1. 1. 확률변수 X의 적률생성함수 M(t)가 존재한다고 가정할 때, 다음을 보이시오.

$$\begin{cases} \Pr(X \ge a) \le e^{-ta} M(t), & t > 0 \\ \Pr(X \le a) \le e^{-ta} M(t) \end{cases}$$

2. X_1, \dots, X_n 이 $\Pr\left(X_i=1\right) = \Pr\left(X_i=-1\right) = \frac{1}{2}$ 를 만족하는 분포에서 나온 임의표본일 때, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$ 에 대하여 다음이 성립함을 1을 이용하여 보이시오.

$$\Pr(S_n \ge a) \le e^{-ta} e^{nt^2/2}, \quad t > 0$$

3. 어떤 도박꾼이 매 배팅에서 같은 확률로 1원을 따거나 잃는 게임을 하려고 한다고 하자. 매 배팅에서의 결과는 서로 독립이라 할 때, 처음 10번의 배팅에서 적어도 8번 이상 이기는 확률의 상한을 2를 이용하여 구하시오. 또, 이 확률의 정확한 값도 계산하시오.

Solution:

1. 이를 *Chernoff's bound*라고 한다. 마코프 부등식(Markov inequality)로부터 간단하게 도출할 수 있다.

$$\Pr(X \ge a) = \begin{cases} \Pr(tX \ge at) = \Pr(e^{tX} \ge e^{at}), & t > 0 \\ \Pr(tX \le at) = \Pr(e^{tX} \le e^{at}), & t < 0 \end{cases}$$
(1)

$$= \begin{cases} \Pr(X \ge a) \le e^{-ta} \operatorname{E}(e^{tX}), & t > 0 \\ \Pr(X \le a) \le e^{-ta} \operatorname{E}(e^{tX}), & t < 0 \end{cases}$$

$$(2)$$

(1)에서 (2)로 넘어가는 것은 마코프 부등식이다.

2. 이 문제는 표준정규분포를 가정하는 것보다 정확한 분포를 알고 그 분포의 적률생성함수를 이용하는 것이 더 tight한 bound를 준다는 것을 증명하는 것이다. 왜냐하면 표준정규확률 변수 n개를 더한 변수의 적률생성함수가 $e^{nt^2/2}$ 이기 때문이다.

$$X \mid 1 - 1 \tag{3}$$

$$e^{tX} \mid e^t \quad e^{-t} \tag{4}$$

$$\Pr\left(X=x\right) \left| \begin{array}{cc} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \end{array} \right. \tag{5}$$

이로서 다음과 같은 사실을 얻을 수 있다.

$$E\left(e^{tX}\right) = \frac{1}{2}\left(e^{t} + e^{-t}\right) \implies E\left(e^{tS_{n}}\right) = \left(\frac{e^{t} + e^{-t}}{2}\right)^{n}$$
(6)

따라서 $2^{-n} (e^t + e^{-t})^n \le e^{nt^2/2}$ 임을 보이면 된다.

$$e^t = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^k}{k!} \tag{7}$$

$$e^{-t} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(-t)^k}{k!}$$
 (8)

$$e^{t^2/2} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} \left(\frac{t^2}{2}\right)^k = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^{2k}}{k! \times 2^k}$$
 (9)

(7)과 (8)을 더하면 k가 홀수인 부분은 소거되고 짝수인 부분만 두 배가 된다. 따라서

$$\frac{1}{2} \left(e^t + e^{-t} \right) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{t^{2k}}{(2k)!} \tag{10}$$

분모를 비교하면 $k! \times 2^k < (2k)!$ 이므로 증명끝.

3. 8번 이기면 2번은 진 것이므로 $S_n=6$ 이고 9번 이기면 1번은 진 것이므로 $S_n=8$, 10번 모두 이기면 $S_n=10$ 이다. 2번을 이용하면

$$\Pr\left(S_n \ge 6\right) \le e^{5t^2 - 6t} \tag{11}$$

이므로 최대값은

$$5\left(t^2 - \frac{6}{5}t + \frac{9}{25}\right) - \frac{9}{5} = 5\left(t - \frac{3}{5}\right)^2 - \frac{9}{5} \tag{12}$$

t = 3/5에서 $e^{-9/5}$ 가 된다. 정확한 확률값은

$$\Pr(S_n = 6) + \Pr(S_n = 8) + \Pr(S_n = 10) = \left(\binom{10}{8} + \binom{10}{9} + \binom{10}{10} \right) \left(\frac{1}{2} \right)^{10}$$
 (13)

$$=\frac{7}{128}\tag{14}$$

- 2. Let X_1, X_2, \ldots, X_n be a random sample from a uniform distribution on $(\mu \sqrt{3}\sigma, \mu + \sqrt{3}\sigma)$. Here the unknown parameters are μ and σ , which are the population mean and standard deviation.
 - 1. Obtain the probability density function of X_i .
 - 2. Obtain the likelihood function of μ and σ .

