概率论与数理统计

眠云跂石整理

附录

A.1 常用积分

特殊函数 伽马函数与贝塔函数.

伽马函数与递推式:
$$\Gamma(x) = \int_0^{+\infty} \mathrm{e}^{-t} t^{x-1} \, \mathrm{d}t = (x-1)\Gamma(x-1)$$
 $(x>0)$

贝塔函数与关系式:
$$B(x,y) = \int_0^1 t^{x-1} (1-t)^{y-1} dt = \frac{\Gamma(x)\Gamma(y)}{\Gamma(x+y)}$$
 $(x,y>0)$

勒让德倍量公式:
$$\Gamma(s)\Gamma\left(s+rac{1}{2}
ight)=rac{\sqrt{\pi}}{2^{2n-1}}\Gamma(2s)$$
 $(s>0)$

余元公式:
$$B(s,1-s) = \Gamma(s)\Gamma(1-s) = \frac{\pi}{\sin \pi s}$$
 $(0 < s < 1)$

$$egin{cases} \Gamma(n) = (n-1)!, & n \in \mathbb{N}^+, \ \Gamma\left(rac{n}{2}
ight) = rac{(n-2)!!}{2^{(n-1)/2}}\sqrt{\pi}, & n$$
 为正奇数.

$$B(s,s)=rac{1}{2^{2n-1}}B\left(rac{1}{2},s
ight) \quad (s>0)$$

特殊函数的应用

一般的

$$\begin{split} & \int_0^{+\infty} \frac{x^c \, \mathrm{d}x}{(1+x^a)^b} = \frac{1}{a} \mathrm{B} \left(b - \frac{c+1}{a}, \frac{c+1}{a} \right) \quad (t = (1+x^2)^{-1}) \\ & \int_0^{+\infty} \frac{x^c \, \mathrm{d}x}{(1-x^a)^b} = \frac{1}{a} \mathrm{B} \left(1 - b, \frac{c+1}{a} \right) \\ & \int_0^{+\infty} x^n \mathrm{e}^{-ax^p} \, \mathrm{d}x = \frac{\Gamma \left(\frac{n+1}{p} \right)}{pa^{\frac{n+1}{p}}} \end{split}$$

特殊的

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^m \, \mathrm{d}x}{(1+x^2)^n} = \mathrm{B}\left(n - \frac{m+1}{2}, \frac{m+1}{2}\right) \qquad (注意积分限)$$

$$\int_{0}^{+\infty} \frac{x^m \, \mathrm{d}x}{(1+x)^n} = \mathrm{B}\left(n - m - 1, m + 1\right)$$

$$\int_{0}^{+\infty} \mathrm{e}^{-ax^{p}} \, \mathrm{d}x = rac{\Gamma\left(rac{1}{p}
ight)}{pa^{rac{1}{p}}}$$
 $\int_{0}^{+\infty} \mathrm{e}^{-x^{p}} \, \mathrm{d}x = rac{1}{p}\Gamma\left(rac{1}{p}
ight)$
 $\int_{-\infty}^{+\infty} \mathrm{e}^{-ax^{2}} \, \mathrm{d}x = \sqrt{rac{\pi}{a}} \quad (注意积分限)$

$$\int_{0}^{+\infty} x^{n} e^{-ax} = \frac{\Gamma(n+1)}{a^{n+1}} = \frac{n!}{a^{n+1}}$$

$$\int_{0}^{+\infty} x^{n} e^{-ax^{2}} = \frac{\Gamma\left(\frac{n+1}{2}\right)}{2a^{\frac{n+1}{2}}}$$

$$\int_{0}^{+\infty} x^{2n} e^{-ax^{2}} dx = \frac{(2n-1)!!}{2(2a)^{n}} \sqrt{\frac{\pi}{a}}$$

$$\int_{0}^{+\infty} x^{2n+1} e^{-ax^{2}} dx = \frac{(2n)!!}{(2a)^{n+1}}$$

$$\int_{0}^{+\infty} x^{2} e^{-ax^{2}} dx = \frac{1}{4a} \sqrt{\frac{\pi}{a}}$$

A.2 常用分布

A.2.1 一维离散型

1 二项分布

1.1 基础概念

- $X \sim B(n, p)$.
- 理解: 事件发生的概率为 p, 则重复 n 次试验, 事件发生的次数为 x.
- 概率分布: $P(X=i)=b(i;n,p)=\binom{n}{i}p^i(1-p)^{n-i}.$

1.2 数字特征

- 最可能数: x = |(n+1)p|.
- 期望: np.
- 方差: np(1-p).

