

問題解答

第 1 章

問 1.1 から

問 1.4 略.

問 1.5 127, 125.3, 122.2, 119, 114.8, 111.7, 110 箱ひげ図は略

問 1.6

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 \\ &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i^2 - 2x_i\bar{x} + \bar{x}^2) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\bar{x} \sum_{i=1}^n x_i + \bar{x}^2 \sum_{i=1}^n 1 \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\bar{x}n\bar{x} + n\bar{x}^2 \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2 \right) \end{aligned}$$

問 1.7

$$\begin{aligned} s_{xy} &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y}) \\ &= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i y_i - x_i \bar{y} - \bar{x} y_i + \bar{x} \bar{y}) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{y} \sum_{i=1}^n x_i - \bar{x} \sum_{i=1}^n y_i + \bar{x} \bar{y} \sum_{i=1}^n 1 \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{y}\bar{x} - n\bar{x}\bar{y} + n\bar{x}\bar{y} \right) \\ &= \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y} \right) \end{aligned}$$

問 1.8

$$\begin{aligned}2 \left(\sum_{i=1}^n a_i^2 \right) \left(\sum_{j=1}^n b_j^2 \right) &= 2 \left(\sum_{i=1}^n a_i^2 b_i^2 \right) + 2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i^2 b_j^2 \right), \\2 \left(\sum_{i=1}^n a_i b_i \right)^2 &= 2 \left(\sum_{i=1}^n a_i^2 b_i^2 \right) + 2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i b_i a_j b_j \right)\end{aligned}$$

より, 最初の等号が成り立つ.

$$\begin{aligned}&2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i^2 b_j^2 \right) - 2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i b_i a_j b_j \right) \\&= \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i^2 b_j^2 \right) - 2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i b_i a_j b_j \right) + \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i^2 b_j^2 \right) \\&= \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i^2 b_j^2 \right) - 2 \left(\sum_{i \neq j} \sum a_i b_i a_j b_j \right) + \left(\sum_{i \neq j} \sum a_j^2 b_i^2 \right) \\&= \sum_{i \neq j} \sum (a_i^2 b_j^2 - 2a_i b_i a_j b_j + a_j^2 b_i^2) \\&= \sum_{i \neq j} \sum (a_i b_j - a_j b_i)^2\end{aligned}$$

より, 2 番目の等号が成り立つ.

第2章

問 2.1 (1) $\{2, 3, 4, 5, 6\}, \{4\}, \{1, 3, 5\}, \{2, 6\}$

(2) 略.

問 2.2 (1) $\Omega, (0, 1], (1, \infty), (-\infty, 0]$

(2) 略.

問 2.3 (A6) の $A \cap B = A$ を示す.

$A \cap B \subset A$ は自明であるので, $A \subset A \cap B$ を示す.

$\omega \in A$ とすると, $\omega \in A \subset B$ より, $\omega \in B$ である. ここで, $\omega \in A \cap B$ である.

問 2.4 略.

問 2.5 略.

問 2.6 略.

問 2.7 (1) $P((0.1, 0.5] \cup (0.3, 0.7]) = P((0.1, 0.7]) = 0.7 - 0.1 = 0.6$

(2) $P((0.3, 0.5]) = 0.5 - 0.3 = 0.2$

(3) 定理 2.3 の (D2) を, $k = 2$ として適用して,

$$P((0.1, 0.5] \cup (0.6, 0.7]) = P((0.1, 0.5]) + P((0.6, 0.7]) = 0.4 + 0.1 = 0.5$$

問 2.8 $A_1 \subset A_2 \subset \cdots \subset A_n \subset \cdots$ である.

(1) 定理 2.3 の (D5) を適用して

$$P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \{1 - 1/(2n)\} = 1$$

(2) $P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right) = P(A_1) = 1/2$

(3) (1), 定理 2.3 の (D1), 命題 2.1 の (3) より,

$$P\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n^c\right) = 1 - P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = 1 - 1 = 0$$

問 2.9 定理 2.3 の (D4) を使って答えを得ることが出来る. (1) 0.9 (2) 0.2

問 2.10 命題 2.5 の (2) から (4) と全く同じ. 証明略.

問 2.11 (C3)' のみを示す. $B_n \equiv A_n \cap C$ とおく. このとき, $B_\ell \cap B_m = \emptyset$ ($\ell \neq m$) である. 命題 2.1(1) と定義 2.2 の (C3) より,

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \mid C\right) &= P\left(\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) \cap C\right) / P(C) \\ &= P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} (A_n \cap C)\right) / P(C) \\ &= P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} B_n\right) / P(C) \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} P(B_n) / P(C) \\ &= \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n \mid C) \end{aligned}$$

問 2.12 例はいくらでもある. 例 2.6 を参照し考察せよ.

問 2.13 (1)

$$\begin{aligned} X(A) &= \{X(\omega) \mid 1 < \omega < 2\} \\ &= \{\omega^3 \mid 1 < \omega < 2\} \\ &= \{\omega^3 \mid 1 < \omega^3 < 8\} \\ &= (1, 8) \end{aligned}$$

同様に, $X(B) = (-1, 27)$, $X(\Omega) = R$ である.

(2)

$$\begin{aligned}X^{-1}(E) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (-1, 125]\} \\&= \{\omega \mid -1 < X(\omega) \leq 125\} \\&= \{\omega \mid (-1)^3 < \omega^3 \leq 5^3\} \\&= \{\omega \mid -1 < \omega \leq 5\} \\&= (-1, 5]\end{aligned}$$

$$X^{-1}(F) = (-\infty, -2], X^{-1}(R) = R$$

問 2.14 $X(A) = (1, 2)$,

$$\begin{aligned}X(B) &= \{X(\omega) \mid -6 < \omega < 5\} \\&= \{|\omega| \mid -6 < \omega < 5\} \\&= \{|\omega| \mid 0 \leq |\omega| < 6\} \\&= [0, 6)\end{aligned}$$

$$X(\Omega) = [0, \infty)$$

(2)

$$\begin{aligned}X^{-1}(E) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (-\infty, -1]\} \\&= \{\omega \mid X(\omega) \leq -1\} \\&= \{\omega \mid |\omega| \leq -1\} \\&= \emptyset\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}X^{-1}(F) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (-\infty, 2]\} \\&= \{\omega \mid X(\omega) \leq 2\} \\&= \{\omega \mid |\omega| \leq 2\} \\&= \{\omega \mid -2 \leq \omega \leq 2\} \\&= [-2, 2]\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}X^{-1}(G) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (1, 2)\} \\&= \{\omega \mid 1 < |\omega| < 2\} \\&= \{\omega \mid -2 < \omega < -1 \text{ または } 1 < \omega < 2\} \\&= (-2, -1) \cup (1, 2)\end{aligned}$$

$$X^{-1}(R) = R$$

問 2.15 (1) $X(A) = A$, $X(B) = B$, $X(\Omega) = \Omega$

(2)

$$\begin{aligned} X^{-1}(E) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (-5, 2)\} \\ &= \{\omega \mid -5 < X(\omega) < 2\} \\ &= \{\omega \mid -5 < |\omega| < 2\} \\ &= \{\omega \mid 0 \leq |\omega| < 2\} \\ &= \{\omega \mid 0 \leq \omega < 2\} \\ &= [0, 2) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} X^{-1}(F) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (-\infty, 2]\} \\ &= \{\omega \mid X(\omega) \leq 2\} \\ &= \{\omega \mid 0 \leq |\omega| \leq 2\} \\ &= \{\omega \mid 0 \leq \omega \leq 2\} \\ &= [0, 2] \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} X^{-1}(G) &= \{\omega \mid X(\omega) \in (1, 2)\} \\ &= \{\omega \mid 1 < |\omega| < 2\} \\ &= \{\omega \mid 1 < \omega < 2\} \\ &= (1, 2) \end{aligned}$$

$$X^{-1}(R) = \Omega$$

問 2.16 (1)

