

性质3.5. 对随机变量 X 和常数 $a, b \in \mathbb{R}$, 有

$$\text{Var}(aX + b) = a^2 \text{Var}(X).$$

Proof. 根据期望的性质有 $E(aX + b) = aE(X) + b$, 代入可得

$$\text{Var}(aX + b) = E(aX + b - E(aX + b))^2 = a^2 E(X - E(X))^2 = a^2 \text{Var}(X).$$

□

一般情况下方差不具有线性性, 即 $\text{Var}[f(X) + g(X)] \neq \text{Var}[f(X)] + \text{Var}[g(X)]$.

性质3.6. 对随机变量 X 和常数 $a \in \mathbb{R}$, 有

$$\text{Var}(X) = E(X - E(X))^2 \leq E(X - a)^2.$$

Proof. 我们有

$$\begin{aligned} E(X - c)^2 &= E(X - E(X) + E(X) - c)^2 \\ &= E(X - E(X))^2 + E[(X - E(X))(E(X) - c)] + (E(X) - c)^2 \\ &= E(X - E(X))^2 + (E(X) - c)^2 \\ &\geq E(X - E(X))^2, \end{aligned}$$

从而完成证明.

□

定理3.3 (Bhatia-Davis不等式). 对随机变量 $X \in [a, b]$, 有

$$\text{Var}[X] \leq (b - E(X))(E(X) - a) \leq (b - a)^2/4.$$

Proof. 对任意随机变量 $X \in [a, b]$, 有 $(b - X)(X - a) \geq 0$, 两边同时对随机变量取期望, 整理可得

$$E(X^2) \leq (a + b)E(X) - ab.$$

根据方差的定义有

$$\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2 = -(E(X))^2 + (a + b)E(X) - ab = (b - E(X))(E(X) - a).$$

进一步对二次函数 $f(t) = -t^2 + (a + b)t - ab$ 求最大值, 可得 $(b - E(X))(E(X) - a) \leq (b - a)^2/4$. □

3.3 常用的离散型随机变量

本节介绍几种常用的离散型随机变量, 并研究其数字特征.

3.3.1 离散型均匀分布

定义3.4. 设随机变量 X 的取值为 x_1, x_2, \dots, x_n , 且 $P(X = x_i) = 1/n$, 称 X 服从离散型均匀分布.

由定义可知

$$\begin{aligned} E(X) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i, \\ \text{Var}(X) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i \right)^2. \end{aligned}$$

下面来看一个离散型均匀分布的例子.

例3.8 (德国坦克问题). 假设德国生产了 N 辆坦克, 编号分别为 $1, 2, \dots, N$, 盟军战斗中随机击毁了 k 辆, 被随机击毁坦克编号分别为 x_1, x_2, \dots, x_k , 如何估计 N 的大小.

解. 对题意进行分析, 坦克被随机击毁可看作坦克被击毁的服从离散型均匀分布, 即 $P[X = i] = 1/N$ ($i \in [N]$), 因此有 $E(X) = (1 + N)/2$, 可用被击毁坦克编号的平均值去近似, 即

$$E(X) = \frac{1 + N}{2} \approx \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k x_i \quad \implies \quad N \approx \frac{2}{k} \sum_{i=1}^k x_i - 1.$$

若 k 较大时, 上述表达式对 N 有一个较好的估计; 但 k 较小时, 往往更关注于被毁坦克的最大编号 m .

方法二 问题转化为从 $\{1, 2, \dots, N\}$ 中以不放回随机抽取 k 个数, 观察到 k 个数中最大数为 m , 如何利用 m 和 k 估计 N . 假设随机变量 X 表示抽取 k 个数中的最大数, 其分布列为

$$Pr[X = i] = \frac{\binom{i-1}{k-1}}{\binom{N}{k}} \quad (k \leq i \leq N).$$

由此得到

$$E(X) = \sum_{i=k}^N \frac{\binom{i-1}{k-1}}{\binom{N}{k}} i.$$

为计算期望 $E(X)$, 考虑从 $N + 1$ 个元素中随机取 $k + 1$ 个元素, 可等价于按所抽取 $k + 1$ 个元素中最大元进行分类, 即

$$\binom{N+1}{k+1} = \sum_{i=k}^N \binom{i}{k} = \sum_{i=k}^N \frac{i}{k} \binom{i-1}{k-1},$$

代入 $E(X)$ 可得

$$E(X) = \sum_{i=k}^N \frac{\binom{i-1}{k-1}}{\binom{N}{k}} i = k \frac{\binom{N+1}{k+1}}{\binom{N}{k}} = \frac{k(N+1)}{k+1}.$$

由于仅做了一次观察, 可以将一次观察的最大值 m 看作为 $E[X]$ 的近似, 即

$$m \approx E(X) = \frac{k(N+1)}{k+1} \quad \implies \quad N \approx m(1 + k^{-1}) - 1,$$

从而完成 N 的估计. □

例如, 如果观察到被击毁坦克编号分别为 17, 68, 94, 127, 135, 212, 根据上面的推到可估计出 $N = 212 \times (1 + 1/6) - 1 \approx 246$. 针对二战德国坦克数量的实际估计情况可参见下表, 统计估计比情报估计准确得多, 接近德国的实际产量.