1.3 其它性质

• 二项分布和的函数

$$X_1 \sim B(n_1,p), \ X_2 \sim B(n_2,p) \quad \Rightarrow \quad X_1 + X_2 \sim B(n_1+n_2,p).$$

- 发生偶数次的概率为 $p_n = \frac{1}{2}[1 + (1-2p)^n].$
- 记 $f(p) = P(X \le k)$,则f'(p) < 0,并且

$$f(p) = rac{n!}{k!(n-k-1)!} \int_0^{1-p} t^k (1-t)^{n-k-1} \, \mathrm{d}t.$$

1.4 参数估计

- 矩估计: p=m/n. (MVU 估计)
- 极大似然估计: p=m/n. (MVU 估计)
- 贝叶斯估计
 - 同等无知原则: $p=\frac{X+1}{n+2}$.
 - 。 若先验密度 $h(p)=p^{a-1}(1-p)^{b-a-1}$, 则 $\tilde{p}=\dfrac{X+c}{n+d}$
- 区间估计
 - 。 大样本法: 近似地取枢轴变量 $(Y_n-np)/\sqrt{np(1-p)}\sim N(0,1)$, 则

$$heta_1, heta_2 = rac{n}{n + u_{lpha/2}^2} \Bigg(\hat{p} + rac{u_{lpha/2}^2}{2n} \pm u_{lpha/2} \sqrt{rac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n} + rac{u_{lpha/2}^2}{4n^2}} \Bigg), \quad \hat{p} = Y_n/n.$$

取 $\hat{p}(1-\hat{p})=1/4$, 则区间长度为 $u_{lpha/2}/\sqrt{n+u_{lpha/2}^2}$.

当 $lpha=0.05,\,n\geq40$ 时, 有 $heta_2- heta_1\leq0.3.$

• $p^k\ (k \leq n)$ 的无偏估计是 $\dfrac{X^{\underline{k}}}{n^{\underline{k}}}$. (下降阶乘幂)

2 泊松分布

2.1 基础概念

- $X \sim P(\lambda)$.
- 理解: 单位时间内事件平均发生 λ 次, 则某一段单位时间内发生的次数为 x.
- 概率分布: $P(X=i) = \lim_{n \to \infty} b(i; n, \frac{\lambda}{n}) = \frac{\mathrm{e}^{-\lambda} \lambda^i}{i!}.$
- 当二项分布满足 n > 50, p < 0.1, np < 5 时, 用泊松分布近似效果较好.

2.2 数字特征

- 最可能数: k = |λ|.
- 期望: E(X) = λ.
- 方差: $Var(X) = \lambda$.
- 中位数: $m_e=rac{\ln 2\lambda}{\lambda}$.
- $E|X m_e| = m_e$

2.3 其它性质

• 泊松分布和的函数(可加性)

$$X_1 \sim P(\lambda_1), \, X_2 \sim P(\lambda_2) \quad \Rightarrow \quad X_1 + X_2 \sim P(\lambda_1 + \lambda_2).$$

• 记 $f(\lambda) = P(X \le k)$,则 $f'(\lambda) < 0$,并且

$$f(\lambda) = rac{1}{k!} \int_{\lambda}^{+\infty} t^k \mathrm{e}^{-t} \, \mathrm{d}t.$$

2.4 参数估计

- 矩估计
 - $\lambda = m$. (MVU 估计)
 - 。 $\lambda=m_2$ 或 S^2 .
- 极大似然估计: $\lambda = \overline{X}$.
- 贝叶斯估计: 见第四章第五题.
- 区间估计
 - 。 大样本法: 近似地取 $(Y_n-n\lambda)/\sqrt{n\lambda}\sim N(0,1)$, 则

$$A,B=\overline{X}+u_{lpha/2}^2/(2n)\pm u_{lpha/2}\sqrt{u_{lpha/2}^2/(4n^2)+\overline{X}/n},\quad \overline{X}=Y_n/n.$$

3 超几何分布

3.1 基础概念

- $X \sim H(N, n, M)$.
- 理解: N 件产品中有 M 件次品, 从总体中抽 n 件时次品的数量 m.

