

# Concise Notes of Probability Theory

Zhen Hy

2022 年 2 月 3 日

## 1 重要的知识点

$$\frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}}, \quad \text{Chebyshev's Inequality}$$

## 2 Basic Knowledge

**Definition 1** (概率,  $P$ ). 满足:  $P(A) > 0$ ,  $P(\Omega) > 0$ ,  $P(\cup_i A_i) = \sum_i P(A_i)$ .

**Theorem 1** (Bayes).

$$P(B_i|A) = \frac{P(AB_i)}{P(A)} = \frac{P(AB_i)}{\sum_j P(A|B_j)P(B_j)}$$

**Definition 2.** 两两独立, 相互独立

## 3 Random Variables

**Definition 3.** 分布函数  $F$ , 分布律/列  $P$  (离散), 概率密度函数 (连续)

**Definition 4.** *In high dimension:*

- 联合分布函数  $F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y)$
- 边缘分布函数  $F_X(x), F_Y(y)$
- 条件概率密度  $f_{Y|X} = f(x, y)/f_X(x)$
- 独立  $f(x, y) = f_X(x)f_Y(y)$

**Definition 5** (Expectation 期望).  $\sum_{k=1}^{+\infty} |x_k|p_k$  或  $\int_{-\infty}^{+\infty} xf(x)dx$  绝对收敛, 则该随机变量期望存在。

### 3.1 Classic Distributions

2-dimensional Normal Distribution  $N(\mu_1, \sigma_1^2; \mu_2, \sigma_2^2; \rho)$ :

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left[ \frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\}$$

Distributions	0-1	Bernoulli(二项)	几何	Poisson
记号	$B(1, p)$	$B(n, p)$	$G(p)$	$P(\lambda)$
Domain	0, 1	1, ..., n	1, ..., +∞	1, ..., +∞
$\Pr(X = k)$	$p^k(1-p)^{1-k}$	$C_n^k p^k(1-p)^{n-k}$	$(1-p)^{k-1}p$	$e^{-\lambda} \lambda^k / k!$
$E[X]$	$p$	$np$	$1/p$	$\lambda$
$D(X)$	$p(1-p)$	$np(1-p)$	$(1-p)/p^2$	$\lambda$

表 1: Discrete Distribution

Distributions	Uniform 均匀	Exponential 指数	Normal 正态
记号	$U(a, b)$	$E(\lambda)$	$N(\mu, \sigma^2)$
Domain	$(a, b)$	$(0, +\infty)$	$\mathbb{R}$
$f_X(x)$	$1/(b-a)$	$\lambda e^{-\lambda x}$	$\frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp \left[ -\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2} \right]$
$E[X]$	$(a+b)/2$	$1/\lambda$	$\mu$
$D(X)$	$(b-a)^2/12$	$1/\lambda^2$	$\sigma^2$

表 2: Continuous Distribution

### 3.2 Theorems and Properties

**Theorem 2.** 卷积:  $Z = X + Y \implies f_Z(z) = f_X(x) * f_Y(y)$ . 可用分布函数直接推倒。

**Property 1.** For some distribution: (这些分布是“稳定的”。)

- If  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , then  $\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1)$ .
- If  $(X, Y) \sim N(\mu_1, \sigma_1^2; \mu_2, \sigma_2^2; \rho)$ , then  $X + Y \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + 2\rho\sigma_1\sigma_2 + \sigma_2^2)$
- If  $X \sim P(\lambda_1)$  and  $Y \sim P(\lambda_2)$ , then  $X + Y \sim P(\lambda_1 + \lambda_2)$ .
- If  $X \sim B(n, p)$  and  $Y \sim B(m, p)$ , then  $X + Y \sim B(n + m, p)$ .

**Theorem 3** (\* 多维随机变量函数的联合分布). 了解即可 (会算线性变换就行?)

$$(X, Y) \rightarrow f_{(X, Y)}(x, y), \text{ 设 } \begin{cases} u = u(x, y) \\ v = v(x, y) \end{cases} \quad \text{且} \quad \begin{cases} x = h(u, v) \\ y = s(u, v) \end{cases} \quad \text{同时}$$

$$J(u, v) = \begin{vmatrix} \partial h / \partial u & \partial h / \partial v \\ \partial s / \partial u & \partial s / \partial v \end{vmatrix} \neq 0$$

那么

$$f_{(U, V)}(u, v) = f_{(X, Y)}[h(u, v), s(u, v)] \times |J(u, v)|$$

**Property 2** (期望, 方差). *May be useful:*

- $E[X + Y] = E[X] + E[Y]$ .
- $X, Y$  独立,  $E[XY] = E[X]E[Y]$  and  $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$ .
- $D(CX) = C^2 D(X)$ .

