

Review of Discrete Random Variable - 2

October 15, 2024

本节内容：几种常见的离散型随机变量和分布

类型	知识点
0-1 分布	伯努利试验、分布列、数字特征
二项分布	分布列、数字特征
泊松分布	分布列、数字特征
几何分布	分布列、无记忆性、数字特征
Pascal 分布	分布列、数字特征
相关的经典例题	

0-1 分布

0-1 分布是最经典、最简单的分布, 很多概率模型的基础。

定义 0.20 随机变量 X 的取值为 $\{0, 1\}$, 其分布列

$$P(X = 1) = p, \quad P(X = 0) = 1 - p$$

或等价于

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

称 X 服从参数为 p 的 0-1 分布, 或伯努利 (Bernoulli) 分布, 记 $X \sim Ber(p)$

X	0	1
P	$1 - p$	p

0-1 分布的数字特征 – 期望

若 $X \sim \text{Ber}(p)$, 则 $\mathbb{E}(X) = p$.

- 若一次试验只考虑事件 A 发生或不发生两种情况, 称这样的试验为伯努利 (Bernoulli) 试验, 可以通过 0-1 分布来描述伯努利试验:

$$X = \begin{cases} 1, & \text{若事件 } A \text{ 发生,} \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

易知:

$$\mathbb{E}(X) = 1 \cdot P(A) + 0 \cdot (1 - P(A)) = P(A)$$

即随机变量 X 的期望等于事件 A 发生的概率.

0-1 分布的数字特征 – 方差

若 $X \sim \text{Ber}(p)$, 则 $\text{VAR}(X) = p(1 - p)$.

综上, 可知: 若 $X \sim \text{Ber}(p)$, 则

- $\mathbb{E}(X) = p$
- $\text{VAR}(X) = p(1 - p)$

由此可知 0-1 分布也可由它的数学期望 p 唯一确定。

0-1 分布 – n 重伯努利试验

伯努利试验考虑事件 A 发生或不发生, 设 $P(A) = p \in (0, 1)$.

定义 0.21 将一个伯努利试验独立重复地进行 n 次, 称这一系列重复的独立试验为 n 重伯努利试验.

一种非常重要的概率模型, 衍生出很多概率分布.

二项分布

问题: 在 n 重伯努利试验中, 用 X 表示事件 A 发生的次数, 取值 $0, 1, \dots, n$.

解法:

- 考虑事件 $\{X = k\}$ 到底是哪 k 次发生的, 有 $\binom{n}{k}$ 种情况
- 针对一种具体的情况, 不妨设前 k 次事件 A 发生, 后 $n - k$ 次事件 A 不发生, 此种情况发生的概率为

$$\underbrace{p \times p \times \dots \times p}_{k \text{ 个}} \times \underbrace{(1 - p) \times (1 - p) \times \dots \times (1 - p)}_{n - k \text{ 个}} = p^k (1 - p)^{n - k}$$

- 在 n 重伯努利试验中事件 A 发生了 k 次的概率 $\binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n - k}$

二项分布

定义 0.22 设随机变量 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 服从为 参数为 n 和 p 的二项分布 (binomial distribution), 记 $X \sim B(n, p)$.

Remarks:

- 容易发现 $P(X = k)$ 是二项式 $(1 - p + xp)^n$ 展开式中 x^k 项的系数.
- 当 $x = 1$ 时, 有

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

- 若 $n = 1$, 则二项分布退化为 0-1 分布, 即 $B(1, p) = \text{Ber}(p)$.

