

## 第 2 章の問題，解答例

2.1  $\{\log(p(X_i))\}$  は  $\{\log(p(1)), \dots, \log(p(r))\}$  に値をもつ i.i.d. で，

$$E[\log(p(X_i))] = \sum_{k=1}^r \log(p(k))P(X_i = k) = \sum_{k=1}^r p(k) \log(p(k)).$$

従って，大数の強法則より結論を得る．

2.2  $E[Y_n] = m^2$  は容易に分かる． $(\sum_{i<j}^n a_i a_j)^2$  の展開を考えると，

$$E[(Y_n)^2] = \frac{4}{n^2(n-1)^2} E \left[ \sum_{i<j}^n (X_i)^2 (X_j)^2 + 2 \sum_{i<j<k}^n ((X_i)^2 X_j X_k + X_i (X_j)^2 X_k + X_i X_j (X_k)^2) + 6 \sum_{i<j<k<\ell}^n X_i X_j X_k X_\ell \right]$$

が得られる． $\sum_{i<j}$  は  $\binom{n}{2}$  個， $\sum_{i<j<k}$  は  $\binom{n}{3}$  個， $\sum_{i<j<k<\ell}$  は  $\binom{n}{4}$  個の和である．従って，

$$E[(Y_n)^2] = \frac{4}{n^2(n-1)^2} \left\{ \binom{n}{2} (E[(X_1)^2])^2 + 2 \cdot 3 \binom{n}{3} E[(X_1)^2] m^2 + 6 \binom{n}{4} m^4 \right\}.$$

これから， $Y_n$  の分散を計算すると，

$$\begin{aligned} V[Y_n] &= E[(Y_n)^2] - (m^2)^2 \\ &= \frac{2}{n(n-1)} (E[(X_1)^2])^2 + \frac{4(n-2)}{n(n-1)} E[(X_1)^2] m^2 + \frac{(n-2)(n-3)}{n(n-1)} m^4 - m^4 \\ &\rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty, \end{aligned}$$

となり， $Y_n$  が  $m^2$  に  $L^1$  収束するから結論を得る．

2.3 (i)  $E[T]$  については  $\int_0^1 f(1-x)dx = \int_0^1 f(x)dx$  を用いると，

$$\begin{aligned} E[Z] &= \iint_{\{(x,y) \in [0,1]^2; y \leq f(x)\}} dx dy = \int_0^1 dx \int_0^{f(x)} dy = \int_0^1 f(x) dx, \\ E[S] &= E[f(X)] = \int_0^1 f(x) dx, \\ E[T] &= \int_0^1 \frac{f(x) + f(1-x)}{2} dx = \int_0^1 f(x) dx. \end{aligned}$$

(ii)  $m = \int_0^1 f(x)dx$  とおく．

$$V[Z] = E[Z^2] - m^2 = E[Z] - m^2 = m - m^2, \quad V[S] = E[f(X)^2] - m^2 = \int_0^1 f(x)^2 dx - m^2,$$

は容易に分かる．ここで， $0 \leq f \leq 1$  だから，

$$V[S] \leq \int_0^1 f(x) dx - m^2 = V[Z]$$

を得る．

次に，

$$V[T] = E \left[ \left( \frac{f(x) - f(1-x)}{2} \right)^2 \right] - m^2 = \int_0^1 \left( \frac{f(x) + f(1-x)}{2} \right)^2 dx - m^2$$

である． $\int_0^1 f(x)^2 dx = \int_0^1 f(1-x)^2 dx$  を用いると，

$$\begin{aligned} V[S] - V[T] &= \int_0^1 f(x)^2 dx - \int_0^1 \left( \frac{f(x) + f(1-x)}{2} \right)^2 dx \\ &= \int_0^1 \left[ \frac{3}{4} f(x)^2 - \frac{1}{2} f(x) f(1-x) - \frac{1}{4} f(1-x)^2 \right] dx \\ &= \int_0^1 \left[ \frac{1}{4} f(x)^2 - \frac{1}{2} f(x) f(1-x) + \frac{1}{4} f(1-x)^2 \right] dx \\ &= \frac{1}{4} \int_0^1 (f(x) - f(1-x))^2 dx \geq 0. \end{aligned}$$

2.4 (i)  $0 < \delta < 1$  に対して,

$$P(X_n > \frac{1+\delta}{\lambda} \log n) = \exp(-\lambda \cdot \frac{1+\delta}{\lambda} \log n) = n^{-1-\delta}.$$

従って,

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(X_n > \frac{1+\delta}{\lambda} \log n) < \infty$$

が成り立つから, Borel-Cantelli の補題より

$$P(n \geq n_1 \text{ ならば } X_n \leq \frac{1+\delta}{\lambda} \log n \text{ となる } n_1 \text{ が存在}) = 1. \quad (1)$$

