

工科のための確率・統計（数理工学社）

大鑄史男・著
名古屋工業大学おもひ領域

1 章の問題解答

- 1 (1) $\{5, 6\}$ (2) $\{1, 2, 3\}$ (3) $\{1, 3, 5\}$ (4) $\{4, 6\}$ (5) $\{1, 3\}$ (6) $\{2, 3, 4, 5, 6\}$
 (7) $\{1, 2, 3, 4, 5\}$
- 2 (1) $P\{5, 6\} = \frac{1}{3}$, $P\{1, 2, 3\} = \frac{1}{2}$, $P\{1, 3, 5\} = \frac{1}{2}$, $P\{4, 6\} = \frac{1}{3}$,
 $P\{1, 3\} = \frac{1}{3}$, $P\{2, 3, 4, 5, 6\} = \frac{5}{6}$, $P\{1, 2, 3, 4, 5\} = \frac{5}{6}$
 (2) (1) と同じ
 (3) $P\{5, 6\} = \frac{1}{4}$, $P\{1, 2, 3\} = \frac{1}{2}$, $P\{1, 3, 5\} = \frac{8}{15}$, $P\{4, 6\} = \frac{5}{12}$,
 $P\{1, 3\} = \frac{9}{20}$, $P\{2, 3, 4, 5, 6\} = \frac{3}{4}$, $P\{1, 2, 3, 4, 5\} = \frac{5}{6}$
- 3 (1) $1 - (p_{(1,1)} + p_{(1,3)} + p_{(1,5)} + p_{(3,1)} + p_{(3,3)} + p_{(3,5)} + p_{(5,1)} + p_{(5,3)} + p_{(5,5)})$

$$\left\{ \begin{array}{l} (1, 2), (1, 4), (1, 6), (2, 1), (2, 2), (2, 3), (2, 4), (2, 5), (2, 6), \\ (3, 2), (3, 4), (3, 6), (4, 1), (4, 2), (4, 3), (4, 4), (4, 5), (4, 6), \\ (5, 2), (5, 4), (5, 6), (6, 1), (6, 2), (6, 3), (6, 4), (6, 5), (6, 6) \end{array} \right\}$$

 (2) $p_{(1,2)} + p_{(1,4)} + p_{(1,6)} + p_{(3,2)} + p_{(3,4)} + p_{(3,6)} + p_{(5,2)} + p_{(5,4)} + p_{(5,6)}$

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

 (3) $p_{(2,1)} + p_{(2,3)} + p_{(2,5)} + p_{(4,1)} + p_{(4,3)} + p_{(4,5)} + p_{(6,1)} + p_{(6,3)} + p_{(6,5)}$

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

 (4) $p_{(1,3)} + p_{(2,2)} + p_{(3,1)}$, $\{(1, 3), (2, 2), (3, 1)\}$
- 4 (1) $\{(2, 1, 4), (2, 3, 4), (2, 5, 4), (4, 1, 4), (4, 3, 4), (4, 5, 4), (6, 1, 4), (6, 3, 4), (6, 5, 4)\}$
 (2)

$$\left\{ \begin{array}{l} (1, 1, 4), (1, 2, 3), (1, 3, 2), (1, 4, 1), (2, 1, 3), (2, 2, 2), (2, 3, 1), \\ (3, 1, 2), (3, 2, 1), (4, 1, 1) \end{array} \right\}$$
- (3) 【問題訂正】3つのさいころの目の和が6より小である事象 .

$$\left\{ \begin{array}{l} (1, 1, 3), (1, 2, 2), (1, 3, 1), (2, 1, 2), (2, 2, 1), (3, 1, 1), \\ (1, 1, 2), (1, 2, 1), (2, 1, 1), (1, 1, 1) \end{array} \right\}$$
- 5 (1) $\frac{3}{36} + \frac{12}{18} = \frac{27}{36} = \frac{3}{4}$

$$\left\{ \begin{array}{l} [1, 2], [1, 4], [1, 6], [2, 2], [2, 3], [2, 4], [2, 5], [2, 6], \\ [3, 4], [3, 6], [4, 4], [4, 5], [4, 6], [5, 6], [6, 6] \end{array} \right\}$$