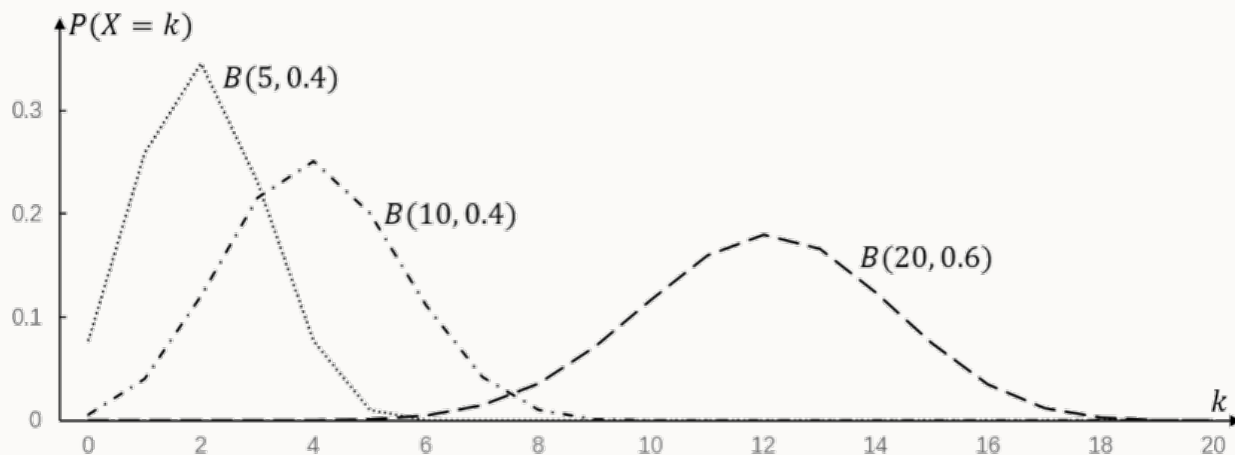
二项分布的数字特征

若 $X \sim B(n, p)$, 则

- $\mathbb{E}(X) = np$
- $\mathbb{VAR}(X) = np(1 - p)$

因此, 二项分布可由它的期望和方差唯一确定. 一旦知道二项分布的期望和方差, 可反解出参数 n 和 p .

二项分布的数字特征 – 分布图



若随机变量 $X \sim B(n, p)$, 则 $P(X = k)$ 从一开始单调递增, 然后一直单调递减, 一般在期望 np 附近的整数点取得最大值。

可严格证明:

当 $k \in [0, np + p]$ 时, $P(X = k)$ 单调递增

当 $k \in [np + p, n]$ 时, $P(X = k)$ 单调递减

二项分布：例 0.74

例 0.74 假设有两个箱子, 每个箱子里放了 n 个球, 现在任意选取一个箱子拿走其中一球 (不放回), 重复这一过程. 求一个箱子中的球拿光而另一个箱子还剩下 r 个球的概率.

解答：例 0.74

问题：假设有两个箱子，每个箱子里放了 n 个球，现在任意选取一个箱子拿走其中一球（不放回），重复这一过程。求一个箱子中的球拿光而另一个箱子还剩下 r 个球的概率。

解答：注意区别

- 原题干：一个箱子中的球拿光而另一个箱子还剩下 r 个球

$$\binom{2n-r}{n} p^n (1-p)^{n-r} + \binom{2n-r}{n-r} p^{n-r} (1-p)^n$$

- 对比题干：当一个箱子中的球拿光时，另一个箱子恰好还剩下 r 个球

$$\binom{2n-r-1}{n-1} p^{n-1} (1-p)^{n-r} \cdot p + \binom{2n-r-1}{n-1} p^{n-r} (1-p)^{n-1} \cdot (1-p)$$

泊松分布

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。

- 一个小时内公共汽车站来到的乘客数
- 一天中银行办理业务的顾客数
- 一个月内一个网站的访问量
- 一年内中国发生的地震次数

定义 0.23 若随机变量 X 的分布列为

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad (k \geq 0)$$

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

泊松分布的数字特征

若随机变量 $X \sim P(\lambda)$, 则有

$$\mathbb{E}(X) = \lambda \quad \text{和} \quad \mathbb{V}\text{AR}(X) = \lambda$$

泊松分布可由期望或方差唯一确定.

泊松分布：例 0.75

例 0.75 一个公共汽车站有很多路公交车, 若一个时间段内到站乘客数

$$X \sim P(\lambda)(\lambda > 0)$$

所有到站的乘客是相互独立的、且选择 D1 路公交车的概率为 $p(p > 0)$, 求乘坐 D1 路公交车的乘客数 Y 的分布.

