

1. (a) X_1, X_2, \dots, X_n 이 이산형 확률분포 $X = \begin{cases} 1, & \text{with probability } \theta \\ 2, & \text{with probability } 1-\theta \end{cases}$ (단, $0 \leq \theta \leq 1$)로부터의 랜덤샘플일 때, θ 의 적률추정량을 구하여라.

(b) X_1, X_2, \dots, X_n 이 확률밀도함수가 $f(x|\theta) = \theta e^{-\theta x}$, $x > 0$ 인 랜덤샘플일 때, θ 의 최대가능도추정량을 구하여라.

(a) $E(X) = 0 + 2(1-\theta) = 2-\theta \quad \therefore \bar{X} = 2-\theta \Rightarrow \hat{\theta} = 2-\bar{X}$
 (b) $f(x|\theta) = \theta e^{-\theta x} \Rightarrow \log f(x|\theta) = \log \theta - \theta x$
 $\Rightarrow \ell'(\theta) = \frac{n}{\theta} - \sum_{i=1}^n x_i = 0 \quad \therefore \hat{\theta} = \frac{n}{\sum x_i} = \frac{1}{\bar{X}}$

2. X_1, X_2, X_3 는 $N(\theta, 1)$ 로부터의 랜덤샘플일 때, 다음 물음에 답하여라.

(a) $T(X) = (X_1 + X_2, X_3)$ 는 θ 에 대한 충분통계량인지 확인하여라.

(b) $T(X) = (X_1 + X_2, X_3)$ 는 θ 에 대한 완비통계량인지 확인하여라.

(a) $f(x_1, x_2, x_3 | \theta) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}}\right)^3 \exp\left(-\frac{1}{2}(\frac{x_1-\theta}{1})^2 - \frac{1}{2}(\frac{x_2-\theta}{1})^2 - \frac{1}{2}(\frac{x_3-\theta}{1})^2\right)$
 $\therefore (x_1+x_2, x_3)$ 의 함수이므로 $T(X) = (X_1+X_2, X_3)$ 는 충분통계량

(b) $E[(X_1+X_2)-2X_3] = 0$ for all $\theta \Rightarrow T(X) = (X_1+X_2, X_3)$ 는 완비통계량이 아님

3. X_1, X_2, \dots, X_n 이 $\text{Uniform}(0, \frac{\theta}{2})$ 로부터의 랜덤샘플일 때, $Y_n = n(\frac{\theta}{2} - X_{(n)})$ 이 분포수렴

(convergence in distribution)하는 극한을 구하여라. 단 $X_{(n)} = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 이다.

$\cdot P(Y_n \leq y) = 1 - P(Y_n > y) = 1 - P(n(\frac{\theta}{2} - X_{(n)}) > y) = 1 - P(X_{(n)} < \frac{\theta}{2} - \frac{y}{n})$
 $= 1 - P(X_1 < \frac{\theta}{2} - \frac{y}{n})^n = 1 - (\frac{\frac{\theta}{2} - \frac{y}{n}}{\frac{\theta}{2}})^n = 1 - (1 - \frac{2y}{n\theta})^n, \quad 0 \leq y \leq \frac{n\theta}{2}$
 $\rightarrow 1 - e^{-\frac{2y}{\theta}}, \quad y \geq 0 \quad \therefore Y_n \rightarrow \text{Exp}(\frac{2}{\theta})$ (or $Y_n = \frac{n}{2}(\theta - 2X_{(n)}) = \frac{1}{2} \cdot n(\theta - 2X_{(n)}) \xrightarrow{\downarrow} \text{Exp}(\frac{1}{\theta})$)

4. X_1, X_2, \dots, X_n 이 $N(\theta, 1)$ 로부터의 랜덤샘플일 때, θ 의 추정량 $\hat{\theta} = \sum_{i=1}^n a_i X_i$ 에 대한 다음 물

음에 답하여라. (단, a_i 들은 상수)

(a) $\hat{\theta}$ 가 θ 의 비편향추정량(unbiased estimator)이 되기 위한 a_i 들에 대한 조건을 구하여라.

(b) $\hat{\theta}$ 가 위의 비편향추정량일 조건을 만족할 때, θ 의 일치추정량(consistent estimator)이 되기 위한 a_i 들에 대한 조건을 구하여라.

(a) $E(\hat{\theta}) = E(\sum_{i=1}^n a_i X_i) = \sum_{i=1}^n a_i \theta \quad \therefore \sum_{i=1}^n a_i = 1$ stay unbiased estimator

(b) $MSE(\hat{\theta}) = \text{Var}(\hat{\theta}) = \sum_{i=1}^n a_i^2 \quad \therefore \sum_{i=1}^n a_i^2 \rightarrow 0$ stay consistent estimator

5. X_1, X_2, \dots, X_n 이 확률밀도함수가 $f(x|\theta) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}$, $x > 0$ 인 $\text{Exp}(\frac{1}{\theta})$ 로부터의 랜덤샘플일 때, θ^2 의 best unbiased estimator를 구하여라.

$f(x|\theta) = \exp\{-\frac{x}{\theta} - \log \theta\}$: Exponential family

$T(X) = \sum_{i=1}^n X_i \sim \text{Gamma}(n, \frac{1}{\theta})$: 완비충분통계량

$E(T(X)) = n\theta, \quad \text{Var}(T(X)) = n\theta^2$

$\therefore E(T^2(X)) = n\theta^2 + (n\theta)^2 = \theta^2(n^2+n)$

$\Rightarrow E(\frac{1}{n(n+1)} T^2(X)) = \theta^2 \Rightarrow \frac{1}{n(n+1)} (\sum X_i)^2$: best unbiased estimator of θ^2 .

$\frac{n}{n+1} \bar{X}^2$