よって

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} \leq \frac{1+\delta}{\lambda}) = 1$$

であり,  $\delta$  は任意だから

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} \leq \lambda^{-1}) = 1. \quad (2)$$

一方,

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(X_n \geq \frac{1}{\lambda} \log n) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} = \infty.$$

$\{X_n\}$  の独立性と Borel-Cantelli の補題より

$$P(X_{n_k} \geq \frac{1}{\lambda} \log(n_k) \text{ となる部分列 } \{n_k\}, n_k \rightarrow \infty, \text{ が存在}) = 1. \quad (3)$$

これは

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{X_n}{\log n} \geq \lambda^{-1}) = 1$$

を意味するから, (2) と合わせて結論を得る.

(ii) まず, (3) より最大値  $M_n = \max_{1 \leq m \leq n} X_m$  は無限回更新される確率が 1 である. (1) と合わせると, 任意の  $\delta > 0$  に対して

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{M_n}{\log n} \leq \frac{1+\delta}{\lambda}) = 1$$

であることが分かり,  $\delta > 0$  は任意であることから

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{M_n}{\log n} \leq \lambda^{-1}) = 1 \quad (4)$$

を得る.

次に,

$$P(M_n < \frac{1-\delta}{\lambda} \log n) = \prod_{i=1}^n P(X_i < \frac{1-\delta}{\lambda} \log n) = \left(1 - \frac{1}{n^{1-\delta}}\right)^n$$

であり, さらに

$$\left(1 - \frac{1}{n^{1-\delta}}\right)^n = \left[\left(1 - \frac{1}{n^{1-\delta}}\right)^{n^{1-\delta}}\right]^{n^\delta} \sim \exp(-n^\delta)$$

に注意すると,  $0 < \delta < 1$  に対して

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(M_n < \frac{1-\delta}{\lambda} \log n) < \infty$$

であることが分かる. 従って, Borel-Cantelli の補題より

$$P(n > n_1 \text{ ならば } M_n \geq \frac{1-\delta}{\lambda} \log n \text{ となる } n_2 \text{ が存在}) = 1,$$

よって

$$P(\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{M_n}{\log n} \geq \frac{1-\delta}{\lambda}) = 1$$

が成り立つ． $\delta > 0$  は任意に小さくとれるから

$$P(\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{M_n}{\log n} \geq \lambda^{-1}) = 1$$

であり，(4) と合わせれば結論を得る．

2.5 (i)  $\bar{X}_n$  は正規分布  $N(m, \sigma^2/n)$  に従うから，

$$\begin{aligned} E[U_n] &= \frac{1}{n-1} E \left[ \sum_{i=1}^n (X_i - m)^2 - 2(\bar{X}_n - m) \sum_{i=1}^n (X_i - m) + n(\bar{X}_n - m)^2 \right] \\ &= \frac{1}{n-1} (nV[X_1] - nV[\bar{X}_n]) = \frac{1}{n-1} (n\sigma^2 - n \cdot \frac{1}{n}\sigma^2) = \sigma^2. \end{aligned}$$

(ii)  $V[U_n] \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$ , を示せばよい．このため  $E[(U_n)^2]$  を計算する．

$$\begin{aligned} (n-1)^2 E[(U_n)^2] &= E \left[ \left\{ \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \right\}^2 \right] \\ &= E \left[ \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^4 + 2 \sum_{i < j}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 (X_j - \bar{X}_n)^2 \right] \\ &= nE[(X_1 - \bar{X}_n)^4] + 2 \sum_{i < j}^n E[(X_i - \bar{X}_n)^2 (X_j - \bar{X}_n)^2]. \end{aligned}$$

ここで， $X_1 - \bar{X}_n, \dots, X_n - \bar{X}_n$  がそれぞれ正規分布  $N(0, (n-1)\sigma^2/n)$  に従う i.i.d. であることに注意すると (1章の問題 1.14 参照)

$$(n-1)^2 E[(U_n)^2] = n \cdot 3 \left( \frac{(n-1)\sigma^2}{n} \right)^2 + 2 \cdot \frac{n(n-1)}{2} \left( \frac{(n-1)\sigma^2}{n} \right)^2 = n(n+2) \cdot \frac{(n-1)^2 \sigma^4}{n^2}.$$

従って， $E[(U_n)^2] = (n+2)\sigma^4/n$  となり，

$$V[U_n] = E[(U_n)^2] - (\sigma^2)^2 = \frac{2}{n}\sigma^4 \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

2.6  $X_i$  の積率母関数は  $M(\lambda) = (e^\lambda + e^{-\lambda})/2$ . 従って， $a > 0$  に対して

$$I(a) = \sup_{\lambda \in \mathbf{R}} \{a\lambda - \log(e^\lambda + e^{-\lambda}) + \log 2\}.$$