解答：例 0.75

问题：一个公共汽车站有很多路公交车，若一个时间段内到站乘客数 $X \sim P(\lambda)(\lambda > 0)$ 。所有到站的乘客是相互独立的、且选择 D1 路公交车的概率为 $p(p > 0)$ ，求乘坐 D1 路公交车的乘客数 Y 的分布。

解答：

- 一个时间段内到站乘客数 $X \sim P(\lambda)(\lambda > 0)$ ，那么 k 位乘客在一时间段内到站的概率

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$$

- 这 k 位乘客依概率 p 选择 D1 路公交车，那么 k 人中有 i 位乘客选择 D1 路公交车的概率为 $P(Y = i | X = k) = \binom{k}{i} p^i (1-p)^{k-i}$ ，服从二项分布 $B(k, p)$
- 根据全概率公式

$$P(Y = i) = \sum_{k=i}^{+\infty} P(X = k) P(Y = i | X = k) = \frac{(p\lambda)^i e^{-p\lambda}}{i!}, \quad \Leftrightarrow \quad Y \sim P(p\lambda)$$

泊松分布：例 0.76

例 0.76 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

方案 I) 或方案 II) 哪种更可取?

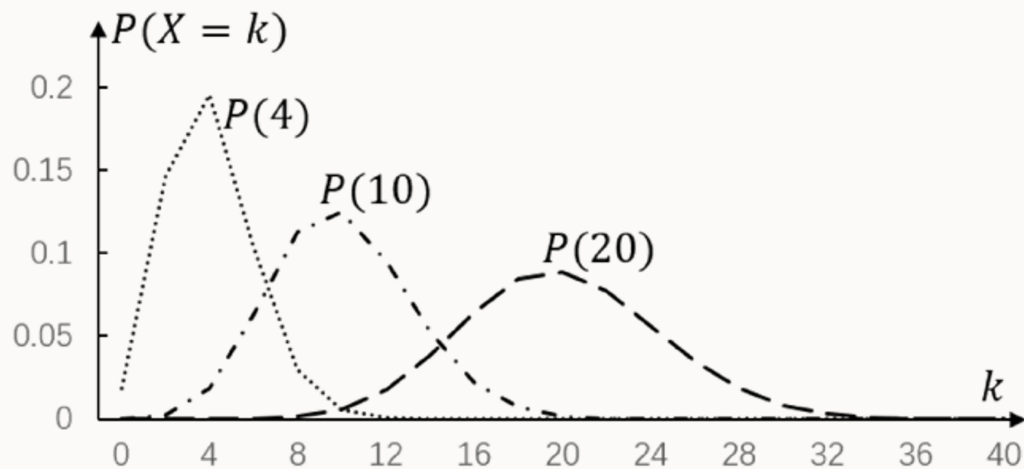
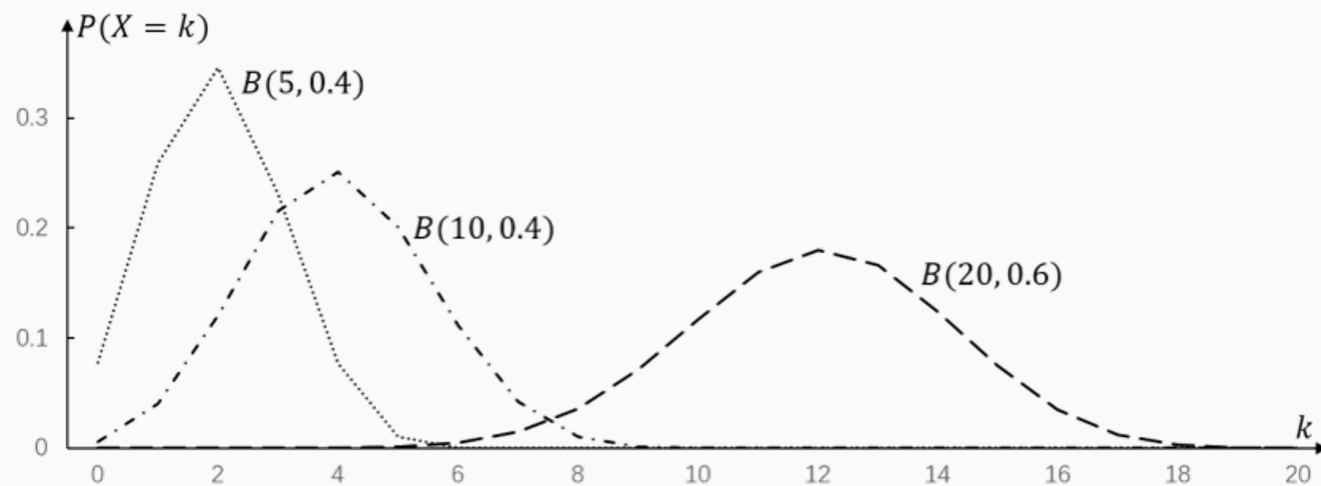
解答：例 0.76

