Phi(d) - \Phi(c).$$

其中 $a = \frac{k_1 - np}{\sqrt{np(1-p)}}$ ， $b = \frac{k_2 - np}{\sqrt{np(1-p)}}$ ， $\varphi(x)$ 和 $\Phi(x)$ 分别为服从标准正态分布的随机变量的概率密度和分布函数。第一个结果称为局部极限定理，后两个结果称为积分极限定理。

2. 列维-林德伯格中心极限定理(独立同分布的中心极限定理)

设随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立，服从同一分布，具有数学期望和方差

$$E(X_n) = \mu, \quad D(X_n) = \sigma^2 > 0, \quad n = 1, 2, \dots,$$

则对于任意实数 x ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x \right\} = \Phi(x).$$

在定理的条件下，当 n 充分大时， $\sum_{k=1}^n X_k$ 的标准化随机变量

$$\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

近似服从标准正态分布 $N(0, 1)$ 。

• 例题详解 •

例5.1 设随机变量 X 的方差为 2，则根据切比雪夫不等式有估计 $P \{ |X - E(X)| \geq 2 \} \leq \underline{\hspace{2cm}}$ 。

[答案] $\frac{1}{2}$.

[提示] 本题考查切比雪夫不等式的应用.

[解] 切比雪夫不等式为: 对于任意 $\epsilon > 0$,

$$P\{|X - E(X)| \geq \epsilon\} \leq D(X)/\epsilon^2.$$

令 $\epsilon = 2$, $D(X) = 2$, 则 $P\{|X - E(X)| \geq 2\} \leq \frac{D(X)}{2^2} = \frac{1}{2}$.

【典型错误】对于切比雪夫不等式或极限定理中有关的内容, 可能有不少考生在复习时未予重视, 从而对此看来十分简单的填空, 一片茫然, 束手无策.

例5.2 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 $P\{|X + Y| \geq 6\} \leq \underline{\hspace{2cm}}$.

[答案] $\frac{1}{12}$.

[提示] 本题涉及的知识点包括两个随机变量和的数学期望、方差和相关系数.

[解] 由切比雪夫不等式, 对于任意 $\epsilon > 0$,

$$P\{|X - E(X)| \geq \epsilon\} \leq \frac{D(X)}{\epsilon^2}.$$

由于 $E(X + Y) = E(X) + E(Y) = -2 + 2 = 0$,

$$\begin{aligned} D(X + Y) &= D(X) + D(Y) + 2\rho_{XY}D(X)D(Y) \\ &= 1 + 4 - 2 \times 0.5 \times \sqrt{1 \times 4} = 3, \end{aligned}$$

令 $\epsilon = 1$.

则 $P\{|X + Y| \geq 6\} \leq \frac{D(X + Y)}{36} = \frac{3}{36} = \frac{1}{12}$.

例5.3 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 $\underline{\hspace{2cm}}$.

[答案] $\frac{1}{2}$.

[提示] 本题考查考生对独立同分布大数定理概念的理解及运用的能力, 并要求考生熟练掌握, 指数分布的数学期望, 方差及其间的运算关系.

[解] 由于 x_1, x_2, \dots, x_n 是来自总体 X 的简单随机样本, 因而 x_1, x_2, \dots, x_n 相互独立, 并可以推出 $x_1^2, x_2^2, \dots, x_n^2$ 也相互独立并且同分布. 又因 X 服从参数为 2 的指数分布, 所以

$$E(X_i) = \frac{1}{2}, \quad D(X_i) = \frac{1}{4} \quad (i = 1, 2, \dots, n),$$

则 $E(X_i^2) = D(X_i) + [E(X_i)]^2 = \frac{1}{4} + \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{1}{2} \quad (i = 1, 2, \dots, n)$.