**Definition 6** (协方差, 相关系数).  $\text{cov}(X, Y) = E[(X - \mu_x)(Y - \mu_y)]$  and  $\rho = \frac{\text{cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)D(Y)}} \in [-1, 1]$ . \* 注: 若独立, 则一定不相关; 反之不然。

## 4 中心极限定理

**Theorem 4** (Markov's Inequality).

$$P(X \geq a) \leq \frac{E[X]}{a}$$

**Theorem 5** (Chebyshev's Inequality).

$$P(|X - \mu| \geq \varepsilon) \leq \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

or

$$P(|X - \mu| < \varepsilon) > 1 - \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$$

记: 有一对相反的不等号。Also, Chebyshev's Inequality is *significant* when proving "Laws of Large Number".

**Theorem 6** (Laws of Large Number). Here's some different forms of the law:

- Chebyshev. 两两独立且不相关，方差存在且有共同的上界。

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[X_i]\right|\right)$$

Note: 不相关条件可以换成  $\lim_{n \rightarrow +\infty} \frac{1}{n^2} D(\sum_{k=1}^n X_k) = 0$ .

- Khintchine.

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_k - \mu\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$

**Theorem 7** (CLT).

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} P\left(\frac{\sum_{k=1}^n X_k - n\mu}{\sqrt{n\sigma^2}} \leq x\right) = \Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-t^2/2} dt$$

## 5 数理统计

**Definition 7.** 一些统计量如下:

- 样本均值。  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ .
- 样本方差。  $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ .
- 样本  $k$  阶原点矩。  $M_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ .
- 样本  $k$  阶中心矩。  $(CM)_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$ .

**Definition 8.** 分数位:

- 上侧  $\alpha$  分数位。  $P(X > x_\alpha) = \alpha$
- 双侧  $\alpha$  分数位。  $P(|X| > x_{\alpha/2}) = \alpha$

Distributions	$\chi^2$ 卡方分布	$t$ 分布	$F$ 分布
记号	$\chi^2(n)$	$t(n)$	$F(m, n)$
意义	$\sum_{i=1}^n N^2(0, 1)$	$\frac{N(0, 1)}{\sqrt{\chi^2(n)/n}}$	$\frac{\chi^2(m)/m}{\chi^2(n)/n}$
$E[X]$	$n$	/	/
$D[X]$	$2n$	/	/

表 3: 常用统计量的分布

**Property 3** (F 分布).  $\frac{1}{F(m, n)} \sim F(n, m)$  and  $\frac{1}{F_{1-\alpha}(m, n)} = F_{\alpha}(n, m)$

**Theorem 8.** *May be significant.*  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ .

- $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$  or  $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ .
- $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma}\right)^2 \sim \chi^2(n-1)$ .
- $\bar{X}, \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$  独立。

$$\implies \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1).$$

## 6 点估计

**Definition 9.** 矩估计法, 最大似然法 (有一些特殊的情况如  $\hat{\theta} = \min_i \theta_i$ )

**Definition 10** (无偏性).  $E[\hat{\theta}] = \theta$ .

**Definition 11** (有效性). If  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ , then  $\hat{\theta}_1$  比  $\hat{\theta}_2$  更有效。

**Theorem 9** (Rao-Cramer 不等式).

$$D(\hat{\theta}) \geq I(\theta) = 1 / \left\{ nE \left[ \left( \frac{\partial \ln f(X; \theta)}{\partial \theta} \right)^2 \right] \right\}$$

于是有“有效估计量”的定义。

**Definition 12** (一致估计量).  $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(|\hat{\theta} - \theta| < \varepsilon) = 1$ .

或者: 无偏估计量且  $\lim_{n \rightarrow +\infty} D(\hat{\theta}) = 0$

Method.

	枢轴量	置信区间	
待估参数为 $\mu$	$\sigma^2$ 已知	$\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$\bar{X} \pm \frac{\sigma}{\sqrt{n}} W_{\alpha/2}$
	$\sigma^2$ 未知	$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}} t_{\alpha/2}(n-1)$
	枢轴量	置信区间	
待估参数为 $\sigma^2$	$\mu$ 已知	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} / \{ \chi_{\alpha/2}^2(n) \text{ and } \chi_{1-\alpha/2}^2(n) \}$
	$\mu$ 未知	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} / \{ \chi_{\alpha/2}^2(n-1) \text{ and } \chi_{1-\alpha/2}^2(n-1) \}$

图 1: 单个正态总体参数的置信区间

## 7 假设检验

**Definition 13** (p 值检验法).

**一定要注意大于小于号!**

过程与置信区间一致, 略。