问题：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。请问方案 I) 或方案 II) 哪种更可取？

解答：

- 合理在于极少出现“设备出故障不能及时维修”的情况
- 方案一：
 - 每人单独负责 20 台时，同一时刻发生 2 台及 2 台以上的故障就不能及时维修 $P(X \geq 2; p = 0.01, n = 20)$
 - 四个人只要有一人不能及时维修，则方案出现问题 $A_1 \cup A_2 \cup A_3 \cup A_4$
- 方案二：
 - 80 台设备中同一时刻发生 4 台及 4 台以上的故障就不能及时维修 $P(X \geq 4; p = 0.01, n = 80)$
- 比较大小得知，方案二更优

回顾二项分布和泊松分布的分布图

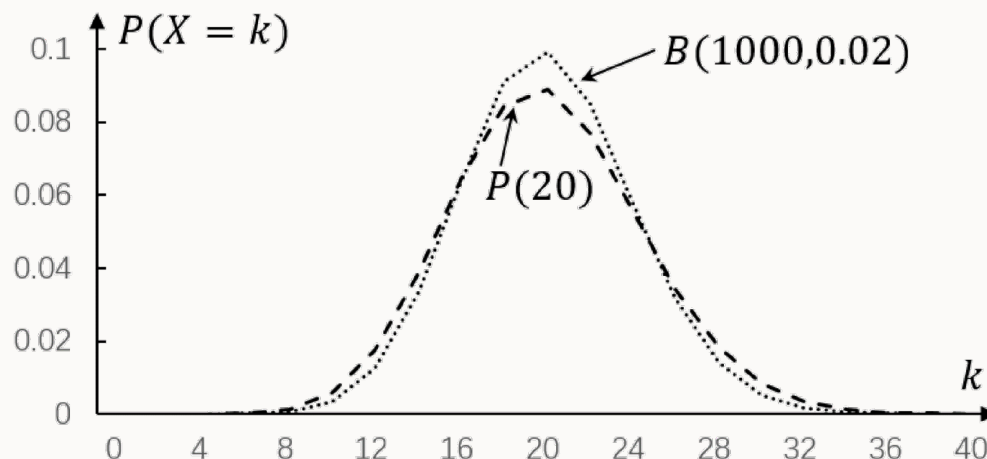


泊松定理

总结来看, 泊松分布和二项分布的分布图很相似, 都呈现了“先增后减”和“拐点在期望附近”的规律.