$$\begin{aligned} X(A) &= \{X(\omega) \mid \omega \in \{1, 3, 5\}\} \\ &= \{X(\omega) \mid \omega = 1, 3, 5\} \\ &= \{X(1), X(3), X(5)\} \\ &= \{1, 1, 1\} \\ &= \{1\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
X(B) &= \{X(\omega) \mid \omega \in \{2, 6\}\} \\
&= \{X(\omega) \mid \omega = 2, 6\} \\
&= \{X(2), X(6)\} \\
&= \{0, 0\} \\
&= \{0\}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
X(C) &= \{X(\omega) \mid \omega \in \{2, 3, 5\}\} \\
&= \{X(2), X(3), X(5)\} \\
&= \{0, 1, 1\} \\
&= \{0, 1\}
\end{aligned}$$

$$X(\Omega) = \{0, 1\}$$

(2)

$$\begin{aligned}
X^{-1}(E) &= \{\omega \mid X(\omega) = 0\} \\
&= \{2, 4, 6\}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
X^{-1}(F) &= \{\omega \mid X(\omega) \leq 0.3\} \\
&= \{\omega \mid X(\omega) = 0\} \\
&= \{2, 4, 6\}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
X^{-1}(G) &= \{\omega \mid X(\omega) \leq 2\} \\
&= \{\omega \mid X(\omega) = 0, 1\} \\
&= \Omega
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
X^{-1}(H) &= \{\omega \mid 0 < X(\omega) \leq 2\} \\
&= \{\omega \mid X(\omega) = 1\} \\
&= \{1, 3, 5\}
\end{aligned}$$

$$X^{-1}(R) = \Omega$$

問 2.17 $A_1 \subset A_2 \subset \cdots \subset A_n \subset \cdots$ である.

$$(1) \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \Omega$$

$$(2) \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n = A_1 = (0, 1]$$

(3) 命題 2.1(3) より,

$$\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n^c = \left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \right)^c = \Omega^c = \emptyset$$

(4) 命題 2.1(4) より,

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n^c = \left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n \right)^c = A_1^c = (1, \infty)$$

問 2.18 系 2.13 と同じ証明.

問 2.19 $[x]$ は x を超えない最大の整数とする.

$$F_X(x) = \begin{cases} 0 & (x < 1) \\ \frac{[x]}{6} & (1 \leq x < 6) \\ 1 & (6 \leq x) \end{cases}$$

問 2.20 $f_X(x) = 1/(b-a)$ ($a \leq x < b$ のとき)

問 2.21 $P(0 \leq X \leq 2) = \frac{1}{2} \int_0^2 e^{-x} dx = \frac{1}{2}(1 - e^{-2})$.

$$E(X) = 0, V(X) = \int_0^{\infty} x^2 e^{-x} dx = 2$$

問 2.22 (1) $f_X(x) = \frac{dF_X(x)}{dx} = \frac{e^{-x}}{(1+e^{-x})^2}$

(2)

$$f_X(-x) = \frac{e^x}{(1+e^x)^2} = \frac{e^x e^{-2x}}{(1+e^x)^2 e^{-2x}} = f_X(x)$$

より, $xf_X(x)$ は奇関数であるので $E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} xf_X(x) dx = 0$

$$(3) P(-1 \leq X \leq 1) = 2 \int_0^1 f_X(x) dx = 2F_X(1) - 1 = \frac{2}{1+e^{-1}} - 1$$

$$(4) F_Y(x) = P(Y \leq x) = P(X \leq x-1) = \frac{1}{1+e^{-x+1}}$$

$$f_Y(x) = \frac{e^{-x+1}}{(1+e^{-x+1})^2}$$

$t = x - 1$ と変数変換して,

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{\infty} xf_Y(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} (t+1)f_X(t) dt = 1$$

$$(5) F_Z(x) = P(Z \leq x) = P(X \leq x+1) = \frac{1}{1+e^{-x-1}}$$

$$f_Z(x) = \frac{e^{-x-1}}{(1+e^{-x-1})^2}$$

$t = x + 1$ と変数変換して,

$$E(Z) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_Z(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} (t-1) f_X(t) dt = -1$$

問 2.23 (1)

$$P(2 \leq X \leq n) = \sum_{i=2}^n P(X=i) = \frac{n-1}{n}$$

$$P(2 < X \leq n) = \sum_{i=3}^n P(X=i) = \frac{n-2}{n}$$

$$(2) E(X) = \sum_{i=1}^n i f_X(i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{n+1}{2}$$

$$\begin{aligned} V(X) &= E \left\{ \left(X - \frac{n+1}{2} \right)^2 \right\} \\ &= E(X^2) - \frac{(n+1)^2}{4} \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i^2 - \frac{(n+1)^2}{4} \\ &= \frac{(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{(n+1)^2}{4} \\ &= \frac{(n+1)(n-1)}{12} \end{aligned}$$

$$\text{問 2.24 } E(X) = \sum_{i=1}^5 i f_X(i) = \sum_{i=1}^5 i P(X=i) = 3$$

$$V(X) = \sum_{i=1}^5 (i-3)^2 f_X(i) = \frac{4}{3}$$

$$\text{問 2.25 (1) } P(X \geq 0) = \int_0^{\infty} e^{-x} dx = 1 \quad (2) F_X(x) = 1 - e^{-x}, F_X(t_\alpha) = \alpha \text{ より,}$$

$$1 - e^{-t_\alpha} = \alpha \iff t_\alpha = -\log(1 - \alpha)$$

$$(3) E(X) = \int_0^{\infty} x e^{-x} dx = 1.$$

$$E(X^2) = \int_0^{\infty} x^2 e^{-x} dx = 2 \text{ と定理 2.19(1) より } V(X) = 1$$

$$(4) \text{ 命題 2.16(2) より, } E(Y) = aE(X) + b = a + b. (3) \text{ と定理 2.19(2) より, } V(Y) = a^2.$$

問 2.26 (1) $E(X) = 0$ $V(X) = 2$

(2) $E(Y) = 0$ $V(Y) = 2$

(3) $\text{Corr}(X, Y) = 0$

問 2.27 (1) $E(X) = \mu_1$ $V(X) = \sigma_1^2$

(2) $E(Y) = \mu_2$ $V(Y) = \sigma_2^2$

(3) $\text{Corr}(X, Y) = \rho$

問 2.28 (1) $f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{\pi}}e^{-y^2}$

(2)

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{XY}(x, y)}{f_Y(y)} = \frac{1}{\sqrt{\pi}}e^{-(x-y)^2}$$

(3) 0

(4) 1/2

(5) y

問 2.29 (1) $F_{X_i}(x) = F\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$.

(2.15) より

$$F_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = F_{X_1}(x_1) \cdots F_{X_n}(x_n) = \prod_{i=1}^n F\left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)$$

(2) $f_{X_i}(x) = \frac{d}{dx}F_{X_i}(x) = \frac{d}{dx}F\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{\sigma}f\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$.

定義 2.20 より,

$$f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}) = f_{X_1}(x_1) \cdots f_{X_n}(x_n) = \frac{1}{\sigma^n} \prod_{i=1}^n f\left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right).$$

問 2.30 (1) $xf(x)$ は奇関数であるので $E(X_1) = \int_{-\infty}^{\infty} xf(x) = 0$

$$E(X_1 + X_2 + X_3) = E(X_1) + E(X_2) + E(X_3) = 3E(X_1) = 0$$

(2) $E(X_1X_2X_3 + X_1^2X_2^2X_3^2 + X_1^3X_2^3X_3^3)$

$$= E(X_1X_2X_3) + E(X_1^2X_2^2X_3^2) + E(X_1^3X_2^3X_3^3)$$

補題 2.25(3) より,

$$(\text{与式}) = E(X_1)E(X_2)E(X_3) + E(X_1^2)E(X_2^2)E(X_3^2) + E(X_1^3)E(X_2^3)E(X_3^3)$$

$x^3f(x)$ も奇関数であるので,

$$(\text{与式}) = 0 + 1 + 0 = 1$$

(3) 補題 2.25 の (1) と (3) より,

$$\begin{aligned}
& E\{(X_1 - X_2)^2 + (X_1 + X_2)(X_1 - X_2)(1 + X_3)\} \\
&= E(X_1^2) - 2E(X_1X_2) + E(X_2^2) + E(X_1^2 - X_2^2)E(1 + X_3) \\
&= 1 + 0 + 1 + 0 = 2
\end{aligned}$$

問 2.31 $n = 2$ として補題 2.25(3) を適用する。 $i \neq i'$ に対して

$$\begin{aligned}
\text{Cov}(X_i, X_{i'}) &= E[\{X_i - E(X_i)\}\{X_{i'} - E(X_{i'})\}] \\
&= E\{X_i - E(X_i)\}E\{X_{i'} - E(X_{i'})\} \\
&= \{E(X_i) - E(X_i)\}\{E(X_{i'}) - E(X_{i'})\} \\
&= 0
\end{aligned}$$

問 2.32 (1) $V(\mathbf{Y}) = \begin{pmatrix} V(Y_1) & \text{Cov}(Y_1, Y_2) \\ \text{Cov}(Y_2, Y_1) & V(Y_2) \end{pmatrix}$.