- 3. Obtain the maximum-likelihood estimators (MLEs) of μ and σ .
- 4. Obtain the method-of-moments estimators of μ and σ .

Solution:

- 1. $f_{X_i}(x_i) = (2\sqrt{3}\sigma)^{-1}$ for $\mu \sqrt{3}\sigma < x_i < \mu + \sqrt{3}\sigma$
- 2. 가능도함수의 경우에는 가변수를 통해 support를 명시해 주어야 한다.

$$L(\mu, \sigma; x_1, \dots, x_n) = \left(2\sqrt{3}\sigma\right)^{-n} \prod_{i=1}^n I_{\left(\mu - \sqrt{3}\sigma, \mu + \sqrt{3}\sigma\right)}(x_i)$$
(15)

$$= \left(2\sqrt{3}\sigma\right)^{-n} I_{\left(-\infty, x_{(1)}\right)} \left(\mu - \sqrt{3}\sigma\right) I_{\left(x_{(n)}, \infty\right)} \left(\mu + \sqrt{3}\sigma\right) \tag{16}$$

가능도함수 자체는 σ 에만 의존하고 단조감소함수이므로 σ 가 최대한 작아야 한다. σ 의 범위가

$$\frac{1}{\sqrt{3}} \left(\mu - x_{(1)} \right) < \sigma \tag{17}$$

$$\frac{1}{\sqrt{3}}\left(x_{(n)} - \mu\right) < \sigma \tag{18}$$

이기 때문에 부등식의 영역을 통해 σ 의 최솟값은 $\mu=2^{-1}\left(x_{(1)}+x_{(n)}\right)$ 일 때이고 그 값은

$$\widehat{\sigma} = \frac{1}{2\sqrt{3}} \left(x_{(n)} - x_{(1)} \right) \tag{19}$$

이다. 요약하자면

$$\widehat{\mu} = \frac{1}{2} \left(X_{(1)} + X_{(n)} \right) \tag{20}$$

$$\widehat{\sigma} = \frac{1}{2\sqrt{3}} \left(X_{(n)} - X_{(1)} \right) \tag{21}$$

 $3. X \sim \text{Unif}(a,b)$ 이라 할 때

$$E(X) = \frac{a+b}{2} \tag{22}$$

$$\operatorname{Var}(X) = \frac{(b-a)^2}{12} \tag{23}$$

이므로

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i = 2\mu \tag{24}$$

$$\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}^{2} = \frac{\left(2\sqrt{3}\sigma\right)^{2}}{12} + 4\mu^{2} \tag{25}$$

정리하면

$$\widehat{\mu}^{\text{MME}} = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^{n} X_i \tag{26}$$

$$\widehat{\sigma}^{\text{MME}} = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \left(X_i - \overline{X}_n \right)^2}$$
(27)

이고 $\overline{X}_n = n^{-1} \sum_{i=1}^n X_i$ 이다.

3. Let X_1, X_2, \ldots, X_n be a random sample from a Poisson distribution with density

$$f\left(x\right) = \frac{e^{-\lambda}\lambda^{x}}{x!},$$

where $\lambda \geq 0$ and $x = 0, 1, 2, \dots$ Let $T = \sum_{i=1}^{n} X_i$.

- 1. Show that T is complete and sufficient for λ .
- 2. Show that T/n is the uniformly minimum variance estimator (UMVUE) of λ .
- 3. Show that $T(T-1)\cdots(T-k+1)/n^k$ is the UMVUE of λ^k for any positive k.