定理 0.8 对任意常数 $\lambda > 0$ 和任意正整数 n , 设 $np_n = \lambda$, 则对任意非负整数 k , 有

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



证明：泊松定理

求证：

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

解法：

- 对齐两个分布的期望 $np_n = \lambda$
- 推导

$$\binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{n!}{k!(n-k)!} p_n^k (1 - p_n)^{n-k}$$

注意到每个 p_n 中包含一个 $\frac{1}{n}$ ，我们需要确认与 n 直接相关的阶数

$$\binom{n}{k} p_n^k (1 - p_n)^{n-k} = \frac{n!}{n^k(n-k)!} \times \frac{\lambda^k}{k!} \times \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k}$$

第一项 $\frac{n!}{n^k(n-k)!} = 1 \times \frac{n-1}{n} \times \frac{n-2}{n} \times \dots \times \frac{n-k+1}{n} \rightarrow 1$

第三项 $\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{n-k} = \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^{\frac{n}{\lambda} \frac{(n-k)\lambda}{n}} \rightarrow e^{-1 \times \lambda}$

泊松定理的应用

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.

- 针对彩票中奖、火山爆发、洪水泛滥、意外事故等小概率事件——
试验次数 n 较多, 而试验概率 p 较小, 即试验结果较为稀疏 —— 可将
 n 重伯努利试验中小概率事件发生的次数近似服从泊松分布.
- 通常来讲, 满足 $n \geq 20$ 且 $p \leq 0.05$ 的条件下, 近似计算效果比较好,
比如例 0.76 中 $n = 80$ 且 $p = 0.01$.
- 主要: 这只是近似计算, 为了方便计算, 并不是精确计算.

泊松定理：例 0.77

例 0.77 假设有一个工厂生产大量零件，某种零件在生产过程中出现次品的概率为 $p = 0.02$ ，该工厂每天生产 $n = 500$ 个零件. 我们希望计算每天出现 $k = 5$ 个次品的概率.

解答：例 0.77

问题：假设有一个工厂生产大量零件，某种零件在生产过程中出现次品的概率为 $p = 0.02$ ，该工厂每天生产 $n = 500$ 个零件. 我们希望计算每天出现 $k = 5$ 个次品的概率.

解答：

- [使用二项分布计算] 用 X 表示每天次品的数量，即 $X \sim B(500, 0.02)$ ，我们需要计算 $P(X = 5)$:

$$P(X = 5) = \binom{500}{5} 0.02^5 0.98^{495}$$

难以计算.

- [使用泊松分布计算] 根据泊松分布的近似条件，首先计算 $\lambda = np = 10$ 。因此可以假设 $Y \sim \text{Poisson}(10)$ ，并计算得到 $P(Y = 5)$:

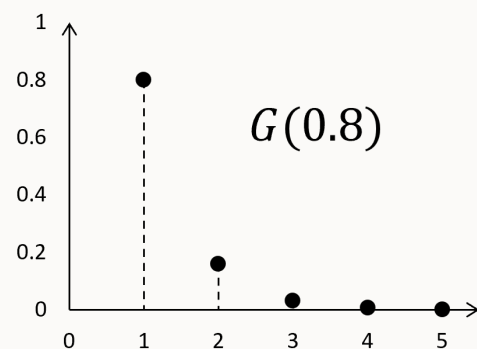
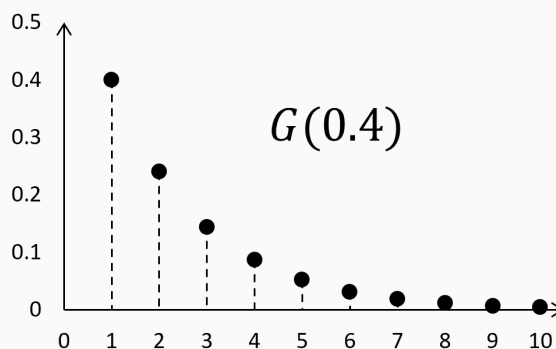
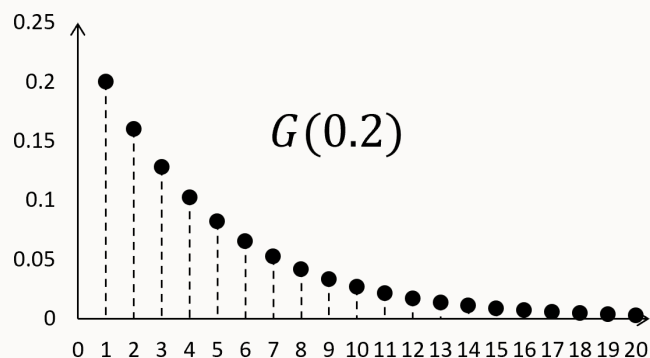
$$P(Y = 5) = \frac{10^5 e^{-10}}{5!} \approx 0.0378$$

几何分布

定义 0.24 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

$$P(X = k) = (1 - p)^{k-1}p \quad (k \geq 1)$$

称 X 服从参数为 p 的几何分布, 记为 $X \sim G(p)$.