$xf(x)$ は奇関数であるので

$$E(Y_1) = 3E(X_1) = 0. \text{ 同様に, } E(Y_2) = 0 \text{ である.}$$

$$V(Y_1) = E(Y_1^2) = E(X_1^2 + X_2^2 + X_3^2) = 3E(X_1^2) = 3$$

$$V(Y_2) = E(Y_2^2) = E(X_1^2 + 4X_2^2 + 9X_3^2) = 14E(X_1^2) = 14$$

$$\text{Cov}(Y_2, Y_1) = \text{Cov}(Y_1, Y_2) = E(Y_1Y_2) = E(X_1^2 + 2X_2^2 + 3X_3^2) = 6$$

であるので答えは,

$$\begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 14 \end{pmatrix} \text{ である.}$$

(2) $V(\mathbf{Z}) = \begin{pmatrix} V(Z_1) & \text{Cov}(Z_1, Z_2) \\ \text{Cov}(Z_2, Z_1) & V(Z_2) \end{pmatrix}$.

$x^3f(x)$ も奇関数であるので

$$E(Z_1) = E(X_1) + 2E(X_2) + E(X_3^3) = 0. \text{ 一方,}$$

$$E(Z_2) = E(X_2^3) + E(X_3^2) = E(X_3^2) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx = 1$$

である.

$$\begin{aligned}
V(Z_1) &= E(Z_1^2) = E(X_1^2 + 4X_2^2 + X_3^6 + 4X_1X_2 + 4X_2X_3^3 + 2X_1X_3^3) \\
&= E(X_1^2 + 4X_2^2 + X_3^6) = E(X_1^2) + 4E(X_2^2) + E(X_3^6) \\
&= 1 + 4 + 15 = 20
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
V(Z_2) &= E(Z_2^2) - \{E(Z_2)\}^2 = E(X_2^6 + 2X_2^3X_3^2 + X_3^4) - 1 \\
&= E(X_2^6) + E(X_3^4) - 1 = 15 + 3 - 1 = 17
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
\text{Cov}(Z_2, Z_1) &= \text{Cov}(Z_1, Z_2) = E(Z_1 Z_2) - E(Z_1)E(Z_2) \\
&= E(Z_1 Z_2) = E(X_1 X_2^3 + X_1 X_3^2 + 2X_2^4 + 2X_2 X_3^2 + X_3^3 X_2^3 + X_3^5) \\
&= E(X_1)E(X_2^3) + E(X_1)E(X_3^2) + 2E(X_2^4) + 2E(X_2)E(X_3^2) \\
&\quad + E(X_3^3)E(X_2^3) + E(X_3^5) \\
&= 2E(X_2^4) = 6
\end{aligned}$$

であるので答えは, $\begin{pmatrix} 20 & 6 \\ 6 & 17 \end{pmatrix}$ である.

問 2.33 (1) 系 2.34 で, Y, X, a, b として, それぞれ $Y_1, X_1, \sigma_1, \mu_1$ をあてはめて,

$$f_{Y_1}(y_1) = \frac{1}{\sigma_1} f_{X_1} \left(\frac{y_1 - \mu_1}{\sigma_1} \right) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \exp \left\{ -\frac{(y_1 - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2} \right\}$$

(2) $n = 2$ として, 定義 2.20 を適用して,

$$f_{X_1 X_2}(x_1, x_2) = f_{X_1}(x_1) f_{X_2}(x_2) = \frac{1}{2\pi} \exp \left\{ -\frac{x_1^2 + x_2^2}{2} \right\}$$

(3) $Y_1 = \mu_1 + \sigma_1 X_1, Y_2 = \mu_2 + \sigma_2(\rho X_1 + \sqrt{1 - \rho^2} X_2)$ と

$$\begin{pmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ \sigma_2 \rho & \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}$$

は同等であるので, $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} \sigma_1 & 0 \\ \sigma_2 \rho & \sigma_2 \sqrt{1 - \rho^2} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}$ である.

(4) 系 2.36 より解る.

第3章

問3.1

$$\begin{aligned}e^{ia} \cdot e^{ib} &= (\cos(a) + i \sin(a))(\cos(b) + i \sin(b)) \\&= \cos(a) \cos(b) - \sin(a) \sin(b) + i\{\sin(a) \cos(b) + \cos(a) \sin(b)\} \\&= \cos(a + b) + i \sin(a + b) \\&= e^{i(a+b)}\end{aligned}$$

問3.2

$$\begin{aligned}(e^{ix})' &= (\cos(x) + i \sin(x))' \\&= -\sin(x) + i \cos(x) \\&= i(\cos(x) + i \sin(x)) \\&= ie^{ix}\end{aligned}$$

問3.3 変数変換 $y \equiv (x - \mu)/\sigma$ と $y^3\varphi(y)$ が奇関数より

$$\begin{aligned}l_1 &= \int_{-\infty}^{\infty} y^3\varphi(y)dx \\&= 0\end{aligned}$$

同様に,

$$\begin{aligned}l_2 &= \int_{-\infty}^{\infty} y^4\varphi(y)dy - 3 \\&= \int_{-\infty}^{\infty} y^3\{-\varphi(y)\}'dy - 3 \\&= [-y^3\varphi(y)]_{-\infty}^{\infty} + 3 \int_{-\infty}^{\infty} y^2\varphi(y)dy - 3 \\&= 3 - 3 = 0\end{aligned}$$

問 3.4 定理 3.4 より, $\psi_X(t) = e^{i\mu t - \sigma^2 t^2/2}$ である.

$$\begin{aligned}\psi'_X(t) &= (i\mu - \sigma^2 t)e^{i\mu t - \sigma^2 t^2/2}, \quad \psi'_X(0) = i\mu, \\ \psi''_X(t) &= \{-\sigma^2 + (i\mu - \sigma^2 t)^2\}e^{i\mu t - \sigma^2 t^2/2}, \quad \psi''_X(0) = -\sigma^2 - \mu^2\end{aligned}$$

である. 関係式

$$E(X) = -i\psi_X^{(1)}(0) = \mu, \quad V(X) = -\psi_X^{(2)}(0) + \{\psi_X^{(1)}(0)\}^2 = \sigma^2$$

問 3.5 系 3.6 より, (1) $aX_1 + b \sim N(a + b, 2a^2)$

(2) $aX_1 + bX_2 \sim N(a + 2b, 2a^2 + 5b^2)$

問 3.6 (1) $P(Z < 1.645) = 1 - P(Z \geq 1.645) = 1 - 0.05 = 0.95$

(2) $P(Z > 1.960) = 0.025$

(3) $P(|Z| > 1.282) = 2P(Z > 1.282) = 2 \times 0.1 = 0.2$

(4) $P(|Z| < 1.282) = 1 - P(|Z| > 1.282) = 0.8$

問 3.7 (1) $1 - P(Z > z_\alpha) = P(Z < z_\alpha) = 0.95 \Leftrightarrow P(Z > z_\alpha) = 0.05$

ゆえに, $z_\alpha = 1.645$

(2) $P(Z > z_\alpha) = 0.01 \quad z_\alpha = 2.326$

(3) $P(Z > z_\alpha) = 0.9 \Leftrightarrow P(Z < z_\alpha) = 0.1 \Leftrightarrow P(Z > -z_\alpha) = 0.1$

よって, $-z_\alpha = 1.282$ ゆえに, $z_\alpha = -1.282$

(4) $2P(Z > z_\alpha) = P(|Z| > z_\alpha) = 0.1 \Leftrightarrow P(Z > z_\alpha) = 0.05$

