1. Let X be a random variable defined on  $[0, \theta]$  with the density function

$$f(x) = 1/\theta$$
,  $0 \le x \le \theta$ ,  $1 < \theta \le 2$ .

Suppose that we only observe Y = X if  $0 \le X \le 1$  and Y = 0 if X > 1,

- (a) Obtain the probability density function (PDF) of Y and verify that it is a PDF.
- (b) Obtain the cumulative distribution function (CDF) of Y and verify that it is a CDF. Also sketch the cdf.

## Solution:

(a) 흔히 연속형 변수 혹은 이산형 변수만 보았는데 여기서 Y가 혼합형 변수이다. 즉

$$Y = \begin{cases} X, & \text{if } 0 \le X \le 1\\ 0, & \text{if } X > 1 \end{cases} \tag{1}$$

인데 다시 말하면

$$f_Y(y) = \begin{cases} \Pr(0 \le X \le 1), & \text{if } 0 \le y \le 1\\ \Pr(X > 1), & \text{if } y = 0 \end{cases}$$
 (2)

이다.  $0 \le y \le 1$ 일 때는 연속형 변수이고, y = 0일 때는 이산형이다. 연속형일 때도 y = 0일 수 있어서 범위가 잘못된 것처럼 보일 수 있지만 어차피 연속형일 때  $\Pr(Y \in \{0\}) = 0$ 이 므로 null set이 되어 상관없다. 따라서 이것이 PDF임을 보이려면 전체 정의역에서 확률이 1이 되는지 보아야 한다. 우선 확률을 구하자.

$$\Pr\left(0 \le X \le 1\right) = \int_{0}^{1} \frac{1}{\theta} dx \tag{3}$$

$$= \frac{1}{\theta} \tag{4}$$

$$\Pr\left(X > 1\right) = 1 - \frac{1}{\theta} \tag{5}$$

$$=\frac{1}{\theta} \tag{4}$$

$$\Pr\left(X > 1\right) = 1 - \frac{1}{\theta} \tag{5}$$

$$f_Y(y) = \begin{cases} \frac{1}{\theta}, & \text{if } 0 \le y \le 1\\ 1 - \frac{1}{\theta}, & \text{if } y = 0 \end{cases}$$

$$(6)$$

따라서

$$\Pr(0 \le Y \le 1) + \Pr(Y = 0) = \int_0^1 \frac{1}{\theta} \, dy + 1 - \frac{1}{\theta}$$
 (7)

$$=1 \tag{8}$$

(b) CDF도 마찬가지이다.

$$F_Y(y) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{\theta}, & \text{if } y = 0\\ \frac{y}{\theta} + \left(1 - \frac{1}{\theta}\right), & \text{if } 0 < y \le 1 \end{cases}$$

$$(9)$$

개형은 각자.

2. 랜덤표본  $X_1, \ldots, X_n$ 의 누적분포(CDF)에 대한  $F(x) = \Pr(X_1 \le x)$ 의 추정량으로 경험적 확률분포 (empirical distribution function)인  $F_n(x) = (\# \text{ of } X_i \le x)/n$ 을 고려할 때,  $F_n(x)$ 의 일치성(consistency)을 보여라.

**Solution:** 일치성은 확률수렴(convergence in probability; convergence in measure)이므로 대수의 법칙에 의해 증명할 수 있다. 만약 이것이 *almost-sure convergence*였다면 이를 *Glivenko-Cantelli theorem*이라 부르고 증명이 매우 어려워진다. 아무튼 대수의 법칙에 의해 다음을 알고 있다.