时间	统计估计	英国情报估计	德国实际产量
1940-06	169	1000	122
1941-06	244	1550	271
1942-08	327	1550	342

3.3.2 0-1分布

定义3.5. 随机变量 X 的取值为 $\{0, 1\}$, 其分布列 $P(X = 1) = p$, $P(X = 0) = 1 - p$, 称 X 服从参数为 p 的 0-1 分布, 又称两点分布, 或 *Bernoulli* 分布, 记 $X \sim \text{Ber}(p)$.

由定义可知

$$E(X) = p, \quad \text{Var}(X) = p - p^2 = p(1 - p).$$

0-1分布是很多概率模型的基础.

3.3.3 二项分布

Bernoulli 试验只有两个结果: A 和 \bar{A} , 设 $P(A) = p$ ($p \in [0, 1]$), 因此 $P(\bar{A}) = 1 - p$. 将 *Bernoulli* 试验独立重复地进行 n 次, 称 n 重 *Bernoulli* 试验, 是一种非常重要的概率模型, 具有广泛的应用.

定义3.6. 用随机变量 X 表示 n 重 *Bernoulli* 试验试验中事件 A 发生的次数, 则 X 的分布列为

$$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} \quad k \in \{0, 1, 2, \dots, n\}$$

称随机变量 X 服从二项分布 (*binomial distribution*), 记 $X \sim B(n, p)$.

我们称之为二项分布是因为与二项展开式 $(a + b)^n = \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} a^k b^{n-k}$ 相似, 容易验证

$$P(X = k) \geq 0 \quad \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} = (p + 1 - p)^n = 1.$$

对二项分布, 有

性质3.7. 对随机变量 $X \sim B(n, p)$ 有

$$E(X) = np \quad \text{和} \quad \text{Var}(X) = np(1 - p).$$

Proof. 由定义可知

$$E(X) = \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k} = (1 - p)^n \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} k \left(\frac{p}{1 - p} \right)^k.$$

为计算 $E(X)$, 考虑二项展开式

$$(1+x)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k \Rightarrow n(1+x)^{n-1} = \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} k x^{k-1} \Rightarrow nx(1+x)^{n-1} = \sum_{k=1}^n \binom{n}{k} k x^k,$$

将 $x = p/(1-p)$ 带入可得

$$E(X) = (1-p)^n \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} k \left(\frac{p}{1-p}\right)^k = (1-p)^n \frac{np}{1-p} \frac{1}{(1-p)^{n-1}} = np.$$

对于方差, 首先计算

$$\begin{aligned} E(X^2) &= \sum_{k=0}^n k^2 \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= \sum_{k=1}^n k(k-1) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} + np \\ &= (1-p)^n \sum_{k=2}^n k(k-1) \binom{n}{k} \left(\frac{p}{1-p}\right)^k + np \end{aligned}$$

对二项展开式 $(1+x)^n = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} x^k$ 两边同时求导两次可得

$$n(n-1)(1+x)^{n-2} = \sum_{k=2}^n \binom{n}{k} k(k-1) x^{k-2} \Rightarrow n(n-1)x^2(1+x)^{n-2} = \sum_{k=2}^n \binom{n}{k} k(k-1) x^k,$$

将 $x = p/(1-p)$ 带入有

$$E(X^2) = n(n-1)p^2 + np = n^2p^2 + np(1-p),$$

从而得到 $\text{Var}(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = np(1-p)$. □

例3.9. 有 5 个选择题, 每个选择题有 4 种答案, 只有一种正确, 求一学生随机猜对 4 个选择题的概率?

解. 将每一个选择题看作一次 Bernoulli 试验, 事件 A 表示猜正确, 则有 $P(A) = 1/4$. 整个问题等价于 5 重 Bernoulli 试验, 用 X 表示学生猜对题的个数, 则 $X \sim B(5, 1/4)$, 从而得到

$$P(X=4) = \binom{5}{4} \frac{1}{4^4} \frac{3}{4} = \frac{15}{4^5}.$$

□

3.3.4 几何分布

定义3.7. 在多重 Bernoulli 试验, 设事件 A 发生的概率为 p , 用随机变量 X 表示事件 A 首次发生时的试验次数, 则 X 的取值为 $1, 2, \dots$, 其分布列为 $P(X=k) = (1-p)^{k-1}p$ ($k=1, 2, \dots$), 称 X 服从参数为 p 的几何分布, 记为 $X \sim G(p)$.