ゆえに, $z_\alpha = 1.645$

問 3.8 (1)

$$\Sigma_1 \equiv \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & 1 \end{pmatrix}, \quad \Sigma_2 \equiv 1$$

とすると,

$$\Sigma_1^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -\sqrt{2} \\ -\sqrt{2} & 2 \end{pmatrix}, \quad \Sigma_2^{-1} = 1$$

であるので, 基本定理 3.8(2) より,

$$\Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} 2 & -\sqrt{2} & 0 \\ -\sqrt{2} & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

である。

(2) 基本定理 3.7(1) より, $\det(\boldsymbol{\Sigma}) = \det(\boldsymbol{\Sigma}_1) = 1/2$

$$\begin{aligned} & (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \\ &= (x_1 - 1, x_2 - 2, x_3 - 3) \cdot \begin{pmatrix} 2 & -\sqrt{2} & 0 \\ -\sqrt{2} & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 - 1 \\ x_2 - 2 \\ x_3 - 3 \end{pmatrix} \\ &= (x_1 - 1, x_2 - 2) \cdot \begin{pmatrix} 2 & -\sqrt{2} \\ -\sqrt{2} & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 - 1 \\ x_2 - 2 \end{pmatrix} + (x_3 - 3)^2 \\ &= 2 \left\{ (x_1 - 1)^2 - \sqrt{2}(x_1 - 1)(x_2 - 2) + (x_2 - 2)^2 \right\} + (x_3 - 3)^2 \end{aligned}$$

である。ここで、同時密度関数は、

$$f(\mathbf{x} | \boldsymbol{\theta}) = \frac{1}{2(\pi)^{\frac{3}{2}}} \exp \left\{ -(x_1 - 1)^2 + \sqrt{2}(x_1 - 1)(x_2 - 2) - (x_2 - 2)^2 - \frac{1}{2}(x_3 - 3)^2 \right\}$$

問 3.9 定理 3.7 より

$$\mathbf{C}\mathbf{X} \sim N_n(\mathbf{0}, \mathbf{C}\mathbf{I}_n\mathbf{C}^T) = N_n(\mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma})$$

問 3.10 (1) $E(\mathbf{X}') = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\mu}_Y - \boldsymbol{\Sigma}_{YZ}\boldsymbol{\Sigma}_Z^{-1}\boldsymbol{\mu}_Z \\ \boldsymbol{\mu}_Z \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned} V(\mathbf{X}') &= \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & -\boldsymbol{\Sigma}_{YZ}\boldsymbol{\Sigma}_Z^{-1} \\ \mathbf{O}_{n_2 \times n_1} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_Y & \boldsymbol{\Sigma}_{YZ} \\ \boldsymbol{\Sigma}_{ZY} & \boldsymbol{\Sigma}_Z \end{pmatrix} \\ &\cdot \begin{pmatrix} \mathbf{I}_{n_1} & \mathbf{O}_{n_1 \times n_2} \\ -\boldsymbol{\Sigma}_Z^{-1}\boldsymbol{\Sigma}_{ZY} & \mathbf{I}_{n_2} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \boldsymbol{\Sigma}_Y - \boldsymbol{\Sigma}_{YZ}\boldsymbol{\Sigma}_Z^{-1}\boldsymbol{\Sigma}_{ZY} & \mathbf{O}_{n_1 \times n_2} \\ \mathbf{O}_{n_2 \times n_1} & \boldsymbol{\Sigma}_Z \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(2) (1) より, $\text{Cov}(Y'_i, Z'_j) = 0$ であることから, \mathbf{Y}' と \mathbf{Z}' は互いに独立である。

問 3.11 (1) $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = E(X_1^2) - E(X_2^2) = \sigma^2 - \sigma^2 = 0$ ゆえに, 独立である。

(2) $V(Y_1) = V(X_1) - 2\text{Cov}(X_1, X_2) + V(X_2) = 2\sigma^2 - 2\sigma^2\rho = 2\sigma^2(1 - \rho)$

$V(Y_2) = V(X_1) + 2\text{Cov}(X_1, X_2) + V(X_2) = 2\sigma^2 + 2\sigma^2\rho = 2\sigma^2(1 + \rho)$

ゆえに, $(Y_1, Y_2)^T$ の同時密度関数は, $N(0, 2\sigma^2(1 - \rho))$

の密度関数と $N(0, 2\sigma^2(1 + \rho))$ の密度関数の積である。

問 3.12 (1) $\Sigma^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sigma_2^2(1-\rho^2)} & -\frac{\rho}{\sigma_1\sigma_2(1-\rho^2)} \\ -\frac{\rho}{\sigma_1\sigma_2(1-\rho^2)} & \frac{1}{\sigma_1^2(1-\rho^2)} \end{pmatrix}$

(2) Z_1, Z_2 は互いに独立でともに $N(0, 1)$ に従い,

$$X_1 \equiv \mu_1 + \sigma_1 Z_1, \quad X_2 \equiv \mu_2 + \sigma_2(\rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2)$$

より, $aX_1 + b = a\sigma_1 Z_1 + b \sim N(b, a^2\sigma_1^2)$.

(3) (2) と同じ表記により,

$$\begin{aligned} aX_1 + bX_2 &= a\sigma_1 Z_1 + b\sigma_2(\rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2) \\ &\sim N(0, (a\sigma_1 + b\sigma_2\rho)^2 + (b\sigma_2)^2(1-\rho^2)) \end{aligned}$$

問 3.13 Z_1, Z_2 は互いに独立でともに $N(0, 1)$ に従い,

$$X_1 \equiv \mu_1 + \sigma_1(\rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2), \quad X_2 \equiv \mu_2 + \sigma_2 Z_1$$

とおくと, $(X_1, X_2)^T \sim N_2(\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$ である.

(1) $X_2 \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$

(2) $\mu_2 + \sigma_2 Z_1 = y$ のとき, $Z_2 = (y - \mu_2)/\sigma_2$ これを $X_1 = x$ に代入すると,

$$\mu_1 + \sigma_1\{\rho(y - \mu_2)/\sigma_2 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2\} = x$$

これは,

$$Z_2 = \{x - \mu_1 - \sigma_1\rho(y - \mu_2)/\sigma_2\}/\{\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}\}$$

と同値である.

問 3.14 Z_1, Z_2 は互いに独立でともに $N(0, 1)$ に従い,

$$X_1 \equiv \mu_1 + \sigma_1 Z_1, \quad X_2 \equiv \mu_2 + \sigma_2(\rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2)$$

より,

$$Y = Z_1, \quad Z = \rho Z_1 + \sqrt{1-\rho^2} Z_2$$

である. $V(Y) = V(Z) = 1$ $Cov(Y, Z) = \rho$ である.

(1) (3.22) 式で, $\sigma_1 = \sigma_2 = 1$ とした密度関数.

(2) $N_2(\mathbf{0}, \boldsymbol{\Sigma})$ ただし, $\boldsymbol{\Sigma} = \begin{pmatrix} 1 & \rho \\ \rho & 1 \end{pmatrix}$ とする.

問 3.15 定理 3.11 を使って解を得る.

(1)

$$\begin{aligned} X_1 + X_2 &= (1, 1, 0)\mathbf{X} \\ &\sim N((1, 1, 0)\boldsymbol{\mu}, (1, 1, 0)\boldsymbol{\Sigma}(1, 1, 0)^T) \\ &= N(3, 3) \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} aX_1 + bX_2 &= (a, b, 0)\mathbf{X} \\ &\sim N((a, b, 0)\boldsymbol{\mu}, (a, b, 0)\boldsymbol{\Sigma}(a, b, 0)^T) \\ &= N(a + 2b, a^2 + ab + b^2) \end{aligned}$$

(3)

$$\begin{aligned} X_2 + X_3 &= (0, 1, 1)\mathbf{X} \\ &\sim N((0, 1, 1)\boldsymbol{\mu}, (0, 1, 1)\boldsymbol{\Sigma}(0, 1, 1)^T) \\ &= N(5, 2) \end{aligned}$$

(4)

$$\begin{aligned} aX_2 + bX_3 &= (0, a, b)\mathbf{X} \\ &\sim N((0, a, b)\boldsymbol{\mu}, (0, a, b)\boldsymbol{\Sigma}(0, a, b)^T) \\ &= N(2a + 3b, a^2 + b^2) \end{aligned}$$

(5)

$$\begin{aligned} aX_1 + bX_2 + cX_3 &= (a, b, c)\mathbf{X} \\ &\sim N((a, b, c)\boldsymbol{\mu}, (a, b, c)\boldsymbol{\Sigma}(a, b, c)^T) \\ &= N(a + 2b + 3c, a^2 + ab + b^2 + c^2) \end{aligned}$$

問 3.16 定理 3.11 を使って解を得る.

