



# 概率论笔记

作者：肖程哲

时间：July 21, 2022



苟日新，日日新，又日新

# 目录

<b>第 1 章 概率基础</b>	<b>1</b>	3.4.2 预测 . . . . .	23
1.1 概率空间 . . . . .	1	3.5 熵与信息 . . . . .	23
1.2 古典概型与几何概型 . . . . .	3		
1.2.1 古典概型 . . . . .	3	<b>第 4 章 常见分布</b>	<b>24</b>
1.2.2 几何概型 . . . . .	4	4.1 离散分布 . . . . .	24
1.2.2.1 Buffon 投针 . . . . .	4	4.1.1 均匀分布 . . . . .	24
1.2.2.2 Bertrand 奇论 . . . . .	4	4.1.2 Bernouli 分布 . . . . .	24
1.3 条件概率 . . . . .	4	4.1.3 二项分布 . . . . .	25
		4.1.4 几何分布 . . . . .	26
<b>第 2 章 随机变量</b>	<b>6</b>	4.1.5 负二项分布 . . . . .	27
2.1 随机变量的分布 . . . . .	6	4.1.6 多项分布 . . . . .	28
2.2 多元随机变量 . . . . .	8	4.1.7 Poisson 分布 . . . . .	29
2.2.1 边际分布 . . . . .	9	4.1.8 超几何分布 . . . . .	30
2.2.2 条件分布 . . . . .	9	4.2 连续分布 . . . . .	31
2.2.3 独立 . . . . .	10	4.2.1 均匀分布 . . . . .	31
2.3 随机变量的函数 . . . . .	10	4.2.2 指数分布 . . . . .	31
2.3.1 分布函数法 . . . . .	11	4.2.3 Gamma 分布 . . . . .	31
2.3.2 Copula . . . . .	12	4.2.4 Beta 分布 . . . . .	31
2.3.3 概率密度函数法 . . . . .	13	4.3 正态分布及其导出分布 . . . . .	31
2.3.4 矩母函数法 . . . . .	14	4.3.1 正态分布 . . . . .	31
2.3.5 次序统计量 . . . . .	14	4.3.2 卡方分布 . . . . .	31
		4.3.3 t 分布 . . . . .	31
		4.3.4 F 分布 . . . . .	31
		4.3.5 Cauchy 分布 . . . . .	31
		4.4 各分布间关系 . . . . .	31
<b>第 3 章 随机变量的数值特征</b>	<b>16</b>		
3.1 期望 . . . . .	16	<b>第 5 章 概率极限</b>	<b>30</b>
3.1.1 均值 . . . . .	16	5.1 收敛 . . . . .	30
3.1.2 方差 . . . . .	17	5.2 大数定理 . . . . .	30
3.1.3 协方差 . . . . .	18	5.3 中央极限定理 . . . . .	30
3.2 条件期望 . . . . .	19		
3.3 矩母函数与特征函数 . . . . .	20	<b>第 A 章 基本数学工具</b>	<b>31</b>
3.3.1 矩 . . . . .	20	A.1 集合论 . . . . .	31
3.3.2 矩母函数 . . . . .	21	A.2 测度论 . . . . .	31
3.3.3 联合特征函数 . . . . .	22	A.3 排列与组合 . . . . .	31
3.3.4 特征函数 . . . . .	22		
3.4 估计与预测 . . . . .	23		
3.4.1 $\delta$ 法 . . . . .	23		

# 第4章 常见分布

## 4.1 离散分布

### 4.1.1 均匀分布

#### 定义 4.1 (离散均匀分布)

若随机变量只能在  $a_1, \dots, a_n$  中取值，并且对应的概率相同，则称其遵循**均匀分布** (Uniform distribution)，记为  $X \sim U(a_1, \dots, a_n)$ 。



离散均匀分布的特征：

参数  $a_i \in \mathbb{R}$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} \frac{1}{m} & x = a_1, a_2, \dots, a_n \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = \frac{\sum_{i=1}^m e^{a_i t}}{m}$

均值  $\mu = \frac{\sum_{i=1}^m a_i}{m} = \bar{a}$

方差  $\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^m (a_i - \bar{a})^2}{m}$