$f(\lambda) = a\lambda - \log(e^\lambda + e^{-\lambda})$  とおくと，

$$f'(\lambda) = a - \frac{e^\lambda - e^{-\lambda}}{e^\lambda + e^{-\lambda}} = a - \tanh(\lambda).$$

従って， $f$  は  $\lambda = \text{Argtanh}(a) = \log \sqrt{(1+a)/(1-a)}$  で最大値をとり，

$$I(a) = f(\text{Argtanh}(a)) + \log 2 = \frac{1}{2} \{ (1+a) \log(1+a) + (1-a) \log(1-a) \}.$$

2.7 (i)  $f(x) = x^{-1}e^{-x^2/2} - \int_x^\infty e^{-u^2/2} du$  とおくと， $f'(x) < 0, x > 0$ ，および  $\lim_{x \rightarrow \infty} f(x) = 0$  が分かり，第2の不等式を得る．第1の不等式も同様である．第2の主張は容易．

(ii)  $\delta > 0$  に対して，(i) の第2の不等式より

$$\begin{aligned} P(|X_n| \geq (1+\delta)\sqrt{2\log n}) &= 2 \int_{(1+\delta)\sqrt{2\log n}}^\infty \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-u^2/2} du \\ &\leq \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{(1+\delta)\sqrt{2\log n}} e^{-(1+\delta)^2 2\log n/2} = \frac{1}{(1+\delta)\sqrt{\pi}} \frac{1}{n^{(1+\delta)^2} \sqrt{\log 2}}, \quad n \geq 2. \end{aligned}$$

従って,  $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| \geq (1+\delta)\sqrt{2\log n}) < \infty$  であり, Borel-Cantelli の補題から

$$P(n \geq n_1 \text{ なら } \frac{|X_n|}{\sqrt{\log n}} < (1+\delta)\sqrt{2} \text{ となる } n_1 \text{ が存在}) = 1$$

を得る. よって,

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{\sqrt{\log 2}} \leq \sqrt{2}) = 1. \quad (*)$$

(i) の第 1 の不等式を用いると,  $0 < \delta < 1$  のとき

$$P(|X_n| \geq (1-\delta)\sqrt{2\log n}) \geq \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \frac{(1-\delta)\sqrt{2\log n}}{1 + (1-\delta)^2 2\log n} e^{-(1-\delta)^2 \log n} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \frac{(1-\delta)\sqrt{2\log n}}{1 + 2(1-\delta)^2 \log n} \frac{1}{n^{(1-\delta)^2}}.$$

従って,  $\sum_{n=1}^{\infty} P(|X_n| \geq (1-\delta)\sqrt{2\log n}) = \infty$  であり, Borel-Cantelli の補題から

$$P\left(\frac{|X_{n_k}|}{\sqrt{\log n_k}} \geq (1-\delta)\sqrt{2} \text{ である部分列 } \{n_k\}, n_k \rightarrow \infty, \text{ が存在}\right) = 1.$$

よって,

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{\sqrt{\log n}} \geq (1-\delta)\sqrt{2}) = 1$$

であり,  $\delta$  は任意だから

$$P(\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{|X_n|}{\sqrt{\log 2}} \geq \sqrt{2}) = 1.$$

(\*) と合わせて結論を得る.

(iii)  $\bar{X}_n$  は正規分布  $N(m, \sigma^2/n)$  に従うから,

$$P(\bar{X}_n - m \geq \varepsilon) = \int_{m+\varepsilon}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2/n}} \exp\left[-\frac{n(x-m)^2}{2\sigma^2}\right] dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\sqrt{n}\varepsilon/\sigma}^{\infty} e^{-y^2/2} dy.$$

従って, (i) より

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{\sqrt{n}\varepsilon/\sigma}{1 + n\varepsilon^2/\sigma^2} e^{-n\varepsilon^2/2\sigma^2} \leq P(\bar{X}_n - m \geq \varepsilon) \leq \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{\sigma}{\sqrt{n}\varepsilon} e^{-n\varepsilon^2/2\sigma^2}.$$

従って,  $n^{-1} \log n \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$ , に注意すれば結論を得る.

(iv)  $X_i$  の積率母関数は,  $M(\lambda) = \exp(\lambda m + \lambda^2 \sigma^2/2)$ . よって,

$$I(c) = \sup_{\lambda \in \mathbf{R}} \{c\lambda - \lambda m - \frac{1}{2}\sigma^2\lambda^2\} = \frac{(c-m)^2}{2\sigma^2}.$$

あとは定理 2.11 を  $c = m + \varepsilon$  として使えばよい.