(1)

$$\begin{aligned} aX_1 + bX_2 &= (a, b, 0)\mathbf{X} \\ &\sim N((a, b, 0)\boldsymbol{\mu}, (a, b, 0)\boldsymbol{\Sigma}(a, b, 0)^T) \\ &= N(a + 2b, a^2 + ab + b^2) \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} aX_2 + bX_3 &= (0, a, b)\mathbf{X} \\ &\sim N((0, a, b)\boldsymbol{\mu}, (0, a, b)\boldsymbol{\Sigma}(0, a, b)^T) \\ &= N(2a + 3b, a^2 + ab + b^2) \end{aligned}$$

(3)

$$\begin{aligned} X_1 + X_2 + X_3 &= (1, 1, 1)\mathbf{X} \\ &\sim N((1, 1, 1)\boldsymbol{\mu}, (1, 1, 1)\boldsymbol{\Sigma}(1, 1, 1)^T) \\ &= N(6, 17/3) \end{aligned}$$

問 3.17 (1)

$$\begin{aligned} \mathbf{1}_n^T \mathbf{X} &\sim N(\mathbf{1}_n^T \boldsymbol{\mu}, \mathbf{1}_n^T \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{1}_n) \\ &= N(n, n - cn^2) \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} (a_1, \dots, a_n) \cdot \mathbf{X} &\sim N((a_1, \dots, a_n) \cdot \boldsymbol{\mu}, (a_1, \dots, a_n) \cdot \boldsymbol{\Sigma} (a_1, \dots, a_n)^T) \\ &= N(0, 1) \end{aligned}$$

問 3.18

$$\Gamma\left(\frac{1}{2}\right) = \int_0^\infty \frac{1}{\sqrt{x}} e^{-x} dx$$

$t \equiv \sqrt{x}$ とおくと, $2t dt = dx$

ここで

$$(\text{与式}) = \int_0^\infty \frac{1}{t} e^{-t^2} 2t dt = 2 \int_0^\infty e^{-t^2} dt$$

基本定理 3.2 を適用して結論を得る.

問 3.19 (1) X の密度関数は,

$$f_X(x) = \frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}$$

である. $a = \beta$, $b = 0$ として, 系 2.34 を適用すると結論を得る.

(2) Y の密度関数は,

$$f_Y(x) = \frac{1}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x}$$

である. $Z \equiv Y/\beta$ とし $a = 1/\beta$, $b = 0$ として, 系 2.34 を適用すると

$$f_Z(z) = \beta f_Y(\beta z) = f_X(z)$$

となり, 結論を得る.

問 3.20

$$E(X) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^\alpha (1-x)^{\beta-1} dx = \frac{B(\alpha+1, \beta)}{B(\alpha, \beta)}$$

補題 3.14 を使って $E(X)$ を得る. 同様に,

$$E(X^2) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} \int_0^1 x^{\alpha+1} (1-x)^{\beta-1} dx = \frac{B(\alpha+2, \beta)}{B(\alpha, \beta)}$$

であるので, 補題 3.14 を使って $E(X^2)$ が計算され, $V(X) = E(X^2) - \{E(X)\}^2$ を使って $V(X)$ を得る.

問 3.21 (1) 0.01 (2) $P(|T| > 2.20) = 2P(T > 2.20) = 2 \times 0.025 = 0.05$

(3) $P(T > 2.72) = 1 - P(T < 2.72) = 1 - 0.012 = 0.99$

(4) (2) より, $P(|T| < 2.20) = 1 - P(|T| > 2.20) = 1 - 0.05 = 0.95$

問 3.22 解き方は

問 3.7 と同じ.

(1) $t_\alpha = 1.78$

(2) $P(|T| > t_\alpha) = 2P(T > t_\alpha) = 0.05$ $P(T > t_\alpha) = 0.025$

$t_\alpha = 2.18$

(3) $P(T > t_\alpha) = 0.01$ $t_\alpha = 2.68$

(4) $P(T > t_\alpha) = 0.005$ $t_\alpha = 3.05$

問 3.23 変換 $T \equiv \frac{X + \delta}{\sqrt{Y/n}}$, $U \equiv Y$ により, (T, U) の同時密度は

$$g(t, u) = \varphi(t\sqrt{u/n} - \delta) f_X(u, n) \sqrt{u/n}$$

$e^{t\delta\sqrt{u/n}} = \sum_{j=0}^{\infty} \frac{t^j \delta^j u^{j/2}}{j! n^{j/2}}$ と無限級数に展開し, $g(t, u)$ を u について項別積分,

$v \equiv \frac{u(t^2/n+1)}{2}$ で変数変換して積分.

$$\begin{aligned}
 f(t) &= \int_0^\infty g(t, u) du \\
 &= \frac{e^{-\delta^2/2}}{\sqrt{2\pi n} \Gamma(\frac{n}{2}) 2^{\frac{n}{2}}} \int_0^\infty u^{(n+1)/2-1} \exp\left\{-\frac{u(t^2/n+1)}{2}\right\} \exp(t\delta\sqrt{u/n}) du \\
 &= \frac{e^{-\delta^2/2}}{\sqrt{2\pi n} \Gamma(\frac{n}{2}) 2^{\frac{n}{2}}} \int_0^\infty u^{(n+1)/2-1} \exp\left\{-\frac{u(t^2/n+1)}{2}\right\} \sum_{j=0}^\infty \frac{t^j \delta^j u^{j/2}}{j! n^{j/2}} du \\
 &= \frac{e^{-\delta^2/2}}{\sqrt{2\pi n} \Gamma(\frac{n}{2}) 2^{\frac{n}{2}}} \sum_{j=0}^\infty \frac{t^j \delta^j}{j! n^{j/2}} \int_0^\infty u^{(n+1+j)/2-1} \exp\left\{-\frac{u(t^2/n+1)}{2}\right\} du \\
 &= \frac{e^{-\delta^2/2}}{\sqrt{\pi n} \Gamma(\frac{n}{2})} \sum_{j=0}^\infty \frac{\Gamma(\frac{n+1+j}{2}) 2^{j/2} \delta^j t^j}{(1 + \frac{t^2}{n})^{(n+1+j)/2} j! n^{j/2}}
 \end{aligned}$$

問 3.24 (1) 定理 3.26 より, $E(X_i) = 0$ に確率収束する.

(2) $E(X_i^2) = 1$ に確率収束する.

問 3.25 (1) 定理 3.26 より, $E(X_i) = \mu$ に確率収束する.

(2) $E\{(X_i - \mu)^2\} = \sigma^2$ に確率収束する.

(3) 定理 3.26 より, $\{(X_i - \mu)^3\} = 0$ に確率収束する.

(4) $E\{(X_i - \mu)^4\}/\sigma^4 = 3$ に確率収束する.

問 3.26 (1) 定理 3.27, 定理 3.32 より, $N(0, V(X_i)) = N(0, 1)$ に分布収束する.

(2) $N(0, V(X_i^2)) = N(0, 2)$ に分布収束する.

(3) 定理 3.27, 定理 3.32 より, $N(0, V(X_i^3)) = N(0, 15)$ に分布収束する.

第 4 章

問 4.1 (1) $\prod_{i=1}^n \Phi\left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)$ (2) $\frac{1}{\sigma^n} \prod_{i=1}^n \varphi\left(\frac{x_i - \mu}{\sigma}\right)$

問 4.2 (1) $\prod_{i=1}^{n_1} \Phi\left(\frac{x_i - \mu_1}{\sigma}\right) \prod_{j=1}^{n_2} \Phi\left(\frac{y_j - \mu_2}{\sigma}\right)$
 (2) $\frac{1}{\sigma^n} \prod_{i=1}^{n_1} \varphi\left(\frac{x_i - \mu_1}{\sigma}\right) \prod_{j=1}^{n_2} \varphi\left(\frac{y_j - \mu_2}{\sigma}\right)$

問 4.3 $T(\mathbf{X}) \equiv \sqrt{n}(\bar{X}_n - 1)$ とおく.