实例 丢一个均匀的骰子

### 4.1.2 Bernouli 分布

#### 定义 4.2 (Bernouli 分布)

若随机变量只能取 0 或 1，并且对应的概率分别为  $1-p$  与  $p$ ，则称其遵循**Bernouli 分布** (Bernouli distribution) (也称 0-1 分布)，记为  $X \sim B(p)$ 。



Bernouli 分布的特征：

参数  $p \in [0, 1]$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} p^x (1-p)^{1-x} & x \in \{0, 1\} \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = pe^t + 1 - p$

均值  $\mu = p$

方差  $\sigma^2 = p(1-p)$

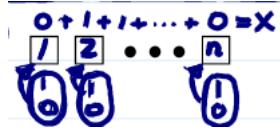
实例 丢一次硬币， $p$  代表某一面出现的概率

**注** 若  $A$  是一个事件，出现概率为  $p_A$ ，则指示随机变量  $I_A$  (若  $A$  出现记为 1，否则为 0) 遵循 Bernouli 分布，即  $I_A \sim B(p_A)$

### 4.1.3 二项分布

#### 定义 4.3 (二项分布)

若进行  $n$  次独立的 Bernoulli 实验  $X_1 + \dots + X_n, X_i \sim B(p)$ , 则这些随机变量之和  $Y = X_1 + \dots + X_n$  遵循 **二项分布** (binomial distribution), 记为  $Y \sim B(n, p)$ 。



二项分布的特征:

参数  $p \in [0, 1], n \in \mathbb{N}_+$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} & x \in \mathbb{N}^n \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = (pe^t + 1 - p)^n$ , 求解方法有:

- 独立变量 之和的矩母函数等于各变量矩母函数之积 (参见定理3.20)
- 定义

均值  $\mu = np$ , 求解方法有:

- 定义 (下述凑一法)
- 矩母函数在  $t = 0$  的一阶导
- 变量之和的均值等于各变量均值之和

方差  $\sigma^2 = np(1-p)$ , 求解方法有:

- 定义 (下述凑一法)
- 矩母函数在  $t = 0$  的二阶导,  $\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$
- 独立变量 之和的方差等于各变量均值之和

实例 丢  $n$  次硬币,  $p$  代表某一面出现的概率, 出现此面的次数

**笔记** 求解二项分布的均值时, 可通过将其凑成概率质量函数之和 (为 1) 的形式:

$$\begin{aligned} E(X) &= \sum_{i=1}^n x \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= np \sum_{i=1}^n \binom{n-1}{x-1} p^{x-1} (1-p)^{n-1-(x-1)} \\ &= np \end{aligned}$$

此称为凑一法 (sum to one, STO)。同理，求方差时也可使用：

$$\begin{aligned} E(X(X-1)) &= \sum_{i=1}^n x(x-1) \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} \\ &= n(n-1)p^2 \sum_{i=1}^n \binom{n-2}{x-2} p^{x-2} (1-p)^{n-1-(x-1)} \\ &= n(n-1)p^2 \\ \text{Var}(X) &= E(X(X-1)) + E(X) - (E(X))^2 \\ &= n(n-1)p^2 + np - n^2 p^2 \\ &= np(1-p) \end{aligned}$$

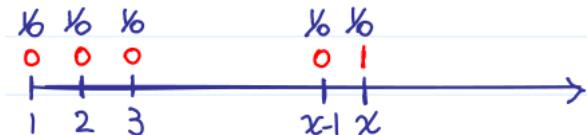
#### 命题 4.1

二项分布之和仍是二项分布。若  $X_1 + \dots + X_k$  独立且  $X_i \sim B(n_i, p)$ , 则  $Y = X_1 + \dots + X_k \sim B(n_1 + \dots + n_k, p)$

#### 4.1.4 几何分布

##### 定义 4.4

若进行无限次独立的 Bernoulli 实验，则第一次出现“1”的实验次数遵循**几何分布** (geometric distribution)，记为  $X \sim G(p)$ 。



几何分布的特征：

参数  $p \in [0, 1]$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} (1-p)^{x-1} p & x \in \mathbb{N}_+ \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = \frac{pe^t}{1-(1-p)e^t}, t < -\ln(1-p)$ , 求解方法有：

- 独立变量之和的矩母函数等于各变量矩母函数之积 (参见定理3.20)
- 定义

均值  $\mu = \frac{1}{p}$ , 求解方法有：

- $E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geq k)$
- 矩母函数在  $t = 0$  的一阶导
- 定义 (下述微分法)