• 概率分布:
$$P(X=m) = \binom{M}{m} \binom{N-M}{n-m} \bigg/ \binom{N}{n}$$
.

3.2 数字特征

• 期望:
$$E(X)=\frac{nM}{N}$$
.
• 方差: $\operatorname{Var}(X)=\frac{nM(N-n)(N-M)}{N^2(N-1)}=\frac{nM}{N}\frac{N-n}{N-1}\bigg(1-\frac{M}{N}\bigg)$.

3.3 其它性质

3.4 参数估计

已知 N, n 估计 M.

• 贝叶斯估计: 采用同等无知原则, 则 $M = \frac{N+2}{n+2}(X+1) - 1$.

4 负二项分布

4.1 基础概念

- $X \sim NB(r, p)$.
- 理解: 合格率为 p, 抽取到 r 个合格产品时, 抽到的不合格产品的个数 x.

• 概率分布:
$$P(X=i)=d(i;r,p)=inom{i+r-1}{r-1}p^r(1-p)^i.$$

4.2 数字特征

• 数学期望: r(1-p)/p.

4.3 其它性质

4.4 参数估计

注: $m_e := (X_1 + X_2 + \cdots + X_n)/n$.

- 矩估计: $p=rac{r}{m_e+r}$. $_r$
- 极大似然估计: $p=rac{r}{m_e+r}$.
 贝叶斯估计: $p=rac{nr+1}{nr+nm_e+1}$.

5 几何分布

5.1 基础概念

- $X \sim GE(p)$.
- 理解: 合格率为 p, 抽取到第一个合格产品时, 抽到的不合格产品的个数 x.
- 概率分布: $P(X=i) = p(1-p)^i$.

5.2 数字特征

• 数学期望: (1-p)/p.

5.3 其它性质

- 几何分布具有无记忆性.
- 若 X_1, X_2, \dots, X_r 独立同分布 GE(p), 则 $X_1 + X_2 + \dots + X_r \sim NB(r, p)$.

A.2.2 一维连续型

概率分布函数, 概率密度函数

注:以下偏度系数定义为 $\beta_1=\mu_3/\mu_2^{3/2}$,峰度系数定义为 $\beta_2=\mu_4/\mu^2$.

1 正态分布

1.1 基础概念

- $X \sim N(\mu, \sigma^2)$.
- 概率密度函数: $f(x)=(\sqrt{2\pi}\sigma)^{-1}\mathrm{e}^{-rac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$.
- 标准正态分布: $Y = (X \mu)/\sigma \sim N(0, 1)$.

1.2 数字特征

期望: μ.

方差: σ².

• k 阶中心矩: $\mu_k = \begin{cases} \sigma^k(k-1)!!, & k$ 为偶数, 0, & k 为奇数.

偏度系数: β₁ = 0.

峰度系数: β₂ = 3.

1.3 其它性质

3σ原则: 0.6826, 09544, 9.9974.

• 上 α 分位数: $\Phi(z_{\alpha}) = 1 - \alpha$.

• 若 $X_1 \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), \, X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 则 $X_1 + X_2 \sim N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$.

• 若 X_1,X_2,\cdots,X_n 独立同分布N(0,1),则 $Y=X_1^2+X_2^2+\cdots+X_n^2\sim \chi_n^2$.

• $\sqrt{n}(\overline{X} - \mu)/\sigma \sim N(0, 1)$.

• $\sqrt{n} (\overline{X} - \mu)/S \sim t_{n-1}$. • $(n-1)S^2/\sigma^2 \sim \chi^2_{n-1}$.

1.4 参数估计

- 已知 σ², 估计 μ.
 - 。 矩估计
 - $\mu = m$. (MVU 估计)
 - 。 区间估计
 - 枢轴变量法

根据
$$\sqrt{n}(\overline{X}-\mu)/\sigma \sim N(0,1)$$
, 知 $[\hat{ heta}_1,\hat{ heta}_2] = \Big[\overline{X}-\sigma u_{lpha/2}/\sqrt{n},\overline{X}+\sigma u_{lpha/2}/\sqrt{n}\Big].$