几何分布：无记忆性 (memoryless property)

设随机变量 $X \sim G(p)$, 对任意正整数 m, n , 有

$$P(X > m + n \mid X > m) = P(X > n)$$

证明：

- 根据定义及等比数列求和计算

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

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

$$P(X > m + n) = \sum_{k=m+n+1}^{+\infty} p(1-p)^{k-1} = (1-p)^{m+n}$$

- $P(X > m + n) = P(X > m) \times P(X > n)$

几何分布：无记忆性 (memoryless property)

设随机变量 $X \sim G(p)$, 对任意正整数 m, n , 有

$$P(X > m + n \mid X > m) = P(X > n)$$

直观解释：

- 成功的概率只与从当前起到成功的次数 n 有关，而与当前已经历的失败次数 m 无关.
- 几何分布的无记忆性：下一次是否成功与前面失败了多少次无关.

例：一赌徒在赌博时前面总是输, 总觉得下一次应该赢了.

几何分布的数字特征

若随机变量 $X \sim G(p)$, 则有

$$\mathbb{E}(X) = \frac{1}{p} \quad \text{和} \quad \mathbb{V}\text{AR}(X) = \frac{1-p}{p^2}$$

几何分布：例 0.78

例 0.78 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, 则不再生育。不妨假设每个家庭生男孩的概率为 $p = \frac{1}{2}$, 问:

- 1) 一个家庭恰好有 n 个小孩的概率;
- 2) 一个家庭至少有 n 个小孩的概率;
- 3) 男女比例是否会失衡?

解答：例 0.78

问题：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，则不再生育。不妨假设每个家庭生男孩的概率为 $p = \frac{1}{2}$ ，问：

- 1) 一个家庭恰好有 n 个小孩的概率；
- 2) 一个家庭至少有 n 个小孩的概率；
- 3) 男女比例是否会失衡？

解答：

- 认为生男孩为“成功”，其他为“失败”，我们关心“成功前失败的次数”，因此这个模型符合几何分布
- $P(X = n) = p(1 - p)^{n-1} = \frac{1}{2^n}$
- $P(X \geq n) = \sum_{k \geq n} p(1 - p)^{k-1} = \frac{1}{2^{n-1}}$
- 每个家庭平均的孩子个数 $\mathbb{E}(X) = 1/p = 2$ ，其中生男孩的期望 $E_{\text{男}} = p + p^2 + \cdots \rightarrow 1$ ；生女孩的期望 $E_{\text{女}} = (1 - p) + (1 - p)^2 + \cdots \rightarrow 1$ 。因此不会造成男女失衡。

负二项分布 (Pascal 分布)

定义 0.25 在多重 Bernoulli 试验中, 随机事件 A 发生的概率为 p . 用 X 表示事件 A 第 r 次成功时发生的试验次数, 则 X 取值 $r, r+1, r+2, \dots$, 其分布列为

$$P(X = n) = \binom{n-1}{r-1} p^{r-1} (1-p)^{n-r} \cdot p \quad (n \geq r)$$

称 X 服从参数为 r 和 p 的负二项分布, 又称 Pascal 分布, 记为 $X \sim \text{Pascal}(r, p)$.

