

阿求的概率论与数理统计 Akyun's Probability & Mathematical Statistics

衔接部分: §5 大数定律与中心极限定理

一. 知识积累:

§5.1 切比雪夫不等式

$$1. P(|X - EX| \geq \varepsilon) \leq \frac{DX}{\varepsilon^2} \quad \underline{\underline{\geq \varepsilon \leq}}$$

§5.2 大数定律

2. 依概率收敛: Y_1, Y_2, \dots, Y_n 是一个随机变量序列, 设对任意正数 ε 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|Y_n - a| < \varepsilon) = 1 \quad \exists c > 0.$$

3. 切比雪夫大数定理: X_1, \dots, X_n 独立, 且 $DX_i \leq C$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i\right| < \varepsilon\right) = 1$$

4. 辛钦大数定理 (弱大数定理)

$X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 独立同分布 $EX_i = \mu$. 且则对 $\forall \varepsilon > 0$, 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right| < \varepsilon\right) = 1$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \mu.$$

5. 伯努利大数定理:

设 f_A 是 n 次独立重复试验中事件 A 的次数; p 是事件 A 在每次试验中发生概率. 则对于 $\forall \varepsilon > 0$ 有:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{f_A}{n} - p\right| < \varepsilon\right) = 1.$$

§5.3 中心极限定理

6. 列维林德伯格中心极限定理

X_1, \dots, X_n, \dots 独立同分布 $EX_i = \mu$ $DX_i = \sigma^2$, 则对于 $\forall x \in \mathbb{R}$ 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x\right) = \Phi(x)$$

$$\text{即: } \sum_{i=1}^n X_i \sim N(n\mu, n\sigma^2)$$

7. 棣莫弗-拉普拉斯中心极限定理

$X_n \sim B(n, p)$ 且 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 则对于 $\forall x$ 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{\sum_{i=1}^n X_i - np}{\sqrt{np(1-p)}} \leq x\right) = \Phi(x)$$



二. 例题典例

§5.4 切不等式之应用

例：设随机变量 X 的概... $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{2}x^2 e^{-x} & x > 0 \\ 0 & x \leq 0 \end{cases}$

请用切不等式估计概率 $P(1 < X < 5)$ 。

解 $EX = \int_0^{\infty} \frac{1}{2}x^3 e^{-x} dx = \frac{3!}{2} = 3$

$EX^2 = \int_0^{\infty} \frac{1}{2}x^4 e^{-x} dx = \frac{4!}{2} = 12$

$DX = EX^2 - (EX)^2 = 3$

$P(1 < X < 5) = P(|X-3| < 2) \geq 1 - \frac{3}{2^2} = \frac{1}{4}$

§5.5 中心极限定理

例：随机变量 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，且服从 $\lambda = \frac{1}{2}$ 的指数分布，则求

$P(\sum_{i=1}^n X_i < 240)$

$\mu = \frac{1}{\lambda} = 2$ 且 $\sigma^2 = \frac{1}{\lambda^2} = 4$ 则有： $\frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\mu}{\sqrt{n}\sigma} \leq x = \Phi(x)$

即 $\sum_{i=1}^n X_i \sim N(200, 400)$ 且 $X < 240 \Rightarrow \frac{240-200}{\sqrt{400}} = 2$

$\therefore P(\sum_{i=1}^{100} X_i < 240) = \Phi(2)$

例：设 X_1, \dots, X_n 独立且服从 Poisson 分布 $P(2)$ ，则求 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(\frac{\sum_{i=1}^n X_i - 2n}{\sqrt{n}} < 2)$

解： $P(2)$ 中 $\lambda = 2, \mu = 2, \sigma = 2$

则 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n X_i - n\lambda}{\sqrt{n}\sigma} < x = \Phi(x)$

$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{i=1}^n X_i - 2n}{\sqrt{n} \cdot 2} < \sqrt{2} \Rightarrow \Phi(\sqrt{2})$



MS部分 §6 样本及抽样分布

一. 知识清单

§6.1 基本概念

1. 总体: 试验全部可能之观察值

2. 个体: 每一个可能观察值

3. 样本: 设 X 是具有分布函数 F 的随机变量, 若 X_1, \dots, X_n 是具有同一分布函数 F 的, 相互独立随机变量, 则称 X_1, \dots, X_n 为分布函数 F 得到的容量为 n 的简单随机样本