(1) $\frac{f_n(\mathbf{X}|2)}{f_n(\mathbf{X}|1)}$ が大きいとき H_0 を棄却することと,

$T(\mathbf{X})$ が大きいとき棄却することは同値となる. H_0 の下で, $T(\mathbf{X}) \sim N(0, 1)$ である.

定理 4.1 より,

$$\phi(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1 & (T(\mathbf{x}) > 2.326 \text{ のとき}) \\ 0 & (T(\mathbf{x}) < 2.326 \text{ のとき}) \end{cases}$$

が最強力検定である.

(2)

$$\phi(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1 & (T(\mathbf{x}) > 1.645 \text{ のとき}) \\ 0 & (T(\mathbf{x}) < 1.645 \text{ のとき}) \end{cases}$$

が最強力検定である.

(3) (2) の検定方式と同じ.

(4) H_2 の下で, $\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) \sim N(0, 1)$ である. 検出力関数は

$$\begin{aligned} E_\mu(\phi(\mathbf{X})) &= P_\mu(T(\mathbf{X}) > 1.645) \\ &= P(\sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu) > 1.645 - \sqrt{n}(\mu - 1)) \\ &= 1 - \Phi(1.645 - \sqrt{n}(\mu - 1)) \end{aligned}$$

で与えられる.

(5)

$$\phi(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1 & (-T(\mathbf{x}) > 1.645 \text{ のとき}) \\ 0 & (-T(\mathbf{x}) < 1.645 \text{ のとき}) \end{cases}$$

が最強力検定である.

(6) (5) の検定方式と同じ.

問 4.4 『帰無仮説 $H_0 : \theta = \theta_0$ vs. 対立仮説 $H_1 : \theta_1 > \theta_0$ 』に対する最強力検定は

$$\frac{f_n(\mathbf{X}; \theta_1)}{f_n(\mathbf{X}; \theta_0)} = \exp[\{c(\theta_1) - c(\theta_0)\}T(\mathbf{X}) + d(\theta_1) - d(\theta_0)]$$

が大きいとき H_0 を棄却することである。これは、 $T(\mathbf{X})$ が大きいとき H_0 を棄却することと同値。一様最強力検定であることは例 4.3 と同様に示せる。

問 4.5 (4.9) 式で $k = 1$, $T_1 = \bar{X}_n$ として定理 4.2 を適用できる。 $E(\bar{X}_n) = \mu$ により結論を得る。

問 4.6 例 4.3 と同様にして、(4.9) 式で $k = 4$,

$$T_1(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \sum_{i=1}^{n_1} X_i, T_2(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \sum_{i=1}^{n_1} X_i^2, T_3(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \sum_{i=1}^{n_2} Y_i, T_4(\mathbf{X}, \mathbf{Y}) = \sum_{i=1}^{n_2} Y_i^2$$

として定理 4.2 を適用できる。 \bar{X}, \bar{Y} を標本平均とし、

$$\tilde{\sigma}_n^2 \equiv \frac{1}{n-2} \left\{ \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \bar{Y})^2 \right\}$$

とおく。

$E(\bar{X}) = \mu_1, E(\bar{Y}) = \mu_2, E(\tilde{\sigma}_n^2) = \sigma^2$ により結論を得る。

問 4.7 仮定より、 $E(X_i) = \int_{-\infty}^{\infty} xg(x/\sigma)dx = 0$ である。

(1) $y \equiv x/\sigma$ により、

$$V(X_i) = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 g(x/\sigma) dx = \sigma^2 \int_{-\infty}^{\infty} y^2 g(y) dx = \sigma^2$$

(2) $E(T_n) = E(X_1^2) = \sigma^2$

(3) $E\{(X_i^2 - \sigma^2)^2\} = E(X_1^4) - 2\sigma^4 + \sigma^4 = 2\sigma^4$

(4) (3) より、 $R(\sigma^2, T_n) = 2\sigma^4/n$ である。ここで、 $e(T_n, T_{n-1}) = n/(n-1)$ を得る。

(5) 大数の法則より、 $T_n \xrightarrow{P} E(X_1^2) = \sigma^2$ である。

(6) 中心極限定理と (3) より、

$$\sqrt{n}(T_n - \sigma^2) \xrightarrow{L} Z \sim N(0, V(X_1^2)) = N(0, 2\sigma^4)$$

問 4.8 $Z \equiv \sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/3$ とする。

(1) 系 3.6 より, $V(Z) = 1$ であるので, $Z \sim N(0, 1)$ である.

(2) $P(|Z| < u) = P_{\mu}(-u < \sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/3 < u) = 0.95$ ゆえに, $u = 1.960$

(3) (2) と同様に, $v = 2.576$

(4) $-1.960 < \sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/3 < 1.960$

$$\iff \bar{X}_n - 5.88/\sqrt{n} < \mu < \bar{X}_n + 5.88/\sqrt{n}$$

(5) $-2.576 < \sqrt{n}(\bar{X}_n - \mu)/3 < 2.576$

$$\iff \bar{X}_n - 8.268/\sqrt{n} < \mu < \bar{X}_n + 8.268/\sqrt{n}$$

第5章

問 5.1 — 問 5.3 積分計算だけであるので省略.

問 5.4

$$\begin{aligned}P(Y \leq x) &= P(U_1 \leq 1 - \varepsilon, \sigma \cdot X + \mu \leq x) + P(U_1 > 1 - \varepsilon, 3\sigma \cdot X + \mu \leq x) \\&= P(U_1 \leq 1 - \varepsilon)P(\sigma \cdot X + \mu \leq x) + P(U_1 > 1 - \varepsilon)P(3\sigma \cdot X + \mu \leq x) \\&= (1 - \varepsilon)\Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right) + \varepsilon \cdot \Phi\left(\frac{x - \mu}{3\sigma}\right)\end{aligned}$$

であるので, Y は $(1 - \varepsilon)N(\mu, \sigma^2) + \varepsilon N(\mu, 9\sigma^2)$ に従う確率変数となる.

問 5.5 (1)

$$\begin{aligned}P(Z \leq x) &= P(U_2 \leq 1/(1 + e^{-x})) \\&= 1/(1 + e^{-x})\end{aligned}$$

であるので, $Z \sim LG(0, 1)$ が示せた.

(2) $cZ + \mu \sim LG(\mu, c)$

(3) $Y \sim (1 - \varepsilon)LG(\mu, \sigma) + \varepsilon LG(\mu, 3\sigma)$

問 5.6

$$E_0\{\phi(\mathbf{X})\} = P_0(T_R > w^s(n; \alpha)) + \gamma_2 \cdot P_0(T_R = w^s(n; \alpha)) = \alpha$$

問 5.7 $Z \sim N(0, 1)$

$$E_0\{\phi(\mathbf{X})\} = P_0(Z_R > z(\alpha)) \approx P(Z > z(\alpha)) = \alpha$$

問 5.8 (1) 1.0 1.6 2.2 2.3 2.9 3.4 3.6 4.0 4.7 5.8

(2) ホッジス ● レーマン順位推定量 3.15 標本平均 3.15

(3) ホッジス ● レーマン順位推定量 5.25 標本平均 27.9

(4) ホッジス ● レーマン順位推定量 3.25 標本平均 26.7

問 5.9 (1) 1.0 1.2 2.2 3.3 4.5 5.5 6.7 7.8 8.8 10.0

(2)

$$\hat{F}_{X;10}(x) = \begin{cases} 0 & (x < 1.0 \text{ のとき}) \\ 0.1 & (1.0 \leq x < 1.2 \text{ のとき}) \\ 0.2 & (1.2 \leq x < 2.2 \text{ のとき}) \\ 0.3 & (2.2 \leq x < 3.3 \text{ のとき}) \\ 0.4 & (3.3 \leq x < 4.5 \text{ のとき}) \\ 0.5 & (4.5 \leq x < 5.5 \text{ のとき}) \\ 0.6 & (5.5 \leq x < 6.7 \text{ のとき}) \\ 0.7 & (6.7 \leq x < 7.8 \text{ のとき}) \\ 0.8 & (7.8 \leq x < 8.8 \text{ のとき}) \\ 0.9 & (8.8 \leq x < 10.0 \text{ のとき}) \\ 1 & (10.0 \leq x \text{ のとき}) \end{cases}$$

(3) $\bar{x}_{0.1} = (1.2 + 2.2 + \cdots + 8.8)/8 = 5.0$

(4) $\text{med}(x) = 5.0$ $\check{\sigma}_n = 2.8/0.6745 = 4.15$

(5) (3) と同じ答え.