直观解释:

- 第 n 次成功: $\times p$
- 前 $n-1$ 次成功了 $r-1$ 次: $\times \binom{n-1}{r-1} p^{r-1} (1-p)^{n-r}$

负二项分布的数字特征

若随机变量 $X \sim \text{Pascal}(r, p)$, 则有

$$\mathbb{E}(X) = \frac{r}{p} \quad \text{和} \quad \mathbb{V}\text{AR}(X) = \frac{r(1-p)}{p^2}$$

小结

分布	分布列	期望	方差
0-1 分布	$P(X = 1) = p, P(X = 0) = 1 - p$	p	$p(1 - p)$
二项分布	$P(X = k) = \binom{n}{k} p^k (1 - p)^{n-k}$	np	$np(1 - p)$
泊松分布	$P(X = k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} \quad (k \geq 0)$	λ	λ
几何分布	$P(X = k) = (1 - p)^{k-1} p$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$
负二项分布	$P(X = n) = \binom{n-1}{r-1} p^{r-1} (1 - p)^{n-r} \cdot p \quad (n \geq r)$	$\frac{r}{p}$	$\frac{r(1-p)}{p^2}$

案例分析：德国坦克问题

在二战期间, 同盟国一直在努力确定德国坦克的生产数量, 有助于对德国战力的评估.

问题: 德国生产了 n 辆坦克, 编号分别为 $1, 2, \dots, n$ 。盟军在战斗中任意击毁了 k 辆坦克, 被击毁的坦克编号为 $x_1, x_2, \dots, x_k$, 能否通过被击毁的坦克编号来估计 n 的大小, 估计德国生产了多少辆坦克.

观察被击毁坦克编号分别为 17, 68, 94, 127, 135, 212, 估计 n .

解析：德国坦克问题

无先验的情况下，假设坦克被击毁是等可能事件.

- 概率建模: 该问题变为“从 $\{1, 2, \dots, n\}$ 中不放回地取 k 个数字”
- 进一步建模: 用被击毁坦克的最大值编号 X 来估计生产的坦克数量
- 设最大编号为 i , 其他的 $k - 1$ 个编号从 $[1 : i - 1]$ 中取得

$$P(X = i) = \frac{\binom{i-1}{k-1}}{\binom{n}{k}} \quad \text{离散型随机变量的分布列}$$

- 计算期望

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

- 统计估计: 如今采样得到 k 辆坦克的实际编号: $x_1, x_2, \dots, x_k$. 根据随机试验的统

计性质，多轮采样的结果应该趋近于 $\mathbb{E}(X)$. 现在仅有一次采样，令

$$\mathbb{E}(X) = \max\{x_1, x_2, \dots, x_k\} .$$

- 所以

$$n \approx \max\{x_1, x_2, \dots, x_k\} \cdot \frac{k+1}{k} - 1 .$$

- 真实案例

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

案例分析：集卡活动

小朋友喜欢参加各种集卡活动, 如奥特曼卡和叶罗丽卡等. 事实上很多成年人也对集卡游戏并不陌生, 例如 80 年代的葫芦娃洋画、或 90 年代的小虎队旋风卡等。

问题: 市场上有 n 种不同类型的卡片, 假设一个小朋友每次都能以等可能概率、独立地收集一张卡片, 问一个小朋友在平均情况下至少要收集多少张卡才能收集齐 n 种不同类型的卡片。

解答：集卡活动

- 该问题是对收集次数建模:
 - 令 X_1 表示收集 1 种卡需要的次数: $p_1 = 1$
 - 令 X_2 表示已收集到 1 种卡, 欲收集第 2 种卡需要的次数: $p_2 = 1 - \frac{1}{n}$
 - ...
 - 令 X_k 表示已收集到 $k-1$ 种卡, 欲收集 k 种卡需要的次数: $p_k = 1 - \frac{k-1}{n}$, 其中 $\frac{k-1}{n}$ 为单次抽到已有卡的概率
- X_k 服从几何分布, 因此 $\mathbb{E}(X_k) = \frac{1}{p_k} = \frac{n}{n-k+1}$
- 引理: 对任意的随机变量 $X_1, X_2, \dots, X_n$ 有

$$\mathbb{E}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \mathbb{E}(X_1) + \mathbb{E}(X_2) + \dots + \mathbb{E}(X_n)$$

•

$$\mathbb{E}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k) = n \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$$