§6.2 统计量

4. 统计量: 设 X_1, \dots, X_n 是来自总体 X 的一个样本, $g(X_1, \dots, X_n)$ 为 X_1, \dots, X_n 的函数, 若 g 中不含未知参数, 则称 $g(X_1, \dots, X_n)$ 是一统计量

本质上为一随机变量

5. 常见统计量

① 样本均值: $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \mu \xrightarrow{P} \sigma^2$

② 样本方差: $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$; 样本标准差: $S = \sqrt{S^2} \xrightarrow{P} \sigma$

③ k 阶原点矩: $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k \xrightarrow{P} EX^k$

④ k 阶中心矩: $B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^k$

§6.3 抽样分布

① χ^2 分布

设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立同分布于 $N(0, 1)$, 令 $Z = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2$

则称 $Z \sim \chi^2(n)$

有: (1) $EX^2(n) = n$, $DX^2(n) = 2n$

(2) $X \sim \chi^2(m)$, $Y \sim \chi^2(n)$ $X+Y \sim \chi^2(m+n)$

7. t -分布:

$X \sim N(0, 1)$, $Y \sim \chi^2(n)$, X, Y 相互独立, 令 $Z = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$ 称 $Z \sim t(n)$

24



性质: ① 服从于标准正态分布

② $EZ=0$ $DZ=\frac{1}{n-2}$

③ n 越大, 分布越集中

不可加, 对称

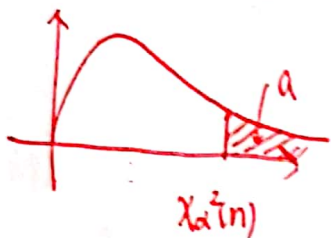
8. F-分布: $X \sim \chi^2(m)$, $Y \sim \chi^2(n)$ 且 X, Y 独立, 令 $F = \frac{\frac{X}{m}}{\frac{Y}{n}}$ 则 $F \sim F(m, n)$

性质: $F \sim F(m, n)$ $\frac{1}{F} \sim F(n, m)$
 $t^2 \sim F(1, n)$

§6.4 分布分位点

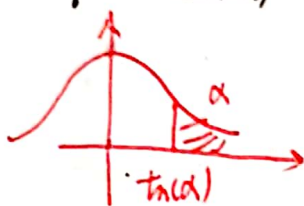
9. χ^2 分布分位点

$P(\chi^2 > \chi^2_\alpha(n)) = \alpha$



t 分布分位点

$P(t > t_\alpha(n)) = \alpha$



$t_{1-\alpha}(n) = -t_\alpha(n)$

F 分布分位点

$P(F > F_\alpha(m, n)) = \alpha$



$F_{1-\frac{\alpha}{2}}(m, n) = \frac{1}{F_{\frac{\alpha}{2}}(n, m)}$

§6.5 正态总体下常见抽样分布

10. 定理一 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ X_1, \dots, X_n

★ $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ $\sum_{i=1}^n (\frac{X_i - \mu}{\sigma})^2 \sim \chi^2(n)$

$\chi^2(n) \sim \sum_{i=1}^n (\frac{X_i - \mu}{\sigma})^2$

★ 定理二: $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n (\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma})^2 \sim \chi^2(n-1)$

$S^2 \sim \frac{\sigma^2 \chi^2(n-1)}{n-1}$

★ 定理三: $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$

★ 定理四: $\frac{S_1^2}{S_2^2} \cdot \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2} \sim F(n_1-1, n_2-1)$

二. 重要题型

§6.6 t 分布

设 X_1, \dots, X_n 来自正态分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一组简单随机样本, \bar{X} 和 S^2 分别为
 \dots , 设 $X_{n+1} \sim N(\mu, \sigma^2)$ 与 \dots 独立, 则 $\frac{X_{n+1} - \bar{X}}{S} \sqrt{\frac{n}{n+1}}$ 服从



$$X_{n+1} \sim N(\mu, \sigma^2) \quad \bar{X} \sim N\left(\frac{\mu}{n}, \frac{\sigma^2}{n}\right) \quad X_{n+1} - \bar{X} \sim N\left(0, \frac{n+1}{n}\sigma^2\right)$$

$$\therefore \frac{X_{n+1} - \bar{X}}{\sqrt{\frac{n+1}{n}\sigma^2}} \sim N(0,1) \quad \text{则} \quad \frac{X_{n+1} - \bar{X}}{S} \sqrt{\frac{n}{n+1}} \frac{\frac{X_{n+1} - \bar{X}}{\sqrt{\frac{n+1}{n}\sigma^2}}}{\sqrt{\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}}} \sim t(n-1)$$