(6) (4) と同じ答え.

第 6 章

問 6.1 例 4.3 と同様に, 同時密度関数が $k = 4$ の (4.9) の指数分布族であることが示せる. このとき,

$$\tilde{\mu} = \bar{X}_n, \tilde{\sigma}^2 = \tilde{\sigma}_n^2$$

が全て, $T_1(\mathbf{X}), T_2(\mathbf{X}), T_3(\mathbf{X}), T_4(\mathbf{X})$ の関数であることが示せる. さらに, それぞれが不偏推定量になっていることが分り, 定理 4.2 を使うことにより結論を得る.

問 6.2 一般性を失うことなく $\mu_1 = \mu_2 = 0, \sigma^2 = 1$ と仮定できる. 定理 6.1 より結論を得る.

問 6.3 (1) $\sqrt{\frac{2}{\pi}}$ (2) $\frac{1}{\sqrt{2}}$

問 6.4 指数分布がガンマ分布の特別な場合から結論を得る.

問 6.5

$$E_0\{\phi(\mathbf{X}, \mathbf{Y})\} = 1 \times P_0(T_S > t(n-2; \alpha)) + 0 \times P_0(T_S < t(n-2; \alpha)) = \alpha$$

より, 検定方式は水準 α の検定である.

問 6.6 中心極限定理とスラツキーの定理を適用して導くことができる.

問 6.7

$$E_0\{\phi(\mathbf{X}, \mathbf{Y})\} = P_0(T_R > w(n, n_1; \alpha)) + \gamma_2 \cdot P_0(T_R = w(n, n_1; \alpha)) = \alpha$$

問 6.8

$$E_0\{\phi(\mathbf{X})\} = 1 \times P_0(Z_R > z(\alpha)) + 0 \times P_0(Z_R < z(\alpha)) \approx P(Z > z(\alpha)) = \alpha$$

問 6.9 (1) -1.00 -0.40 0.40 0.80 1.00 1.20 1.40 2.60 2.60 3.00 3.20 4.80

(2) $\hat{\delta} = 1.3, \tilde{\delta} = 1.6$

(3) $\hat{\delta} = 1.3, \tilde{\delta} = 25.2$

ホッジス・レーマン順位推定の相違 0

正規性の下での最良手法の相違 $|25.2 - 1.6| = 23.6$

問 6.10 両側検定を行う.

1. 正規性の下での最良手法の結果

t 検定統計量の値は 2.99965 $t(8; 0.025) = 2.31$ 有意水準 0.05 の t 検定で一様性の帰無仮説は棄却された.

第 1 群 (標本) の平均の推定値は, 24.7

第 2 群 (標本) の平均の推定値は, 13.1

平均差の推定値は, 11.6

共通分散の推定値は, 35.8

信頼係数 0.95 の信頼区間は $(2.68, 20.50)$

2. ノンパラメトリック法の結果

2 群 (標本) モデルにおける順位に基づくノンパラメトリック法

検定統計量の値は 10.0 $w(10, 6; 0.01) = w(10, 4; 0.01) = 10.0$ より

有意水準 5 パーセントで, 一様性の帰無仮説は棄却された.

平均差の順位推定値は, 10.8

95 パーセント信頼区間を求める.

$w(10, 6; 0.025) = w(10, 4; 0.025) = 9.0$

$N = n_1 \cdot n_2 = 24$. $D_{(1)} \leq \dots \leq D_{(24)}$ の実現値順序統計量は次の表 1 で与えられる.

表 1: 差の順序統計量

$D_{(1)} \leq \dots \leq D_{(24)}$ の実現値									
-3.90	-1.70	1.90	4.10	4.80	5.70	6.20	7.90	8.40	10.50
10.60	10.60	11.00	14.40	14.90	16.30	16.40	16.80	20.10	20.20
20.60	20.60	20.70	21.10						

95 パーセント順位信頼区間は $[D_{(9)}, D_{(16)}] = [8.4, 16.3)$

第7章

問 7.1 $X_i \sim B(1, p)$, X_i は独立とすれば, $X = X_1 + \cdots + X_n$ である.

$$\psi_{X_i}(t) = E(e^{itX_i}) = e^{it \cdot 0} P(X_i = 0) + e^{it \cdot 1} P(X_i = 1) = 1 - p + pe^{it}$$

である. 補題 3.1 より結論が得られる.

問 7.2 (1)

$$\frac{L}{KF_L^K(\alpha) + L} \geq p_0 \implies H_0 \text{ を棄却する.}$$

(2) 検定関数で表すと,

$$\phi(X) = \begin{cases} 1 & (X \geq u(p_0, n; \alpha)) \\ \gamma & (X = u(p_0, n; \alpha) - 1) \\ 0 & (X < u(p_0, n; \alpha) - 1) \end{cases}$$

である. ただし,

$$\gamma \equiv \frac{\alpha - P_0(X \geq u(p_0, n; \alpha))}{P_0(X = u(p_0, n; \alpha) - 1)}$$

とする.

(3) $p_0^n \leq \alpha$

問 7.3 (1)

$$\frac{K^* F_{L^*}^{K^*}(\alpha)}{K^* F_{L^*}^{K^*}(\alpha) + L^*} \leq p_0 \implies H_0 \text{ を棄却する.}$$

(2) 検定関数で表すと,

$$\phi(X) = \begin{cases} 1 & (X \leq \ell(p_0, n; \alpha)) \\ \frac{\alpha - P_0(X \leq \ell(p_0, n; \alpha))}{P_0(X = \ell(p_0, n; \alpha) + 1)} & (X = \ell(p_0, n; \alpha) + 1) \\ 0 & (X > \ell(p_0, n; \alpha) + 1) \end{cases}$$

である.

(3) $(1 - p_0)^n \leq \alpha$

問 7.4 水準 α の検定方式は検定関数 $\phi(\cdot)$ を使って,

$$\phi(\mathbf{X}) = \begin{cases} 1 & (T > z(\alpha) \text{ のとき}) \\ 0 & (T < z(\alpha) \text{ のとき}) \end{cases}$$

と表現される.

問 7.5 (7.28) の 99 パーセント信頼区間では (0.16457, 0.41683),

(7.29) の 99 パーセント信頼区間では (0.23311, 0.37827)

であった. いずれも 0.15 よりも大きな値の区間であるので 15 パーセント以上の支持があるといってよい. A 氏は立候補すべきである.

問 7.6 (1)

$$c \equiv \frac{d\theta}{dp} = \frac{1}{p} + \frac{1}{1-p} = \frac{1}{p(1-p)} \quad (1)$$

が導かれる. さらに,

$$\hat{\theta} \equiv \log \left(\frac{\hat{p}}{1-\hat{p}} \right)$$

とおく. 定理 3.35 のデルタ法で $b \equiv p$, $Y_n \equiv \hat{p}$, $\mathcal{Y} \equiv \sqrt{p(1-p)}Z$, $g(x) \equiv \log \{x/(1-x)\}$ を当てはめ, (7.24), (1) 式を使うと

$$\sqrt{n}(\hat{\theta} - \theta) \xrightarrow{L} c\sqrt{p(1-p)}Z \sim N \left(0, \frac{1}{p(1-p)} \right)$$

が導かれる.

これにより,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(\sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})} \cdot |\hat{\theta} - \theta| < z(\alpha/2) \right) = 1 - \alpha$$

ここで, θ についての信頼係数 $1 - \alpha$ の同時信頼区間は,

$$\hat{\theta} - z(\alpha/2)/\sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})} < \theta < \hat{\theta} + z(\alpha/2)/\sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})}$$

で与えられる.