首先可知 $P(X = k) = (1 - p)^{k-1}p \geq 0$ 以及

$$\sum_{k=1}^{\infty} P(X = k) = p \sum_{k=1}^{\infty} (1 - p)^{k-1} = p \frac{1}{1 - (1 - p)} = 1,$$

从而验证了几何分布构成一个分布列. 对几何分布, 我们有

性质3.8. 若随机变量 $X \sim G(p)$ ($0 < p < 1$), 则有

$$E(X) = \frac{1}{p} \quad \text{和} \quad \text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}.$$

Proof. 根据期望的定义有

$$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} kP(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} kp(1-p)^{k-1} = p \sum_{k=1}^{\infty} k(1-p)^{k-1}.$$

对级数展开式 $(1-x)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} x^k$ 两边求导有

$$\sum_{k=1}^{\infty} kx^{k-1} = \frac{1}{(1-x)^2}.$$

令 $x = 1 - p$ 可证 $E(X) = 1/p$. 对于随机变量 X 的方差, 首先计算

$$E(X^2) = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 p(1-p)^{k-1} = p \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)(1-p)^{k-1} + 1/p.$$

对级数展开式 $(1-x)^{-1} = \sum_{k=0}^{\infty} x^k$ 两边求二阶导有

$$\sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)x^{k-2} = \frac{2}{(1-x)^3} \implies \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)x^{k-1} = \frac{2x}{(1-x)^3}.$$

令 $x = 1 - p$ 可得 $E(X^2) = (2-p)/p^2$, 于是有 $\text{Var}(X) = E(X^2) - (EX)^2 = (1-p)/p^2$. □

下面给出几何分布的一个重要性质: 无记忆性 (memoryless property).

定理3.4. 设随机变量 $X \sim G(p)$, 对任意正整数 m, n , 有

$$P(X > m + n | X > m) = P(X > n).$$

直观理解几何分布的无记忆性: 假设已经经历了 m 次失败, 从当前起直至成功的次数与 m 无关.

Proof. 根据几何分布的定义, 对任何正整数 k 有

$$P(X > k) = \sum_{i=k+1}^{\infty} p(1-p)^{i-1} = p \sum_{i=k+1}^{\infty} (1-p)^{i-1} = p \frac{(1-p)^k}{1 - (1-p)} = (1-p)^k.$$

根据条件概率的定义有

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

这里利用事件 $\{X > m + n\} \cap \{X > m\} = \{X > m + n\}$. □

例3.10. 古人非常重视生男孩且资源有限, 规定每个家庭可生一个男孩, 如果没男孩则可以继续生育直至有一个男孩; 若已有一个男孩, 则再生育. 多年后男女是否失衡?

解. 对一个家庭而言, 用随机变量 X 表示该家庭的小孩个数, 则 $X = 1, 2, \dots$, 以及

$$P(X = k) = p(1 - p)^{k-1},$$

这里 $p = 1/2$ 表示生男孩的概率. 根据几何分布的期望有一个家庭小孩数的期望为 $E[X] = 1/p = 2$, 由此可得一个家庭的小孩男女比例 1 : 1. \square

3.3.5 泊松分布

定义3.8. 若随机变量 X 的分布列为

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

其中 $\lambda > 0$ 是一个给定的常数, 称随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 记为 $X \sim P(\lambda)$.

容易验证 $P(X = k) = \lambda^k e^{-\lambda} / k! \geq 0$, 根据泰勒展式 $e^\lambda = \sum_{k=0}^{\infty} \lambda^k / k!$ 有

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = e^{-\lambda} \cdot e^\lambda = 1.$$

泊松分布用于描述大量试验中稀有事件出现次数的概率模型, 例如: 在一段时间内电话收到的呼叫次数, 放射物在一段时间内放射的粒子数, 一段时间内通过某路口的出租车数, 一本书中一页出现的语法错误数, 一天内道一所银行办理业务的顾客数等.