- 已知 μ, 估计 σ².
 - 矩估计 $\theta = \sigma^2$.
 - $\hat{ heta}=\hat{ heta}=m_2$. (μ 已知时的 MVU 估计, 且此时均方误差为 $\frac{2}{\pi}\sigma^4$)
- 估计 μ 和 σ².
 - 。 矩估计
 - $\mu = m$. (MVU 估计)
 - $\sigma^2 = S^2$. (μ 未知时的 MVU 估计)
 - 极大似然估计: $\mu = m$, $\sigma^2 = m_2$.
 - 。 区间估计
 - 枢轴变量法

■ 根据
$$\sqrt{n} \, (\overline{X} - \mu)/S \sim t_{n-1}$$
, 知一样本 t 区间估计为
$$[\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2] = \left[\overline{X} - St_{n-1}(\alpha/2)/\sqrt{n}, \overline{X} + St_{n-1}(1 - \alpha/2)/\sqrt{n}\right].$$

■ 根据 $(n-1)S^2/\sigma^2 \sim \chi_{n-1}^2$ 知

$$[\hat{ heta}_1,\hat{ heta}_2] = [(n-1)S^2/\chi_{n-1}^2(lpha/2),\,(n-1)S^2/\chi_{n-1}^2(1-lpha/2)].$$

。 无偏估计

$$\tilde{\sigma} = \sqrt{rac{n-1}{2}} rac{\Gamma\left(rac{n-1}{2}
ight)}{\Gamma\left(rac{n}{2}
ight)} S.$$

- 估计变异系数 σ/μ .
 - \circ 矩估计: $\sqrt{m_2}/m$ 或 S/m.
- 估计 $N(\theta, 1)$ 的 θ .
 - 贝叶斯估计: 先验密度 $h(\theta) \sim N(\mu, \sigma^2)$, 则

$$ilde{ heta} = rac{n}{n+1/\sigma^2} \overline{X} + rac{1/\sigma^2}{n+1\sigma^2} \mu.$$

- 对于 $N(\mu_1, \sigma^2)$, $N(\mu_2, \sigma^2)$, 已知 σ^2 , 估计 $\mu_1 \mu_2$.
 - 区间估计 (两样本 t 区间估计)
 - 枢轴估计法

- 贝伦斯 费歇尔问题: 对于 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 所有参数均未知, 估计 $\mu_1 \mu_2$.
 - 。 区间估计
 - 大样本法: 取枢轴变量

$$egin{aligned} N(0,1) &\sim \left[(\overline{X} - \overline{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)
ight] \Big/ \sqrt{\sigma_1^2/n + \sigma_2^2/m} \ &\sim \left[(\overline{X} - \overline{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)
ight] \Big/ \sqrt{S_1^2/n + S_2^2/m} \end{aligned}$$
 (近似的)

- 对于 $N(\mu_1, \sigma_1^2)$, $N(\mu_2, \sigma_2^2)$, 所有参数均未知, 估计 $\lambda = \sigma_1^2/\sigma_2^2$.
 - 。 区间估计
 - 枢轴变量法

由
$$(S_2^2/\sigma_2^2)/(S_1^2/\sigma_1^2) \sim F_{m-1,n-1}$$
,知
$$[\hat{\theta}_1,\hat{\theta}_2] = [(S_1^2/S_2^2)F_{m-1,n-1}(1-\alpha/2), (S_1^2/S_2^2)F_{m-1,n-1}(\alpha/2)].$$

2指数分布

2.1 基础概念

- ・ 概率密度函数: $f(x) = \begin{cases} \lambda \mathrm{e}^{-\lambda x}, & x>0, \\ 0, & x\leq 0. \end{cases}$ ・ 分布函数: $F(x) = \begin{cases} 0, & x\leq 0, \\ 1-\mathrm{e}^{-\lambda x}, & x>0. \end{cases}$

2.2 数字特征

- 数学期望: $E[X] = \lambda^{-1}$.
- 方差: $Var[X] = \lambda^{-2}$.

