

数理统计第一次中期测验

摘 要

该读书报告聚焦于概率统计和计算数学中常用的概率分布,并整理了它们的密度函数、数学期望与方差、特征函数和应用场合,是对概率论的复习和数理统计课本以外的学习.

笔者分别在第一部分整理了常用的离散分布,包括 Bernoulli 分布,二项分布, Poisson 分布,超几何分布,几何分布, Pascal 分布,负二项分布等;在第二部分整理了常见的连续分布,包括均匀分布,正态分布, Laplace 分布, Rayleigh 分布,指数分布, Γ 分布 (Erlang 分布, Wishart 分布), Cauchy 分布, β 分布 (Dirichlet 分布), Pareto 分布, 广义 Pareto 分布, Levy 分布, 对数正态分布, 广义极值分布 (Gumbel 分布, Frechet 分布, Weibull 分布) 等;在第三部分专门整理了统计学中的三大分布,即 χ^2 分布, t 分布, F 分布.

离散分布

Bernoulli 分布 $X \sim B(1, p)$

$$\text{密度函数 } P(x = k) = \begin{cases} 1 - p, & p = 0 \\ p, & k = 1 \end{cases}, (0 < p < 1);$$

数学期望 $EX = p$; 方差 $DX = p(1 - p)$; 特征函数 $f(t) = pe^{it} + (1 - p)$.

应用: 抛一次硬币模型; 实现二元分类.

二项分布 $X \sim B(n, p)$

$$\text{密度函数 } P(k; n, p) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}, (k = 0, \dots, n, 0 < p < 1);$$

数学期望 $EX = np$; 方差 $DX = np(1 - p)$; 特征函数 $f(t) = (pe^{it} + (1 - p))^n$.

应用: 多次抛硬币模型.

Possion 分布 $X \sim P(\lambda)$

$$\text{密度函数 } P(x = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, (k \in \mathbb{N}, \lambda > 0);$$

数学期望 $EX = \lambda$; 方差 $DX = \lambda$; 特征函数 $f(t) = \exp(\lambda(e^{it} - 1))$.

应用: 某段连续的时间内某件事情发生的次数; Possion 回归模型.

超几何分布 $X \sim H(N, n, M)$

$$\text{密度函数 } P(x = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}, (M, n \leq N, n, M, N \in \mathbb{N}_+, 0 \leq k \leq \min\{M, n\});$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{nM}{N}; \text{ 方差 } DX = \frac{nM}{N} \left(1 - \frac{M}{N}\right) \frac{N-n}{N-1};$$

$$\text{特征函数 } f(t) = \sum_{k=0}^n \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}} e^{itk}.$$

应用: 随即取出次品数; N 很大时近似为二项分布.

几何分布 $X \sim G(p)$

密度函数 $P(x = k) = (1 - p)^{k-1} p, (k \in \mathbb{N}_+, 0 < p < 1)$;

数学期望 $EX = \frac{1}{p}$; 方差 $DX = \frac{1-p}{p^2}$; 特征函数 $f(t) = \frac{pe^{it}}{1 - (1-p)e^{it}}$.

应用: 成功概率为 p 的 Bernoulli 实验中, 首次成功的试验次数.

Pascal 分布

密度函数 $P(x = k) = \binom{k-1}{r-1} p^r (1-p)^{k-r}, (k = r, r+1, \dots, 0 < p < 1)$;

数学期望 $EX = \frac{r}{p}$; 方差 $DX = \frac{r(1-p)}{p^2}$; 特征函数 $f(t) = \left(\frac{pe^{it}}{1 - (1-p)e^{it}} \right)^r$.

应用: 成功概率为 p 的 Bernoulli 实验中, 成功第 r 次时的试验次数.

负二项分布 $X \sim NB(r, p)$

密度函数 $P(x = k) = \binom{-r}{k} p^r (1-p)^k, (k \in \mathbb{N}, 0 < p < 1, r > 0)$;

数学期望 $EX = \frac{r(1-p)}{p}$; 方差 $DX = \frac{r(1-p)}{p^2}$; 特征函数 $f(t) = \left(\frac{p}{1 - (1-p)e^{it}} \right)^r$.

应用: 在生物重复中计数统计; 在 r 很大时是 Poisson 分布的近似.

连续分布

均匀分布 $X \sim U[a, b]$

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & a \leq x \leq b \\ 0, & \text{others} \end{cases}, (a < b \in \mathbb{R});$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{a+b}{2}; \text{ 方差 } DX = \frac{(b-a)^2}{12}; \text{ 特征函数 } f(t) = \frac{e^{itb} - e^{ita}}{it(b-a)}.$$

应用: 等概率取点.

正态分布 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \cdot \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right), (x \in \mathbb{R}, \mu, \sigma > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \mu; \text{ 方差 } DX = \sigma^2; \text{ 特征函数 } f(t) = \exp\left(i\mu t - \frac{1}{2}\sigma^2 t^2\right).$$

应用: 市场营销中预测次年购买趋势; 金融业刻画高频交易的波动特征; 疾病的早期警示; 保险的盈亏概率; 根据消费者特征进行风险管控; 预测股票涨跌等.