性质3.9. 对任意给定的 $\lambda > 0$, 若 $X \sim P(\lambda)$, 则

$$E(X) = \lambda \quad \text{和} \quad \text{Var}(X) = \lambda.$$

Proof. 根据期望的定义和幂级数 $e^\lambda = \sum_{k=0}^{\infty} \lambda^k / k!$ 有

$$E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot P(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \lambda.$$

对于随机变量的方差, 首先计算

$$\begin{aligned} E[X^2] &= \sum_{k=0}^{\infty} k^2 P(X = k) = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \\ &= \lambda^2 e^{-\lambda} \sum_{k=2}^{\infty} \frac{\lambda^{k-2}}{(k-2)!} + \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} \\ &= \lambda^2 + \lambda. \end{aligned}$$

从而得到 $\text{Var}(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = \lambda$. \square

例3.11. 设随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布, 且 $P(X=1) = P(X=2)$, 求 $P\{X \geq 4\}$.

解. 根据泊松分布的定义可知 $P(X=k) = \lambda^k e^{-\lambda}/k!$ 和 $P(X=1) = P(X=2)$ 可得

$$\lambda e^{-\lambda} = \lambda^2 e^{-\lambda}/2 \implies \lambda = 2,$$

进一步得到

$$\begin{aligned} P\{X \geq 4\} &= 1 - P(X=0) - P(X=1) - P(X=2) - P(X=3) \\ &= 1 - e^{-2} - 2e^{-2} - \frac{4}{3}e^{-2} = 1 - \frac{13}{3e^2}. \end{aligned}$$

□

下面研究二项分布和泊松分布的关系, 即泊松定理:

定理3.5. 对任意给定的常数 $\lambda > 0$, n 为任意正整数, 设 $np_n = \lambda$, 则对任意给定的非负整数 k , 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p_n^k (1-p_n)^{n-k} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

Proof. 由 $p_n = \lambda/n$, 有

$$\begin{aligned} \binom{n}{k} p_n^k (1-p_n)^{n-k} &= \frac{n(n-1)(n-2) \cdots (n-k+1)}{k!} \left(\frac{\lambda}{n}\right)^k \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} \\ &= \frac{\lambda^k}{k!} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{\frac{n-k}{\lambda} \lambda} \end{aligned}$$

当 $n \rightarrow \infty$ 时有 $(1 - \frac{\lambda}{n})^{\frac{n}{\lambda}} \rightarrow e$ 以及 $\frac{n-k}{n} \lambda \rightarrow \lambda$, 从而完成证明.

□

泊松分布的应用: 若随机变量 $X \sim B(n, p)$, 当 n 比较大而 p 比较小时, 令 $\lambda = np$, 有

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \approx \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}.$$

即利用泊松分布近似计算二项分布.

例3.12. 射击训练每次命中目标的概率为 0.002, 现射击 1000 次, 求命中目标在 500 次与 600 次之间的概率. (用泊松近似计算)

解. 将 1000 次射击可看作 1000 重 Bernoulli 试验, 设随机变量 X 表示 1000 射击训练中射中目标的次数, 则 $X \sim B(1000, 0.002)$, 利用泊松分布近似, 则可以看作 $X \sim P(2)$, 于是有

$$P(500 \leq X \leq 600) = \sum_{k=500}^{600} \binom{1000}{k} (0.002)^k 0.998^{1000-k} \approx \sum_{k=500}^{600} \frac{2^k}{k!} e^{-2}.$$

□

例3.13. 有 80 台同类型设备独立工作, 发生故障的概率是 0.01, 一台设备发生故障时只能由一人处理, 考虑方案: I) 由四人维护, 每人单独负责 20 台; II) 由三人共同维护 80 台. 哪种方案更为可取?

解. 首先讨论方案 I), 用事件 A_i 表示第 i 人负责的设备发生故障不能及时维修, 用 X_i 为第 i 人负责的 20 台设备同一时刻发生故障的台数, 则有 $X \sim B(20, 0.01)$, 根据泊松定理有近似有 $X \sim P(0.2)$, 进一步有

$$P(A_i) = P(X_i \geq 2) = 1 - P(X = 0) - P(X = 1) \approx 1 - \sum_{k=0}^1 \frac{(0.2)^k}{k!} e^{-0.2} \approx 0.0175.$$

因四人独立维修, 有设备发生故障时而不能及时的概率

$$P(A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup A_4) \geq P(A_1) \approx 0.0175.$$

对方案 II): 设随机变量 Y 为 80 台设备中同一时刻发生故障的台数, 则 $Y \sim B(80, 0.01)$, 根据泊松定理有近似有 $Y \sim P(0.8)$, 则有设备发生故障不能及时维修的概率为

$$P(Y \geq 4) = 1 - \sum_{k=0}^3 P(Y = k) \approx 1 - \sum_{k=0}^3 \frac{(0.8)^k}{k!} e^{-0.8} \approx 0.0091.$$

由此比较可知方案 II) 更优. □