由独立同分布大数定律知

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 \text{ 依概率收敛于 } \frac{1}{2}.$$

例5.4 设随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, $S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$, 则根据列维-林德伯格(Lévy-Lindberg)中心极限定理, 当 n 充分大时, S_n 近似服从正态分布, 只要 X_1, X_2, \dots, X_n

- (A) 有相同的数学期望. (B) 有相同的方差.
(C) 服从同一指数分布. (D) 服从同一离散型分布.

[答案] (C).

[提示] 本题考查列维-林德伯格定理所应满足的条件.

[解] 列维-林德伯格中心极限定理: 设 X_1, X_2, \dots, X_n 是独立同分布的随机变量, $E(X_i) = \mu$, $D(X_i) = \sigma^2 (i = 1, 2, \dots, n)$. 则 S_n 近似服从正态分布 $N(n\mu, n\sigma^2)$. 对照该定理, (A)、(B)、(C)、(D) 4 个

选项中只有(C)符合条件. 因为 X_1, X_2, \dots, X_n 服从同一指数分布时, $E(X_i)$ 和 $D(X_i)$ 均存在.

(A) 不成立, 因为 X_i 有相同的数学期望, 并不能保证 X_i 方差存在; 同样, X_i 有相同的方差, 但数学期望不一定存在, 如 X 服从柯西分布, X_i 服从同一离散分布也不能保证数学期望和方差均存在.

例5.5 设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 为独立同分布的随机变量序列, 且均服从参数为 λ ($\lambda > 1$) 的指数分布, 记 $\Phi(x)$ 为标准正态分布函数, 则

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

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

[提示] 本题考查中心极限定理的应用.

[答案] (C).

[解] 由题设知, $\mu = \frac{1}{\lambda}$, $\sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2}$, $\sigma = \frac{1}{\lambda}$, 故由独立同分布中心极限定理知应选(C).

例5.6 某保险公司多年的统计资料表明, 在索赔户中被盗索赔户占 20%, 以 X 表示在随意抽查的 100 个索赔户中因被盗向保险公司索赔的户数

(1) 写出 X 的概率分布;

(2) 利用棣莫佛-拉普拉斯定理, 求被盗索赔户不少于 14 户且不多于 30 户的概率的近似值.

附表: 设 $\Phi(x)$ 是标准正态分布函数

x	0	0.5	1.0	1.5	2.0	2.5	3.0
$\Phi(x)$	0.500	0.692	0.841	0.933	0.977	0.994	0.999

[提示] 本题考查二项分布及棣莫佛-拉普拉斯定理的应用. 属于简单计算题.

[解] (1) X 服从二项分布, 参数 $n = 100$, $p = 0.2$

$$P\{X = k\} = C_{100}^k 0.2^k 0.8^{100-k}, \quad k = 0, 1, \dots, 100.$$

(2) $E(X) = np = 20$, $D(X) = np(1-p) = 16$.

根据棣莫佛-拉普拉斯定理

$$\begin{aligned} P\{14 \leq X \leq 30\} &= P\left\{\frac{14-20}{4} \leq \frac{X-20}{4} \leq \frac{30-20}{4}\right\} \\ &= P\left\{-1.5 \leq \frac{X-20}{4} \leq 2.5\right\} \approx \Phi(2.5) - \Phi(-1.5) \\ &= \Phi(2.5) - [1 - \Phi(1.5)] = \Phi(2.5) + \Phi(1.5) - 1 \\ &= 0.994 + 0.933 - 1 = 0.927. \end{aligned}$$

例5.7 假设 X_1, X_2, \dots, X_n 是来自总体 X 的简单随机样本; 已知 $E(X^k) = a_k$ ($k = 1, 2, 3, 4$). 证明当 n 充分大时, 随机变量 $Z_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$ 近似服从正态分布, 并指出其分布参数.

[提示] 根据题设条件, 应用中心极限定理——独立同分布的中心极限定理, 即可得证.