Solution:

- 1. 포아송 분포에서 표본의 합이 완전통계량(complete statistic)이 됨은 2가지 방법으로 증명할 수 있다.
 - 다음은 완전통계량의 정의를 이용한 방법이다. 통계량 $T(X_1, ..., X_n)$ 에 대해 $f(t; \theta)$ 가 T의 밀도함수 혹은 질량함수라 할 때 다음이 성립하면 그 분포족을 '완전(complete)' 하다 하고, 이와 동치인 명제는 T가 완전통계량이라는 것이다. 모든 모수값 θ 에 대해

$$E(r(T)) = 0 \implies Pr(r(T) = 0) = 1.$$

주의해야 하는 것은 '완전성(completeness)'는 하나의 분포족(a family of distributions)의 특성이라는 것이다. 문제의 경우 우리의 통계량은

$$T \sim \text{Poi}(n\lambda)$$

을 따르기 때문에 다음을 보여야 한다.

$$E(r(T)) = 0 \implies Pr(r(T) = 0) = 1$$
(28)

포아송 부포의 특징 상 지수함수는 음수일 수 없으므로

$$E(r(T)) = \sum_{t=0}^{\infty} r(t) \frac{e^{-n\lambda} (n\lambda)^t}{t!}$$
(29)

$$= \sum_{t=0}^{\infty} r(t) \frac{(n\lambda)^t}{t!}$$
 (30)

$$=0 (31)$$

모든 λ 에 대해 $n\lambda > 0$ 이므로 모든 r(t) = 0이다.

Measure-theoretic하게는 적분의 vanishing property에 의해

$$\int r(T) dP = 0 \implies r(T) = 0 \text{ } P\text{-a.e}$$
 (32)

이다.

 두 번째 증명은 지수족에서의 완전통계량 정리를 이용하는 것이다.
 즉, 임의표본 X₁,...,X_n가 지수족에 속하는 분포에서 얻은 것일 (모수도 일반적인 상황을 가정해서 k개로 한다.) 때 밀도함수는

$$f(x;\theta) = h(x) c(\theta) \exp \left(\sum_{j=1}^{k} \eta_{j}(\theta) t_{j}(x) \right)$$

이고 결합밀도함수는

$$f_{X_1,...,X_n}\left(x_1,\ldots,x_n;\theta\right) = \left(\prod_{i=1}^n h\left(x_i\right)\right) c\left(\theta\right)^n \exp\left(\sum_{j=1}^k \left(\eta_j\left(\theta\right)\sum_{i=1}^n t_j\left(x_i\right)\right)\right)$$

이며 이때

$$T(X) = \left(\sum_{i=1}^{n} t_1(X_i), \dots, \sum_{i=1}^{n} t_k(X_i)\right)$$

는 완전통계량이다. 포아송분포는 결합밀도함수가

$$f_{X_1,\dots,X_n}(x_1,\dots,x_n;\lambda) = \left(\prod_{i=1}^n \frac{1}{x_i!}\right) e^{-n\lambda} \exp\left(\ln \lambda \cdots \sum_{i=1}^n x_i\right)$$
(33)

이기 때문에 $\sum_{i=1}^n X_i$ 이 완전통계량이 된다.

4. 세 변수에 대한 n개의 관찰값 $(x_{i1}, x_{i2}, Y_i), (i = 1, ..., n)$ 에 대하여

$$\mathrm{E}(Y_i \mid x_{i1}, x_{i2}) = \beta_0 + \beta_1 x_{i1} + \beta_2 x_{i2}, \$$
그리고 $\mathrm{Var}(Y_i \mid x_{i1}, x_{i2}) = \sigma^2$

이라 하자.

1. 모수 β_0,β_1,β_2 의 최소제곱추정량 $\hat{eta}_0,\hat{eta}_1,\hat{eta}_2$ 을 유도하시오.

$$2. \ s^2 = rac{1}{n-3} \sum_{i=1}^n \left(Y_i - \widehat{eta}_0 - \widehat{eta}_1 x_{i1} - \widehat{eta}_2 x_{i2}
ight)^2$$
이 σ^2 에 대한 불편추정량이 됨을 보이시오.

Solution:

 $5. X_n$ 이 자유도가 n인 카이제곱분포를 따른다고 한다. 이 때

$$Z_n = \frac{X_n - n}{\sqrt{2n}}$$

이라고 하자. n이 무한대로 접근함에 따라 Z_n 의 분포가 어느 분포에 수렴하는지를 자세히 보아라. (힌 트: 자유도가 n인 카이제곱확률변수는 자유도가 1인 서로 독립인 카이제곱확률변수의 합으로 표현될 수 있다.)