2.3 其它性质

- 指数分布具有无记忆性,即 $P(X > m + t \mid X > m) = P(X > t)$.
- 若有一批元件寿命 $X \sim E(\lambda)$, 让一个元件开始工作, 每当这个元件坏了就用一个新的替换, 则到经历时 间 T 后替换的次数 $Y \sim P(\lambda T)$.
- 若 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布 $E(\lambda)$,则

$$X=2\lambda(X_1+X_2+\cdots+X_n)\sim\chi^2_{2n}$$

2.4 参数估计

- 矩估计: $1/\lambda = m$. (MVU 估计)
- 极大似然估计: $\lambda = 1/m$.
- 贝叶斯估计: 若先验密度为 $h(\lambda) = \lambda e^{-\lambda}$ $(\lambda > 0)$, 其它值为零, 则 $\lambda = \frac{n+2}{\sqrt{Y}+1}$.
- 区间估计
 - o 枢轴变量法
 - 估计 λ. 由 $2n\lambda\overline{X}\sim\chi^2_{2n}$ 知

$$[\hat{ heta}_1,\hat{ heta}_2] = \left[\chi_{2n}^2(1-lpha/2)/(2n\overline{X}),\,\chi_{2n}^2(lpha/2)/(2n\overline{X})
ight].$$

 估计 1/λ. 由 $2n\lambda\overline{X}\sim\chi^2_{2m}$ 知

$$[\hat{ heta}_1,\hat{ heta}_2]=\left[(2n\overline{X})/\chi^2_{2n}(1-lpha/2),\,(2n\overline{X})/\chi^2_{2n}(lpha/2)
ight].$$

- 若 X_1,X_2,\cdots,X_n 独立同分布 $E(\lambda_1),Y_1,Y_2,\cdots,Y_m$ 独立同分布 $E(\lambda_2)$,估计 λ_2/λ_1 .
 - 区间估计(枢轴变量法)

■ 利用
$$rac{4\lambda_1 n \overline{X}}{4\lambda_2 m \overline{Y}} \sim rac{2n\chi_{2n}^2}{2m\chi_{2m}^2} \sim F_{2n,2m}.$$

3 威布尔分布

概率密度函数:
$$f(x) = egin{cases} \lambda \alpha x^{\alpha-1} \mathrm{e}^{-\lambda x^{\alpha}}, & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

分布函数:
$$F(x) = egin{cases} 1 - \mathrm{e}^{-\lambda x^{lpha}}, & x > 0, \ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

4均匀分布

4.1 基础概念

• 概率密度函数:
$$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), & a \leq x \leq b, \\ 0, & x < a \ \text{或} \ x > b \end{cases}$$

・ 概率密度函数:
$$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), & a \leq x \leq b, \\ 0, & x < a \ \text{或} \ x > b. \end{cases}$$
・ 分布函数: $F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq a, \\ (x-a)/(b-a), & a < x < b, \\ 1, & x \geq b. \end{cases}$

4.2 数字特征

• 数学期望: $\frac{a+b}{2}$.
• 方差: $\frac{(b-a)^2}{12}$.

• k 阶原点矩: $\alpha_k = \frac{1}{k+1} \frac{b^k - a^k}{b-a}$.
• k 阶中心距: $\mu_k = \begin{cases} \frac{1}{k+1} \left(\frac{b-a}{2}\right)^k, & k \end{pmatrix}$, k 为奇数.

• 偏度系数: $\beta_1 = 0$

• 峰度系数: $\beta_2 = \frac{9}{5}$

4.3 其它性质

4.4 参数估计

估计 R(θ₁, θ₂) 的参数.

。 矩估计:
$$heta_1 = m - \sqrt{3m_2}, \ heta_2 = m + \sqrt{3m_2}.$$

。 极大似然估计: $\theta_1 = \min(X_i), \ \theta_2 = \max(X_i).$

• 估计 $R(0,\theta)$ 的参数.

。 极大似然估计:
$$\hat{ heta} = \max_i(X_i)$$
.

。 无偏估计

•
$$\hat{ heta} = rac{n+1}{n} \max_i (X_i)$$
. (MVU 估计)

・
$$\hat{ heta} = (n+1) \min_i(X_i)$$
. (方差很大)
・ $\hat{ heta} = \max_i(X_i) + \min_i(X_i)$.

$$\hat{ heta} = \max_i(X_i) + \min_i(X_i)$$

。 区间估计

・ 由
$$\hat{\theta}_1:=\max_i(X_i)\sim F_{\hat{\theta}_1}(x)=rac{nx^{n-1}}{ heta^n},$$
 $[\max(X_i),(1-lpha)^{-rac{1}{n}}\max(X_i)]$ 的置信系数为 $1-lpha$.

5 对数正态分布

5.1 基础概念

• $\ln X \sim N(\mu, \sigma^2)$.