[证明] 依题意 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布, 可知 $X_1^2, X_2^2, \dots, X_n^2$ 也独立同分布且有

$$E(X_i^2) = a_2, \quad D(X_i^2) = E(X_i^4) - [E(X_i^2)]^2 = a_4 - a_2^2,$$

由中心极限定理

$$V_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - na_2}{\sqrt{n(a_4 - a_2^2)}} = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - a_2}{\sqrt{(a_4 - a_2^2)/n}} = \frac{Z_n - a_2}{\sqrt{(a_4 - a_2^2)/n}}$$

的极限分布是标准正态分布. 所以当 n 充分大时 V_n 近似服从标准正态分布, 从而 $Z_n = \sqrt{\frac{a_4 - a_2^2}{n}} \cdot V_n + a_2$ 近

似服从参数为 $\mu = a_2$, $\sigma^2 = \frac{a_4 - a_2^2}{n}$ 的正态分布.

例5.8 一生产线生产的产品成箱包装, 每箱的重量是随机的. 假设每箱平均重 50 千克, 标准差为 5 千克. 若用最大载重量为 5 吨的汽车承运, 试利用中心极限定理说明每辆车最多可以装多少箱, 才能保障不超载的概率大于 0.977. ($\Phi(2) = 0.977$. 其中 $\Phi(x)$ 是标准正态分布函数.)

【提示】 中心极限定理是针对 n 个独立同分布的随机变量和而言的, 根据题意构造这样的一个人独立随机变量和, 最后求出 n .

【解】 设 $X_i (i = 1, 2, \dots, n)$ 是装运的第 i 箱的重量(单位: 千克), n 是所求箱数. 由条件可以把 X_1, X_2, \dots, X_n 视为独立同分布随机变量, 则 n 箱的总重量

$$T_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

是独立同分布随机变量之和.

由条件知 $E(X_i) = 50$, $\sqrt{D(X_i)} = 5$; $E(T_n) = 50n$, $\sqrt{D(T_n)} = 5\sqrt{n}$ (单位: 千克).

根据列维-林德伯格中心极限定理, T_n 近似服从正态分布 $N(50n, 25n)$.

箱数 n 决定于条件

$$\begin{aligned} P\{T_n \leq 5000\} &= P\left\{\frac{T_n - 50n}{5\sqrt{n}} \leq \frac{5000 - 50n}{5\sqrt{n}}\right\} \\ &\approx \Phi\left(\frac{1000 - 10n}{\sqrt{n}}\right) > 0.977 = \Phi(2). \end{aligned}$$

由此可见

$$\frac{1000 - 10n}{\sqrt{n}} > 2,$$

从而 $n < 98.0199$, 即最多可以装 98 箱.

六、数理统计的基本概念

• 考试内容与要求 •

考试内容

总体 个体 简单随机样本 统计量 样本均值 样本方差和样本矩 χ^2 分布 t 分布 F 分布 分位数
正态总体的常用抽样分布

考试要求

1. 理解总体、简单随机样本、统计量、样本均值、样本方差及样本矩的概念. 其中样本方差定义为:

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

2. 了解 χ^2 分布、 t 分布和 F 分布的概念及性质, 了解分位数的概念并会查表计算.

3. 了解正态总体的常用抽样分布.

• 考试内容解析 •

(一) 总体和样本

1. 总体

在数理统计中所研究对象的某项数量指标 X 取值的全体称为总体, X 是一个随机变量. X 的分布函数和数字特征分别称为总体的分布函数和数字特征. 总体中的每个元素称为个体. 每个个体是一个实数. 总体中个体的数量称为总体的容量. 容量为有限的总体称为有限总体, 容量为无限的总体称为无限总体.

2. 简单随机样本

设总体 X 的分布函数为 $F(x)$, 如果随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 并且都具有分布函数 $F(x)$. 则称 X_1, X_2, \dots, X_n 为来自总体 X 的简单随机样本, 简称为样本, n 称为样本容量. 它们的观测值 x_1, x_2, \dots, x_n