Laplace 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{1}{2\lambda} \cdot \exp\left(-\frac{|x-\mu|}{\lambda}\right), (\mu \in \mathbb{R}, \lambda > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \mu; \text{ 方差 } DX = 2\lambda^2; \text{ 特征函数 } f(t) = \frac{e^{i\mu t}}{1 + \lambda^2 t^2}.$$

应用: 刻画证券金融交易; 用于测绘数据的处理以及在语音和图像数据等领域.

Rayleigh 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{x}{\sigma^2} \cdot \exp\left(-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right), (x > 0, \sigma > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \sigma\sqrt{\frac{\pi}{2}}; \text{ 方差 } DX = \frac{4-\pi}{2}\sigma^2; \text{ 特征函数 } f(t) = \frac{e^{i\mu t}}{1 + \lambda^2 t^2}.$$

应用: 最早用于预测逃逸到客户现场的缺陷情况; 是软件工程学中双向质量控制策略的重要工具, 可以对软件开发全生命周期进行预测, 也可以仅对测试阶段的缺陷分布进行预测.

指数分布 $X \sim \exp(\lambda)$

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}, (\lambda > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{1}{\lambda}; \text{ 方差 } DX = \frac{1}{\lambda^2}; \text{ 特征函数 } f(t) = \left(1 - \frac{it}{\lambda}\right)^{-1}.$$

应用: 作用一般体现在等到一个随机事件发生需要经历的时间; 常用来描述寿命类随机变量的分布, 如家电使用寿命, 动植物寿命, 通话时间等.

 Γ 分布 $X \sim \Gamma(r, \lambda)$

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \frac{\lambda^r}{\Gamma(r)} x^{r-1} e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0 \end{cases}, (r > 0, \lambda > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{r}{\lambda}; \text{ 方差 } DX = \frac{r}{\lambda^2}; \text{ 特征函数 } f(t) = \left(1 - \frac{it}{\lambda}\right)^{-r}.$$

应用: $r \in \mathbb{N}_+$ 时称作 Erlang 分布; 一般多元情况称作 Wishart 分布. 作用一般体现在等到 n 个随机事件都发生需要经历的时间, 在 Poisson 过程中应用, 表现为多个独立且相同分布的指数分布变量的和的分布.

Cauchy 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{1}{\pi} \frac{\lambda}{\lambda^2 + (x - \mu)^2}, (\lambda > 0, \mu \in \mathbb{R});$$

$$\text{数学期望不存在 } (EX = \infty); \text{ 方差不存在 } (DX = \infty); \text{ 特征函数 } f(t) = \exp(i\mu t - \lambda|t|).$$

应用: 用于机械和电气理论的测量和校准问题; 用于金融模型中表示预测模型的收益偏差; 是量子力学中不稳定态能量的分布, 也用于对从点源发出的固定直线的粒子的碰撞点进行建模.

 β 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \frac{\Gamma(p+q)}{\Gamma(p)\Gamma(q)} x^{p-1} (1-x)^{q-1}, & 0 < x < 1 \\ 0 & \text{others} \end{cases}, (p, q > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{p}{p+q}; \text{ 方差 } DX = \frac{pq}{(p+q)^2(p+q+1)};$$

$$\text{特征函数 } f(t) = \frac{\Gamma(p+q)}{\Gamma(p)} \sum_{j=0}^{\infty} \frac{\Gamma(p+j)(it)^j}{\Gamma(p+q+j)\Gamma(j+1)}.$$

应用: 描述随机的百分比; 一般多元形式称作 Dirichlet 分布.

Pareto 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \frac{\alpha A^\alpha}{A^{\alpha+1}}, & x \geq A, \\ 0, & x < A \end{cases}, (\alpha > 0, A > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \frac{\alpha A}{\alpha - 1}, (\alpha > 1); \text{ 方差 } DX = \frac{\alpha A^2}{(\alpha - 1)^2 (\alpha - 2)}, (\alpha > 2);$$

$$\text{特征函数 } f(t) = \alpha (-iAt)^\alpha \Gamma(-\alpha, -iA).$$

应用: 描述社会财富的分布 (二八法则), 也被用于地理学和精算学.

广义 Pareto 分布 $X \sim GPD(\mu, \sigma, \xi)$

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{1}{\sigma} \left(1 + \frac{\xi(x - \mu)}{\sigma} \right)^{-1-\xi^{-1}}, (\mu, \xi \in \mathbb{R}, \sigma > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \mu + \frac{\sigma}{1 - \xi}, (\xi < 1); \text{ 方差 } DX = \frac{\sigma^2}{(1 - \xi)^2 (1 - 2\xi)}, \left(\xi < \frac{1}{2} \right);$$

$$\text{特征函数 } f(t) = e(i\mu t) \sum_{j=0}^{\infty} \frac{(i\sigma t)^j}{\prod_{k=0}^j (1 - k\xi)}, (k\xi < 1).$$

应用: 描述其他分布的尾部分布.