 (2) $\frac{3}{36} + \frac{3}{18} = \frac{1}{4}$, $\{[2, 2], [2, 4], [2, 6], [4, 4], [4, 6], [6, 6]\}$
 (3) $\frac{1}{36} + \frac{5}{18} = \frac{11}{36}$, $\{[1, 3], [2, 3], [3, 3], [3, 4], [3, 5], [3, 6]\}$
- 6 (1) $\Omega = \{(0, 0), (0, 1), (1, 0), (1, 1)\}$
 (2) $p_{(1,0)} = (p_1)^1(1-p_1)^{1-1}(p_2)^0(1-p_2)^{1-0} = p_1(1-p_2)$
 (3) $\{(1, 1), (1, 0)\}$, p_1 (4) $\{(1, 0), (0, 0)\}$, $1-p_2$ (5) $\{(1, 0)\}$, $p_1(1-p_2)$
- 7 (1) p , $\{(1, \omega_2, \dots, \omega_n) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 2, \dots, n\}$
 (2) $p(1-p)$, $\{(1, 0, \omega_3, \dots, \omega_n) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 3, 4, \dots, n\}$
 (3) p , $\{(\omega_1, \dots, \omega_{n-1}, 1) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 1, \dots, n-1\}$
 (4) $(1-p)p$, $\{(\omega_1, \dots, \omega_{n-2}, 0, 1) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 1, \dots, n-2\}$
 (5) $(1-p)p$, $\{(0, 1, \omega_3, \dots, \omega_n) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 3, 4, \dots, n\}$
 (6) $(1-p)^2 p$, $\{(0, 0, 1, \omega_4, \dots, \omega_n) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = 4, \dots, n\}$
 (7) $(1-p)^{k-1} p$, $\{(0, \dots, 0, 1, \omega_{k+1}, \dots, \omega_n) | \omega_i = 0 \text{ または } 1, i = k+1, \dots, n\}$

- 8 $p_{(\omega_1, \dots, \omega_n)}$ が $\omega_1 + \dots + \omega_n$ の和にのみ依存していることに注意します. $\sum_{i=1}^n \omega_i = k$ であるような $(\omega_1, \dots, \omega_n)$ は $\binom{n}{k}$ 個あり, したがって求める確率は $\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$. $\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} = 1$ は, 二項展開より明らかです.
- 9 (1) e^x の Taylor 展開より $e^\lambda = \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!}$. したがって $\sum_{i=0}^{\infty} p_i = e^{-\lambda} e^\lambda = 1$.
 (2) $e^{-\lambda} + \lambda e^{-\lambda} + \frac{\lambda^2}{2!} e^{-\lambda} = \frac{2+2\lambda+\lambda^2}{2} e^{-\lambda}$
- 10 (1) 等比級数の和の計算を行えば, $\sum_{i=1}^{\infty} p(1-p)^{i-1} = p \frac{1}{1-(1-p)} = 1$.
 (2) $A = \{1, 2\}$, $P(A) = p + p(1-p) = 2p - p^2$
 (3) $B = \{3, 4, 5, \dots\}$, $P(B) = 1 - P(A) = 1 - 2p + p^2 = (1-p)^2$