• 概率密度函数:
$$f(x,\mu,\sigma) = \begin{cases} \left(x\sqrt{2\pi}\sigma\right) \exp\left[-\frac{(\ln x - \mu)^2}{2\sigma^2}\right], & x > 0, \\ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

5.2 数字特征

• 期望: $E(X) = e^{\mu + \sigma^2/2}$

• 方差: $\operatorname{Var}(X) = \left(\operatorname{e}^{\sigma^2} - 1 \right) \operatorname{e}^{2\mu + \sigma^2}.$ • k 阶原点矩: $\alpha_k = \operatorname{e}^{\mu k + k^2 \sigma^2/2}.$

6 柯西分布

 $X \sim C(\gamma, x_0)$.

- 概率密度函数: $f(x;x_0,\gamma) = rac{1}{\pi} \cdot rac{\gamma}{(x-x_0)^2 + \gamma^2} \quad (-\infty < x < +\infty).$
- 参数估计: 使用样本中位数 \tilde{m} 估计.

7 拉普拉斯分布

7.1 基础概念

- $X \sim \text{La}(\mu, b)$.
- 概率密度函数: $f(x) = rac{1}{2\lambda} \mathrm{e}^{-rac{|x-\mu|}{\lambda}}.$

7.2 数字特征

7.3 其它性质

7.4 参数估计

- 估计 b.
 - 。 矩估计: $\tilde{b}=m$.
 - \circ 极大似然估计: $\tilde{b}=m_e$.

8 卡方分布

8.1 基础概念

- 自由度为 n 的皮尔逊卡方密度与卡方分布 $X \sim \chi_n^2$
- 概率密度函数

$$k_n(x) = egin{cases} rac{\mathrm{e}^{-x/2} x^{(n-2)/2}}{\Gamma\left(rac{n}{2}
ight) 2^{n/2}}, & x>0, \ 0, & x \leq 0. \end{cases}$$

8.2 数字特征

- $\bullet \ E(\chi_n^2)=n.$
- $E(\chi_n^2)^{-1} = \frac{1}{n-2}$.

$$ullet \ E(\chi_n^2)^k = rac{2^k \, \Gamma\left(rac{n}{2} + k
ight)}{\Gamma\left(rac{n}{2}
ight)} \ (k \in \mathbb{Z}).$$

• $\operatorname{Var}(\chi_n^2) = 2n$.

注意到方差是均值的两倍,可以以此检验是否为卡方分布.

8.3 其它性质

• 若 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布N(0,1),则

$$Y = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi_n^2$$
.

• 若 $X_1 \sim \chi_m^2$ 与 $X_2 \sim \chi_n^2$ 独立,则

$$X_1+X_2\sim\chi^2_{m+n}.$$

• 若 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布 $E(\lambda)$,则

$$X=2\lambda(X_1+X_2+\cdots+X_n)\sim\chi^2_{2n}.$$

• 若 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布 $N(\mu, \sigma^2)$,则

$$(n-1)S^2/\sigma^2 \sim \chi_{n-1}^2$$
.

9 t 分布

9.1 基础概念

- 自由度为 n 的 t 分布 $X \sim t_n$.
- 概率密度函数

$$t_n(y)=rac{\Gamma((n+1)/2)}{\sqrt{n\pi}\,\Gamma(n/2)}igg(1+rac{y^2}{n}igg)^{-rac{n+1}{2}}.$$

9.2 数字特征

- $E(t_n) = 0 \ (n > 1).$ $Var(t_n) = \frac{n}{n-2} \ (n > 2).$

9.3 其它性质

• 设 X_1, X_2 独立, $X_1 \sim \chi_n^2, X_2 \sim N(0,1)$, 则

$$rac{X_2}{\sqrt{X_1/n}} \sim t_n$$

• 若 X_1, X_2, \cdots, X_n 独立同分布 $N(\mu, \sigma^2)$,则

$$\sqrt{n}\,(\overline{X}-\mu)/S\sim t_{n-1}.$$

• 设 X_1,X_2,\cdots,X_n 独立同分布 $N(\mu_1,\sigma^2)$, Y_1,Y_2,\cdots,Y_m 独立同分布 $N(\mu_2,\sigma^2)$, 且 X_i,Y_i 独 立,则

$$rac{\sqrt{rac{nm(n+m-2)}{n+m}}\left[(\overline{X}+\overline{Y})-(\mu_1-\mu_2)
ight]}{\sqrt{\sum\limits_{i=1}^n(X_i-\overline{X})^2+\sum\limits_{j=1}^m(Y_j-\overline{Y})^2}}\sim t_{n+m-2}.$$