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \delta_A (X_i) \xrightarrow{p} \Pr(X_1 \in A)$$
 (10)

우리가 일반적으로 알고 있는 대수의 법칙과 똑같다. 단지 dirac-delta function은 indicator function의 기능을 함으로써 기댓값을 취하면 확률이 될 뿐이다. 즉,

$$\delta_{A}(x) = \begin{cases} 1, & \text{if } x \in A \\ 0, & \text{if } x \notin A \end{cases}$$
 (11)

따라서 경험적 확률분포를 다시 쓰면  $A = \{X \mid X \le x \text{ for some } x\}$ 이라 할 때

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_A(X_i)$$
(12)

이 된다. 고로 똑같이

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \delta_A (X_i) \xrightarrow{p} \Pr(X_1 \in A) \quad (= \Pr(X_1 \le x))$$
(13)

따라서  $F_n(x) \xrightarrow{p} F(x)$ .

3. Let  $X_1, \ldots, X_n$  be a random sample from a distribution with probability density function  $f(x; \theta) = 1/\theta$  if  $0 \le x \le \theta$  and zero otherwise. Derive the likelihood ratio test of size  $\alpha$  of  $H_0: \theta = \theta_0$  vs  $H_1: \theta \ne \theta_0$ .

**Solution:** MLE는  $X_{(n)}$ 이므로 가능도비는

$$\Lambda = \begin{cases} \left(\frac{X_{(n)}}{\theta_0}\right)^n, & \text{if } X_{(n)} \le \theta_0 \\ 0, & \text{if } X_{(n)} > \theta_0 \end{cases}$$
(14)

이는 당연한 것이 모수의 참값이  $\theta_0$ 라면 관측치 중 가장 큰 값  $X_{(n)}$ 이  $\theta_0$ 보다 절대 커지면 안 된다. 만약 크다면 귀무가설을 기각할 수밖에 없다. 따라서 상식에도 부합한다. 엄밀하게 계산하고 싶으면 indicator function을 이용해서 구하면 된다. 따라서  $\Lambda \leq k$ 일 때 기각역이므로

$$RR = \left\{ X_{(n)} \,|\, X_{(n)} \le \theta_0 k^{1/n} \quad \text{or} \quad X_{(n)} > \theta_0 \right\}$$
 (15)

이 된다.

4. 다음과 같은 단순선형회귀모형

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X + \epsilon$$

을 고려하자. 여기서, Y는 반응변수를, X는 설명 변수를, 그리고  $\beta_0, \beta_1$ 는 회귀 계들을 의미하며  $\epsilon$ 은 평균이 0, 분산이  $\sigma^2$ 인 정규분포를 따른다고 가정하자.

- (a)  $\beta_1$ 의 최소제곱추정량(LSE)  $\hat{\beta}_1$ 은 Y와 X 사이의 표본상관계수(correlation coefficient) r과 동일 한 부호를 가진다는 것을 보여라.
- (b) 가설  $H_0: \beta_1 = 0$  vs  $H_1: \beta_1 \neq 0$ 을 검정하기 위한 t-test 검정통계량은

$$t = \frac{\sqrt{n-1}r}{\sqrt{1-r^2}}$$

로 표현될 수 있음을 보여라.

## Solution:

(a) 단순회귀일 때 다음과 같은 관계식이 성립한다.

$$r_{xy} = \widehat{\beta}_1 \frac{s_x}{s_y} \tag{16}$$

표준편차는 항상 0보다 크므로 부호에 영향을 주지 않는다. 따라서 부호가 같다.

(b) 모상관계수를  $\rho$ 라고 할 때  $\beta_1=0$ 을 검정하는 것은  $\rho=0$ 을 검정하는 것과 같다. 따라서  $\rho=0$ 라는 귀무가설 하에서

$$f(r) = \frac{1}{\Gamma(1/2)} \frac{\Gamma((n-1)/2)}{\Gamma((n-2)/2)} (1 - r^2)^{(n-4)/2}$$
(17)

이라는 사실이 알려져 있다. (Mathematical Methods of Statistics, Harald Cramer p.400참조) 이를 변수 변환하면

$$t = \frac{\sqrt{n-1}r}{\sqrt{1-r^2}} \sim t (n-2)$$
 (18)

이다.