解决方法: $\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{S}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$ 之变形

§6.7 χ^2 分布

解决方法: ① 将正态分布问题一起进行分析

$$\text{② } \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1) \sim \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \bar{X}}{\sigma}\right)^2$$

例: $X \sim N(1, 4)$, X_1, \dots, X_n 为来自总体 X 之一样本, \bar{X} 为样本均值, 则

$$E\left(\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2\right) = (\quad)$$

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi^2(n-1) \rightarrow \sum (X_i - \bar{X})^2 \sim \underbrace{\sigma^2 \chi^2(n-1)}_{4(n-1)}$$

§6.8 F-分布:

解决方法: ① $t^2 \sim F(1, n) \rightarrow \frac{t^2(n)}{1+(n)}$

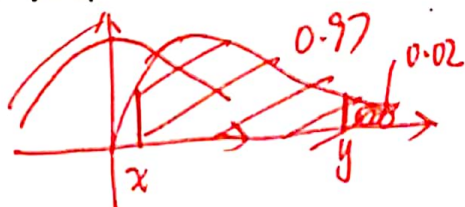
$$\text{② } F(m, n) = \frac{\frac{\chi^2(m)}{m}}{\frac{\chi^2(n)}{n}}$$

例: $T \sim t(15)$, 则 $T^2 \sim$

Ans: $F(1, 15)$

§6.9 分位点理论

例: $X \sim \chi^2(2)$ $P(x < X < y) = 0.95$ $P(X > y) = 0.02$, 请用分位点标记 x, y .



$$x = \chi_{0.97}^2(2)$$

$$y = \chi_{0.02}^2(2)$$

三. 综合例题

1. 判断 T & F



$$① \frac{\sqrt{n-1} X_n}{\sqrt{\sum_{i=1}^n X_i^2}} \sim t(n-1)$$

正确 $\frac{X_n}{\sqrt{\sum_{i=1}^n X_i^2}} \sim t(n-1)$

$$② \frac{(\frac{n}{2}-1) \sum_{i=1}^{\frac{n}{2}} X_i^2}{\sum_{i=\frac{n}{2}+1}^n X_i^2} \sim F(2, n-2)$$

原式: $\frac{\chi^2(2)}{\chi^2(n-2)} \cdot \frac{n-2}{2} \sim F(2, n-2)$ 正确

$$③ \frac{\bar{X} - \mu}{S} \sqrt{n-1} \sim t(n-1)$$

∴ $\sqrt{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} \sim \chi^2(n-1)$
 $X_i - \bar{X} \sim N(0, \frac{n+1}{n} \sigma^2)$

$S^2 \sim \frac{\sigma^2 \chi^2(n-1)}{n-1}$

求参数

$$① Y_1 = X_1 + X_2 \quad Y_2 = X_1 - X_2 \quad \text{当 } c = \underline{\quad} \text{ 时 } \frac{c(Y_1 - 2\mu)}{|Y_2|} \sim t(\quad)$$

$\frac{Y_1 - 2\mu}{\sqrt{2}\sigma} \sim N(0, 1) \quad \frac{Y_2^2}{2\sigma^2} \sim \chi^2(1) \quad \frac{(Y_1 - 2\mu)}{\sqrt{\frac{Y_2^2}{2}}} \sim t(1)$

$$② (X_1, \dots, X_{10}) \sim N(0, 4) \quad \bar{X} \text{ 均值}, \quad \sqrt{\frac{1}{10} \sum_{i=1}^{10} X_i^2}$$

$\frac{2\sigma^4}{n-1} \rightarrow \frac{2}{9}$: $c = \underline{\quad}$ $c(\frac{\bar{X}}{S})^2$ 服从 F 分布

$\bar{X} \sim N(0, \frac{2}{5}) \quad \frac{\bar{X}^2}{0.4} \sim \chi^2(1) \quad \frac{(10-1)S^2}{6^2} \sim \chi^2(9)$