(2)

$$\theta \equiv \log \left(\frac{p}{1-p} \right) \iff p = \frac{e^\theta}{e^\theta + 1}$$

より, 次を得る.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(\frac{\exp \left(\hat{\theta} - z(\alpha/2) \cdot U \right)}{\exp \left(\hat{\theta} - z(\alpha/2) \cdot U \right) + 1} < p < \frac{\exp \left(\hat{\theta} + z(\alpha/2) \cdot U \right)}{\exp \left(\hat{\theta} + z(\alpha/2) \cdot U \right) + 1} \right) = 1 - \alpha$$

が成り立つ. ただし,

$$U \equiv \frac{1}{\sqrt{n\hat{p}(1-\hat{p})}} \quad (2)$$

とする.

これにより、 U を (2) 式で定義したとき、信頼係数 $1 - \alpha$ の p に関する漸近的な信頼区間は、

$$\frac{\exp(\hat{\theta} - z(\alpha/2) \cdot U)}{\exp(\hat{\theta} - z(\alpha/2) \cdot U) + 1} < p < \frac{\exp(\hat{\theta} + z(\alpha/2) \cdot U)}{\exp(\hat{\theta} + z(\alpha/2) \cdot U) + 1}$$

で与えられる。

この区間は指数が正から、0 も 1 も含んでいない。

問 7.7 (1) 水準 α の検定は、つぎで与えられる。

$T > z(\alpha) \implies H_0$ を棄却し、 H_2 を受け入れ、 $p_1 > p_2$ と判定する。

(2) $-T > z(\alpha) \implies H_0$ を棄却し、 H_3 を受け入れ、 $p_1 < p_2$ と判定する。

問 7.8

$$2\sqrt{n} \left\{ \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) - \arcsin(\sqrt{p}) \right\} \xrightarrow{L} N(0, 1)$$

であるので、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left(\left| 2\sqrt{n} \left\{ \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) - \arcsin(\sqrt{p}) \right\} \right| < z(\alpha/2) \right) = 1 - \alpha \quad (3)$$

である。(3) 式の確率の中は同値関係

$$\begin{aligned} & \left| 2\sqrt{n} \left\{ \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) - \arcsin(\sqrt{p}) \right\} \right| < z(\alpha/2) \\ \iff & \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) - \frac{z(\alpha/2)}{2\sqrt{n}} < \arcsin(\sqrt{p}) < \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) + \frac{z(\alpha/2)}{2\sqrt{n}} \end{aligned} \quad (4)$$

$$\iff \sin \left\{ \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) - \frac{z(\alpha/2)}{2\sqrt{n}} \right\} < \sqrt{p} < \sin \left\{ \arcsin(\sqrt{\hat{p}}) + \frac{z(\alpha/2)}{2\sqrt{n}} \right\} \quad (5)$$

が成り立つ。(4) 式が $\arcsin(\sqrt{p})$ の信頼区間である。(5) 式は \sqrt{p} の信頼区間である。

問 7.9 $\hat{p}_1 = X/n_1$, $\hat{p}_2 = Y/n_2$ として [6] の漸近的な両側検定を行う。

\arcsin を使わない古い方法; 検定統計量の値は 5.57781

\arcsin を使う方法; 検定統計量の値は 4.93179

いずれの場合も、有意水準 0.01 の検定により、帰無仮説は棄却された。

第 1 群 (標本) の成功の確率の推定値は、0.4400

第 2 群 (標本) の成功の確率の推定値は、0.1167

成功の確率の差の推定値は、0.3233

$p_1 - p_2$ に対する 99 パーセント信頼区間は (0.17402, 0.47265),

$\arcsin(\sqrt{\hat{p}_1}) - \arcsin(\sqrt{\hat{p}_2})$ に対する 99 パーセント信頼区間は

(0.17994, 0.57341) である。

都市の方がスギ花粉症の割合が多い。

第 8 章

問 8.1 (1)

$$\begin{aligned} E(e^{itX}) &= \sum_{k=1}^{\infty} e^{itk} f(k|\mu) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} e^{itk} \frac{\mu^k}{k!} e^{-\mu} \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} \frac{(\mu e^{it})^k}{k!} e^{-\mu} \\ &= \exp\{\mu(e^{it} - 1)\} \end{aligned}$$

(2) t で微分して $t = 0$ を代入することにより容易に計算できる.

問 8.2 (1)

$$\frac{\chi_{2W}^2(1-\alpha)}{2n} \geq \mu_0 \implies H_0 \text{ を棄却し, } H_2 \text{ を受け入れ, } \mu > \mu_0 \text{ と判定する.}$$

(2) 検定関数を使って

$$\phi(W) = \begin{cases} 1 & (W \geq u(\mu_0, n; \alpha)) \\ \gamma & (W = u(\mu_0, n; \alpha) - 1) \\ 0 & (W < u(\mu_0, n; \alpha) - 1) \end{cases} \quad (6)$$

である. ただし,

$$\gamma \equiv \frac{\alpha - P_0(W \geq u(\mu_0, n; \alpha))}{P_0(W = u(\mu_0, n; \alpha) - 1)}$$

とする.

問 8.3 (1)

$$\frac{\chi_{2(W+1)}^2(\alpha)}{2n} \leq \mu_0 \implies H_0 \text{ を棄却し, } H_3 \text{ を受け入れ, } \mu < \mu_0 \text{ と判定する.}$$

(2) 検定関数を使って

$$\phi(W) = \begin{cases} 1 & (W \leq \ell(\mu_0, n; \alpha)) \\ \frac{\alpha - P_0(W \leq \ell(\mu_0, n; \alpha))}{P_0(W = \ell(\mu_0, n; \alpha) + 1)} & (W = \ell(\mu_0, n; \alpha) + 1) \\ 0 & (W > \ell(\mu_0, n; \alpha) + 1) \end{cases}$$

$$(3) e^{-n\mu_0} \leq \alpha$$

問 8.4 水準 α の検定は, つぎで与えられる.

$$T > z(\alpha) \implies H_0 \text{ を棄却し, } H_2 \text{ を受け入れ, } \mu > \mu_0 \text{ と判定する.}$$

問 8.5 (1) 水準 α の検定は, つぎで与えられる.

$$T > z(\alpha) \implies H_0 \text{ を棄却し, } H_2 \text{ を受け入れ, } \mu_1 > \mu_2 \text{ と判定する.}$$

$$(2) -T > z(\alpha) \implies H_0 \text{ を棄却し, } H_3 \text{ を受け入れ, } \mu_1 < \mu_2 \text{ と判定する.}$$

第9章

問9.1 系3.24より, $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 \sim \chi_{n-1}^2$ $E(\chi_{n-1}^2) = n-1$

故に, $E(\tilde{\sigma}_0^2) = \sigma^2 \frac{E(\chi_{n-1}^2)}{n} = \frac{n-1}{n} \sigma^2$

問9.2 系3.24より, $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi_{n_1-1}^2$, $\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \bar{Y})^2 \sim \chi_{n_2-1}^2$

系3.18より, $\chi_{n_1-1}^2 + \chi_{n_2-1}^2 \sim \chi_{n-2}^2$ 残りは

問9.1と同じ.

問9.3

$$\begin{aligned} & \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n + \bar{X}_n - \mu_0)^2 \\ &= \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2 + 2(\bar{X}_n - \mu_0) \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n) + n(\bar{X}_n - \mu_0)^2 \end{aligned}$$

$\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n) = 0$ より結果を得る

問9.4

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \tilde{\mu}^*)^2 &= \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \tilde{\mu}_1 + \tilde{\mu}_1 - \tilde{\mu}^*)^2 \\ &= \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \tilde{\mu}_1)^2 + 2(\bar{X}_n - \tilde{\mu}^*) \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \tilde{\mu}_1) + \frac{n_1 n_2^2}{n^2} (\bar{X} - \bar{Y})^2 \\ &= \sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \tilde{\mu}_1)^2 + \frac{n_1 n_2^2}{n^2} (\bar{X} - \bar{Y})^2 \end{aligned}$$

同様に,

$$\sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \tilde{\mu}^*)^2 = \sum_{j=1}^{n_2} (Y_j - \tilde{\mu}_2)^2 + \frac{n_1^2 n_2}{n^2} (\bar{X} - \bar{Y})^2$$

以上より結果を得る

問9.5 $c_n = \frac{n_1 n_2 (n+1)(n-1)}{12}$, $d_n = \sqrt{n_2 n (n-2)}$