2章の問題解答

- 1 (1) $[3, +\infty)$, (2) $[-2, 6]$, (3) $(-\infty, -3] \cup [7, +\infty)$, (4) $[-2, 3] \cup [8, 12]$
- 2 (1) $P([3, +\infty)) = \int_3^{-\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-3\lambda}$,
 $P([-2, 6]) = \int_0^6 \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-6\lambda}$,
 $P((-\infty, -3] \cup [7, +\infty)) = \int_7^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-7\lambda}$,
 $P([-2, 3] \cup [8, 12]) = \int_0^3 \lambda e^{-\lambda x} dx + \int_8^{12} \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-3\lambda} + e^{-8\lambda} - e^{-12\lambda}$
 (2) $P([0, x]) = \int_0^x \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda x}$, $P((x, \infty)) = \int_x^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-\lambda x}$
- 3 $f(x)$ を $[0, 1]$ 上の一様密度関数として, $P([0.5, 2]) = \int_{0.5}^2 f(x) dx = \int_{0.5}^1 1 dx = 0.5$
- 4 (1) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = \int_0^9 ax^2 dx = a \frac{9^3}{3} = 1$ より $a = \frac{1}{3 \cdot 9^2}$
 (2) $P([3, \infty)) = \int_3^{\infty} f(x) dx = \int_3^9 ax^2 dx = \frac{26}{27}$,
 $P([-2, 6]) = \int_{-2}^6 f(x) dx = \int_0^6 ax^2 dx = \frac{8}{27}$,
 $P((-\infty, -3] \cup [7, \infty)) = \int_{-\infty}^{-3} f(x) dx + \int_7^{\infty} f(x) dx = \int_7^9 ax^2 dx = 1 - (\frac{7}{9})^3 = \frac{386}{729}$,
 $P([-2, 3] \cup [8, 12]) = \int_{-2}^3 f(x) dx + \int_8^{12} f(x) dx = \int_0^3 ax^2 dx + \int_8^9 ax^2 dx = (\frac{1}{3})^3 + 1 - (\frac{8}{9})^3 = \frac{244}{729}$
- 5 (1) 指示された変数変換を実行すればよい.
 (2) $\int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\frac{\pi}{2}}$ であることは解析学の教科書で証明されています. ここでは証明の概略を示します. $I = \int_0^{\infty} e^{-x^2} dx$ と置き,

$$I^2 = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} e^{-x^2} e^{-y^2} dx dy = \lim_{R \rightarrow \infty} \iint_{C(R)} e^{-x^2} e^{-y^2} dx dy,$$

$$C(R) = \{(x, y) \mid x^2 + y^2 \leq R^2, x \geq 0, y \geq 0\}.$$

極座標を用いて

$$\lim_{R \rightarrow \infty} \iint_{C(R)} e^{-x^2} e^{-y^2} dx dy = \int_0^R \int_0^{\pi/2} e^{-r^2} r dr = \frac{\pi}{4} (1 - e^{-R^2}),$$

ゆえに

$$I^2 = \lim_{R \rightarrow \infty} \frac{\pi}{4} (1 - e^{-R^2}) = \frac{\pi}{4}.$$

- 6 (1) $\Omega = R^2$. また, 身長と体重が両者とも負の値を取らないことから $\Omega = [0, \infty) \times [0, \infty) = [0, \infty)^2$ とすることも考えられます.
 (2) $[150, \infty) \times [60, 70]$ (3) $(150, 170] \times [65, \infty)$

- 7 (1) $\int_0^1 \int_0^1 axy^2 dx dy = a \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{3} = 1$ より $a = 6$.
 (2) $\int_{-1}^2 \left\{ \int_0^3 f(x, y) dy \right\} dx = \int_0^1 \left\{ \int_0^1 axy^2 dy \right\} dx = 1$
 (3) $\int_{0.5}^3 \left\{ \int_{-2}^{0.5} f(x, y) dy \right\} dx = \int_{0.5}^1 \left\{ \int_0^{0.5} axy^2 dy \right\} dx = 0.09375$
 (4) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx = \int_0^1 axy^2 dx = 3y^2, \quad \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_0^1 axy^2 dy = 2x$
- 8 (1) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx dy = \int_0^{\infty} \left\{ \int_0^1 ae^{-\lambda x} y^2 dy \right\} dx = 1$ より $a = 3\lambda$.
 (2) $\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dx = \int_0^{\infty} ae^{-\lambda x} y^2 dx = 3y^2,$
 $\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \int_0^1 ae^{-\lambda x} y^2 dy = \lambda e^{-\lambda x}$
 (3) $\int_{-1}^1 \left\{ \int_0^{0.5} f(x, y) dy \right\} dx = \int_0^1 \lambda e^{-\lambda x} dx \int_0^{0.5} 3y^2 dy = (1 - e^{-\lambda})(0.5)^3$