10 F 分布

10.1 基础概念

- 自由度为 (m,n) 的 F 分布 $X \sim F_{m,n}$.
- 概率密度函数

$$f_{m,n}(y)=m^{m/2}n^{n/2}rac{\Gamma\left(rac{m+n}{2}
ight)}{\Gamma\left(rac{m}{2}
ight)\Gamma\left(rac{n}{2}
ight)}y^{m/2-1}(my+n)^{-(m+n)/2}\quad (y>0).$$

10.2 数字特征

•
$$E(f_{m,n}) = \frac{n}{n-2} \; (n>2).$$

$$ullet ext{Var}(f_{m,n}) = rac{2n^2(m+n-2)}{m(n-2)^2(n-4)}.$$

10.3 其它性质

ullet 设 X_1,X_2 独立, $X_1\sim\chi^2_n,X_2\sim\chi^2_m$,则

$$rac{X_2}{m} igg/rac{X_1}{n} \sim F_{m,n}.$$

• 设 X_1,X_2,\cdots,X_n 独立同分布 $N(\mu_1,\sigma_1^2)$, Y_1,Y_2,\cdots,Y_m 独立同分布 $N(\mu_2,\sigma_2^2)$, 且 X_i,Y_j 独立,则

$$rac{S_Y}{\sigma_2^2} \left/ rac{S_X}{\sigma_1^2} \sim F_{m-1,n-1}.
ight.$$

• $\forall k, n, \in \mathbb{N}, a \in (0,1) : kF_{k,n}(a) \ge F_{1,n}(a)$.

A.2.3 多维离散型

1 多项分布:

 $X=(X_1,\cdots,X_n)\sim M(N;p_1,\cdots,p_n).$

$$P(X_1=k_1,X_2=k_2,\cdots,X_n=k_n)=rac{N!}{k_1!k_2!\cdots k_n!}p_1^{k_1}p_2^{k_2}\cdots p_n^{k_n}.$$

多项分布的边缘分布是二项分布.

$$(X_1,X_2,\cdots,X_n)\sim M(N;p_1,p_2,\cdots,p_n)\quad\Rightarrow\quad X_1+X_2\sim B(N;p_1+p_2).$$

A.2.4 多维连续型

1矩形均匀分布

2 二维正态分布

$$X=(X_1,X_2)\sim N(a,b,\sigma_1^2,\sigma_2^2,
ho).$$

$$f(x_1,x_2) = (2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-
ho^2})^{-1} \exp\left[-rac{1}{2(1-
ho^2)} \left(rac{(x_1-a)^2}{\sigma_1^2} - rac{2
ho(x_1-a)(x_2-b)}{\sigma_1\sigma_2} + rac{(x_2-b)^2}{\sigma_2^2}
ight)
ight].$$

当且仅当 $\rho = 0$ 时, X_1 和 X_2 独立.

其它性质

- 二维正态分布的边缘分布是正态分布.
- 二维正态分布的条件分布是正态分布.

若
$$(X,Y)\sim N(a,b,\sigma_1^2,\sigma_2^2,
ho)$$
, 则给定 $X=x$ 时 Y 的条件分布为

$$N(b+
ho\sigma_2\sigma_1^{-1}(x-a),\,\sigma_2^2(1-
ho^2)).$$

• 二维正态分布的边缘分布的和仍为正态分布

若
$$(X_1,X_2)\sim N(\mu_1,\mu_2,\sigma_1^2,\sigma_2^2,
ho)$$
, 则 $Y=X_1+X_2\sim N(\mu_1+\mu_2,\sigma_1^2+\sigma_2^2+2
ho\sigma_1\sigma_2)$.

- 正态分布的联合分布不一定是二维正态分布.
- 相互独立的正态分布的和仍为正态分布

若
$$X_i\sim N(\mu_i,\sigma_i^2)$$
,则 $X_1+\cdots+X_n\sim N(\mu_1+\cdots+\mu_n,\sigma_1^2+\cdots+\sigma_n^2)$.

• 若 $Y=X_1+X_2$ 服从正态分布, X_1,X_2 独立,则 X_1,X_2 也是正态分布.