方差  $\sigma^2 = \frac{1-p}{p^2}$ , 求解方法有：

- 定义 (下述微分法)
- 矩母函数在  $t = 0$  的二阶导,  $\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$

实例 买彩票时，中奖所需购买张数。

 **笔记** 微分法求解几何分布均值:

$$\begin{aligned} E(X) &= p \sum_{k=1}^{\infty} kq^{k-1} = p \frac{d}{dq} \sum_{k=1}^{\infty} q^k \\ &= p \frac{d}{dq} \frac{q}{1-q} = \frac{p}{(1-p)^2} \\ &= \frac{1}{p} \end{aligned}$$

微分法求解几何分布方差:

$$\begin{aligned} E(X(X-1)) &= p \sum_{k=1}^{\infty} k(k-1)q^{k-1} = p \frac{d^2}{dq^2} \sum_{k=1}^{\infty} q^k \\ &= p \frac{d^2}{dq^2} \frac{q}{1-q} = \frac{2p}{(1-q)^3} \\ &= \frac{2}{p^2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= E(X(X-1)) + E(X) - (E(X))^2 \\ &= \frac{2}{p^2} + \frac{1}{p} - \frac{1}{p^2} p^2 \\ &= \frac{1-p}{p^2} \end{aligned}$$

### 命题 4.2

离散分布中有且只有几何分布具备无记忆性:

$$P\{X = s+t | X > t\} = P\{X = s\}$$

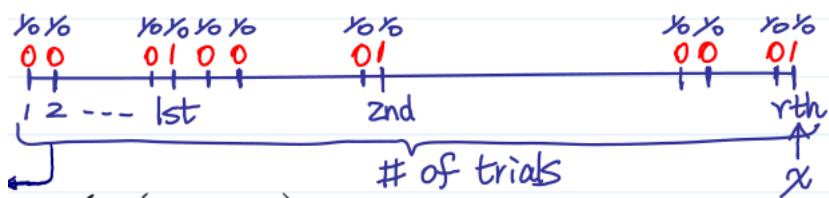


证明

### 4.1.5 负二项分布

#### 定义 4.5

若进行无限次独立的 Bernouli 实验，则第  $r$  次出现“1”的实验次数遵循**负二项分布** (negative binomial distribution)，记为  $X \sim NB(r, p)$ 。



负二项分布的特征:

参数  $p \in [0, 1]$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} \binom{x-1}{r-1} p^r (1-p)^{x-r} p & x \in \mathbb{N}_r \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = \frac{p^r e^{rt}}{(1-(1-p)e^t)^r}, t < -\ln(1-p)$ , 求解方法有:

- 独立变量之和的矩母函数等于各变量矩母函数之积（参见定理??）
- 定义凑一法
- 利用公式  $\sum_{x=0}^{\infty} \binom{n+x-1}{x} t^x = \frac{1}{(1-t)^n}, -1 < t < 1$

均值  $\mu = \frac{r}{p}$ , 求解方法有:

- 定义凑一法
- 矩母函数在  $t = 0$  的一阶导
- 独立几何分布之和 (定理4.3)

方差  $\sigma^2 = \frac{r(1-p)}{p^2}$ , 求解方法有:

- 定义 (凑一法)
- 矩母函数在  $t = 0$  的二阶导,  $\text{Var}(X) = E(X^2) - (E(X))^2$
- 独立几何分布之和 (定理4.3)

实例 买彩票时, 中奖  $r$  次所需购买张数。

### 命题 4.3

几何分布之和是负二项分布。若  $X_1 + \dots + X_r$  独立且  $X_i \sim G(p)$ , 则  $Y = X_1 + \dots + X_r \sim NB(r, p)$



### 证明

### 命题 4.4

负二项分布之和仍是负二项分布。若  $X_1 + \dots + X_k$  独立且  $X_i \sim NB(r_i, p)$ , 则  $Y = X_1 + \dots + X_k \sim B(r_1 + \dots + r_k, p)$



### 证明

## 4.1.6 多项分布

### 定义 4.6 (多项分布)

若进行  $n$  次独立的实验, 每次实验有  $r$  种结果, 每种结果对于概率分别为  $p_1, \dots, p_r$ 。令  $X_i$  代表得出结果  $i$  的次数, 则随机向量  $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_r)$  遵循多项分布 (multinomial distribution), 记为  $\mathbf{X} \sim \text{Multinomial}(n, p_1, \dots, p_r)$ 。