$\frac{\frac{\bar{X}^2}{0.4}}{\frac{(10-1)S^2}{4 \times 9}} = \frac{4}{0.4} \frac{\bar{X}^2}{S^2} = 10(\frac{\bar{X}}{S})^2 \therefore c = 10$

$$③ X_1, \dots, X_8 \sim N(0, 4), \quad Y = \frac{c(X_1 - X_2)}{\sqrt{\sum_{i=3}^8 X_i^2}} \sim t(\quad) \quad P\{|Y| \leq \frac{\sqrt{2}}{2}\} = \underline{\quad}$$

$\frac{X_1 - X_2}{2\sqrt{2}} \sim N(0, 1) \quad \frac{X_i}{2} \sim N(0, 1) \quad \sum_{i=3}^8 (\frac{X_i}{2})^2 \sim \chi^2(6) \quad \therefore \frac{\sum_{i=3}^8 X_i^2}{24} \sim \chi^2(6)$

$\therefore \frac{\frac{2\sqrt{2}}{\sqrt{24}} \frac{\phi(X)}{\chi^2(6)}}{\quad} \quad \text{解得 } c = \sqrt{3}$

$P(|Y| \leq \frac{\sqrt{2}}{2}) = P(|\frac{X_1 - X_2}{\sqrt{\sum_{i=3}^8 X_i^2}}| \leq \frac{\frac{\sqrt{2}}{2}}{\frac{\sqrt{24}}{2}} = 1) = 2\phi(1) - 1$

3. $(X_1, \dots, X_{10}), (Y_1, \dots, Y_{15}) \sim N(0, 1) \quad Z = \sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{i=1}^{15} (Y_i - \bar{Y})^2$
 $\therefore \sum_{i=1}^{10} (X_i - \bar{X})^2 \sim 9\sigma^2 = 9 \quad \text{同理: 后面 } 14 \quad 14+9=23$



§7 参数估计

§7.1 点估计量评选原则

1. 无偏性: $E\hat{\theta} = \theta$
2. 有效性: $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ θ_1 比 θ_2 更有效
3. 一致性: $\hat{\theta} \xrightarrow{P} \theta$

§7.2 点估计

4. 矩估计

① 计算总体矩: $\mu_l = E(X^l) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^l f dx$

② 计算样本矩: $A_l = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^l$

③ 令 $A_l = E(X^l)$.

则有: $A_1 = \mu_1 \quad A_2 = \mu_2 \dots A_k = \mu_k$

有: $\hat{\theta} = \theta_i(A_1, \dots, A_k) \quad i=1, 2, 3, \dots, k$.

5. 极大似然估计

① 离散型: $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \dots, \theta_k) = \prod_{i=1}^n P(X=x_i)$.

② 连续型: $L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \dots, \theta_k) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta_1, \dots, \theta_k)$.

③ 求 $\ln L$.

④ $\frac{\partial}{\partial \theta_i} \ln L = 0$. 解似然方程组.

若方程组无解, 往往 θ 会取边界值, 使得 $L(\theta)$ 较大.

若有多解, $L(\theta)$ 较大的为优解.

§7.3 区间估计

6. 什么是区间估计

范围与可信程度

7. 置信区间

① 双侧置信区间: $P(\underline{\theta} < \theta < \bar{\theta}) \geq 1 - \alpha$.

$\underline{\theta}$ 为置信下限, $\bar{\theta}$ 置信上限 $(\underline{\theta}, \bar{\theta})$ 置信区间

② 单侧置信区间: $P(\theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$.

$P(\theta < \bar{\theta}) = 1 - \alpha$.

8. 基本原理



总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 已知, μ 未知 设 $X_1 \dots X_n$ 是来自 X 的样本, 求 $1-\alpha$ 置信水平为 $1-\alpha$ 置信区间 枢轴量 $W = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$

$$P(a < W < b) = P(a < \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} < b) = 1 - \alpha \rightarrow P(|\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}| < z_{\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \alpha$$

$$P(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}} < \mu < \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}}) = 1 - \alpha \quad \text{区间为 } (\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}})$$

常见置信区间:

- ① σ^2 已知, μ 未知置信 $(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\frac{\alpha}{2}})$ 正态
 - ② σ^2 未知, μ $(\bar{X} - \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1), \bar{X} + \frac{s}{\sqrt{n}} t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1))$ t
 - ③ μ 未知, σ^2 $(\frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n-1)}, \frac{(n-1)s^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)})$ χ^2
 - ④ μ 已知, σ^2 $(\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-\frac{\alpha}{2}}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{\frac{\alpha}{2}}(n)})$ χ^2
 - ⑤ σ_1^2, σ_2^2 已知, $\mu_1 - \mu_2$ $(\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \pm z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}})$ 正态分布
- 后省略

二. 重要题型

一. 设 § 7.4 连续型随机变量的参数估计

例: 设总体 X 具有密度函数 $f_X(x, \theta) = \frac{\theta^x e^{-\theta}}{x!}$ 且 $0 < x < \infty$, 总体 Y 有密度函数 $f_Y(y, \lambda) = \frac{6y}{\lambda^3}(\lambda - y)$ $0 < y < \lambda$, $X_1 \dots X_n$ 与 $Y_1 \dots Y_n$ 为样本

(1) 求 θ 的极大似然估计 (2) 求 λ 的矩估计 $\hat{\lambda}$ (3) 求 $\hat{\lambda}$ 的方差

解: (1) $L(\theta) = \prod_{i=1}^n e^{-\theta} \frac{\theta^{x_i}}{x_i!} = e^{-n\theta} \theta^{\sum_{i=1}^n x_i} \prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i!}$

$$\ln L(\theta) = -n\theta + \sum_{i=1}^n x_i \ln \theta - \sum_{i=1}^n \ln(x_i!)$$

$$\frac{\partial \ln L(\theta)}{\partial \theta} = 0 \Rightarrow -n + \frac{\sum_{i=1}^n x_i}{\theta} = 0 \Rightarrow \hat{\theta} = \bar{X}$$

$$(2) E(X) = \int_0^\lambda \frac{6y}{\lambda^3}(\lambda - y) dy = \frac{\lambda}{2} = \bar{Y} \quad \text{则: } \lambda = 2\bar{Y}$$

$$(3) D(\hat{\lambda}) = D(2\bar{Y}) = 4D(\bar{Y}) = 4D(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i) = \frac{4}{n^2} D(\sum_{i=1}^n Y_i) = \frac{4}{n} DY$$

$$EY^2 = \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{3}{10} \lambda^2 \cdot DY = \frac{1}{20} \lambda^2 \quad D(\hat{\lambda}) = \frac{\lambda^2}{5n}$$

§ 7.5 参数估计之选择



例: 设总体 X 概率密度 $f(x, \theta) = \begin{cases} \frac{3x^2}{\theta^3} & 0 \leq x \leq \theta \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

(1) 求 θ 的极大似然估计量 $\hat{\theta}$

(2) $\hat{\theta}$ 是无偏估计吗?

解: $L(\theta) = \prod_{i=1}^n f(x_i, \theta) = \frac{3^n \prod_{i=1}^n x_i^2}{\theta^{3n}}$

又: $\frac{d \ln L(\theta)}{d\theta} \neq 0$ 所以要使 $L(\theta)$ 比较大,

$\therefore \hat{\theta} = \max(X_i)$ 因为 $0 < x < \theta$.

θ 要大于 x , 所以

$\theta \geq \max(X_i)$
任意范围

$P(\hat{\theta} < x) = P(X_1 < x) \cdots P(X_n < x)$
 $= \left(\int_0^x \frac{3x^2}{\theta^3} dx \right)^n \quad 0 \leq x \leq \theta$

$f_{\hat{\theta}}(x) = \begin{cases} \frac{3nx^{3n-1}}{\theta^{3n}} & 0 \leq x \leq \theta \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

$E = \int_0^{\theta} \frac{3nx^{3n}}{\theta^{3n}} dx = \frac{3n}{3n+1} \theta$ 有偏

§ 7.6 置信区间

例: $X \sim N(\mu, 0.02^2)$ 25个 $\rightarrow \bar{x} = 1.05$ 则对 μ 置信水平为 0.95 置信区间为
($\Phi(1.96) = 0.975$ $\Phi(1.645) = 0.95$)

解: 枢轴变量 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ 置信区间: $(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{0.025}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} u_{0.025})$

$= (1.05 - \frac{0.02}{\sqrt{25}} \times 1.96, 1.05 + \frac{0.02}{\sqrt{25}} \times 1.96)$

$= (1.042, 1.058)$