Levy 分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \sqrt{\frac{c}{2\pi}} \frac{\exp\left(-\frac{c}{2(x-\mu)}\right)}{(x-\mu)^{\frac{3}{2}}}, (x \geq \mu, c > 0);$$

$$\text{数学期望不存在 } (EX = \infty); \text{ 方差不存在 } (DX = \infty); \text{ 特征函数 } f(t) = \exp(i\mu t - \sqrt{-2ict}).$$

应用: 在风险管理和套利策略设计等方面应用广泛.

对数正态分布

$$\text{密度函数 } P(x) = \begin{cases} \frac{1}{\sigma x \sqrt{2\pi}} \exp\left(-\frac{(\ln x - a)^2}{2\sigma^2}\right), & x > 0 \\ 0, & x \leq 0 \end{cases}, (a \in \mathbb{R}, \sigma > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \exp\left(\alpha + \frac{\sigma^2}{2}\right); \text{ 方差 } DX = (e^{\sigma^2} - 1) \exp(2\alpha + \sigma^2).$$

应用: 短期来看与正态分布非常接近, 但长期来看有更大向上波动的可能和更小向下波动的可能, 常用于电子元件的可靠性分析和某些种类的机械零件的疲劳寿命等.

广义极值分布 $X \sim GEV(\mu, \sigma, \xi)$

$$\text{密度函数 } P(x) = \frac{1}{\sigma} t(x)^{\xi+1} e^{-t(x)}, \quad t(x) = \begin{cases} \left(1 + \xi \left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)\right)^{-\frac{1}{\xi}}, & \xi \neq 0, \\ e^{\frac{\mu - x}{\sigma}}, & \xi = 0 \end{cases}, \quad (\mu, \xi \in \mathbb{R}, \sigma > 0);$$

$$\text{数学期望 } EX = \begin{cases} \frac{\mu + \sigma(\Gamma(1 - \xi) - 1)}{\xi}, & \xi \neq 0, \xi < 1 \\ \mu + \sigma \int_1^\infty \left(-\frac{1}{x} + \frac{1}{[x]}\right) dx, & \xi = 0 \\ \infty, & \xi \geq 1 \end{cases};$$

$$\text{方差 } DX = \begin{cases} \frac{\sigma^2(\Gamma(1 - 2\xi) - \Gamma(1 - \xi)^2)}{\xi^2}, & \xi \neq 0, \xi < \frac{1}{2} \\ \sigma^2 \frac{\pi^2}{6}, & \xi = 0 \\ \infty, & \xi \geq \frac{1}{2} \end{cases}.$$

应用: 在 $\xi = 0$ 时称作 Gumbel 分布, 一般用于预测严重的自然灾害, 如地震和洪水; $\xi > 0$ 时称作 Frechet 分布; $\xi < 0$ 时称作 Weibull 分布.

三大统计分布

χ^2 分布 $X \sim \chi^2(n)$

$$\text{密度函数 } \chi^2(x, n) = \begin{cases} \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} e^{-\frac{x}{2}}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}, (n \in \mathbb{N}_+);$$

数学期望 $EX = n$; 方差 $DX = 2n$; 特征函数 $f(t) = (1 - 2it)^{-\frac{n}{2}}$.

应用: 单正态总体方差的假设检验, 总体分布未知情况下的分布拟合检验等.

t 分布 $X \sim t(n)$

$$\text{密度函数 } t(x, n) = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{\sqrt{n\pi} \Gamma\left(\frac{n}{2}\right)} \left(1 + \frac{x^2}{n}\right)^{-\frac{n+1}{2}}, (n \in \mathbb{N}_+);$$

数学期望 $EX = 0$, $(n > 1)$; 方差 $DX = \frac{n}{n-2}$, $(n > 2)$.

应用: 用来检测不同的组之间的均值是否相等, 如正态总体均值假设检验.

F 分布 $X \sim F(p, q)$

$$\text{密度函数 } P(x, p, q) = \begin{cases} \frac{\Gamma\left(\frac{p+q}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{p}{2}\right) \Gamma\left(\frac{q}{2}\right)} p^{\frac{p}{2}} q^{\frac{q}{2}} \cdot \frac{x^{\frac{p}{2}-1}}{(q+px)^{\frac{p+q}{2}}}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}, (p, q \in \mathbb{N}_+);$$

数学期望 $EX = \frac{q}{q-2}$, $(q > 2)$; 方差 $DX = \frac{2q^2(p+q-2)}{p(q-2)^2(q-4)}$, $(q > 4)$.

应用: 用来检测不同组之间的方差是否相等, 如多正态总体方差的假设检验.