多项分布的特征:

参数  $p_i \in [0, 1], \sum_{i=1}^r p_i = 1$

概率质量函数  $p(x) = \begin{cases} \binom{n}{x_1 \dots x_r} p_1^{x_1} \cdots p_r^{x_r} & x \in \mathbb{N}^n \& \sum_{i=1}^r x_i = n \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t_1, \dots, t_r) = (p_1 e^{t_1} + \cdots + p_r e^{t_r})^n$ , 求解方法有:

- 利用公式
- 凑一法

边缘分布  $X_i \sim B(n, p_i)$

均值  $E(X_i) = np_i$

方差  $\text{Var}(X_i) = np_i(1 - p_i)$

协方差  $\text{Cov}(X_i, X_j) = -p_i p_j$ , 求解方法有:

- 矩母函数求解  $E(X_i X_j)$
- 凑一法求解  $E(X_i X_j)$

实例

**注** 多项分布是二项分布的泛化。

### 4.1.7 Poisson 分布

**定理 4.1 (Poisson 逼近)**

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



**证明** 记  $np_n = \lambda_n$ , 记  $p_n = \lambda_n/n$ , 我们可得

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

对固定的  $k$  有

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \lambda_n = \lambda; \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^{n-k} = e^{-\lambda}; \quad \lim_{n \rightarrow +\infty} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \cdots \left(1 - \frac{k-1}{n}\right) = 1.$$

从而

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

对任意的  $k$  ( $k = 0, 1, 2, \dots$ ) 成立

**定义 4.7 (Poisson 分布)**

若随机变量  $X$  的概率分布列满足以下形式:

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

则称其遵循 **Poisson 分布** 记为  $X \sim P(\lambda)$ .



**注** 由定理4.1可看出, Poisson 分布可作为二项分布的近似。 $\lambda$  的涵义

Poisson 分布的特征:

参数  $\lambda > 0$

概率质量函数  $p(k) = \begin{cases} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} & x \in \mathbb{N}^n \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数  $M(t) = e^{\lambda(e^t-1)}$ , 求解方法有:

- 利用公式
- 凑一法

均值  $\mu = \lambda$

方差  $\sigma^2 = \lambda$

实例

公共汽车站来到的乘客数

## 命题 4.5

Poisson 分布之和仍是 Poisson 项分布。若  $X_1 + \dots + X_k$  独立且  $X_i \sim P(\lambda_i)$ , 则  $Y = X_1 + \dots + X_k \sim P(\lambda_1 + \dots + \lambda_k)$



证明

## 定义 4.8 (泊松过程)



## 4.1.8 超几何分布

## 定义 4.9

设有  $N$  个产品, 其中有  $M$  个不合格品. 若从中不放回地随机抽取  $n$  个, 则其中含有的不合格品的个数  $X$  服从超几何分布, 记为  $X \sim h(n, N, M)$ .

$$P(X = k) = \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}}, \quad k = 0, 1, \dots, r, \quad (4.1)$$

其中



超几何分布的特征:

参数  $r = \min\{M, n\}$ , 且  $M \leq N, n \leq N, n, N, M$  均为正整数.

概率质量函数  $p(k) = \begin{cases} \frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}} & k = 0, 1, \dots, r \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

矩母函数 存在, 但没有简单的表达

均值  $\mu = \frac{rn}{n+m}$

方差  $\sigma^2 = \frac{rnm(n+m-r)}{(n+m)^2(n+m-1)}$

实例 从一个有限总体中进行不放回抽样

**注** 若  $m, n \rightarrow \infty$  时有  $p_{m,n} = \frac{n}{m+n} \rightarrow p$ , 则超几何分布可近似为二项分布。 $\frac{\binom{M}{k} \binom{N-M}{n-k}}{\binom{N}{n}} \cong \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

## 4.2 连续分布

### 4.2.1 均匀分布

### 4.2.2 指数分布

### 4.2.3 Gamma 分布

### 4.2.4 Beta 分布

## 4.3 正态分布及其导出分布

### 4.3.1 正态分布

### 4.3.2 卡方分布

### 4.3.3 t 分布

### 4.3.4 F 分布

### 4.3.5 Cauchy 分布

## 4.4 各分布间关系