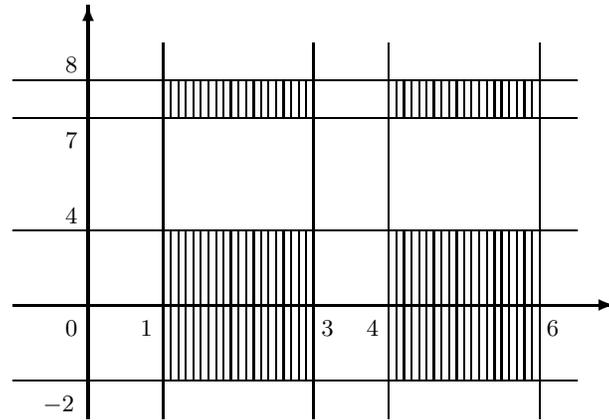
9

$$f(x, y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_1^2}} \exp\left\{-\frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right\} \\ \times \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_2^2(1 - \rho^2)}} \exp\left\{-\frac{\left(y - \mu_2 - \frac{\sigma_2\rho(x - \mu_1)}{\sigma_1}\right)^2}{2(1 - \rho^2)\sigma_2^2}\right\}$$

であることから

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_1^2}} \exp\left\{-\frac{(x - \mu_1)^2}{2\sigma_1^2}\right\}$$

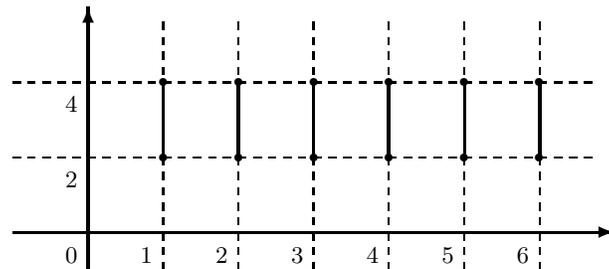
10 (1)



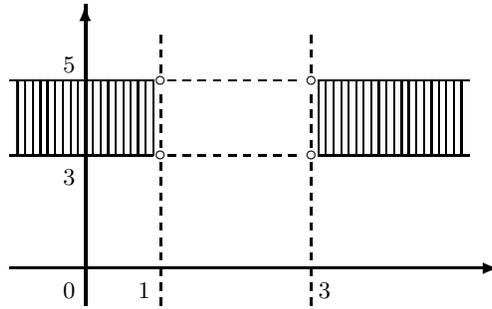
(2) 「コインとさいころを同時に投げる」、「コインを投げてその後にサイコロを投げる」といった試行の標本空間と考えることができる。

$$\Omega_1 \times \Omega_2 = \left\{ \begin{array}{l} (0, 1), (0, 2), (0, 3), (0, 4), (0, 5), (0, 6), \\ (1, 1), (1, 2), (1, 3), (1, 4), (1, 5), (1, 6) \end{array} \right\}$$

(3)



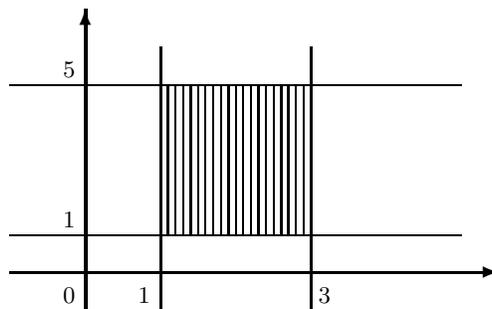
(4)



(5) 各自で確認してください.

3章の問題解答

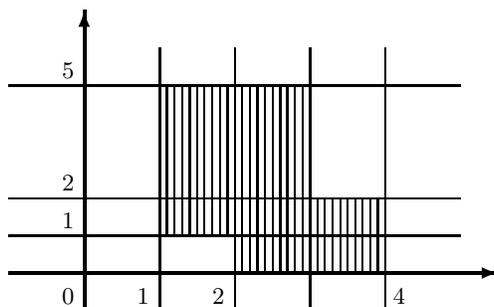
- 1 (1) $A_1 \supseteq A_2 \supseteq A_3 \supseteq \dots$ であることから $\cup_{i=1}^{\infty} A_i = (a-1, b+1)$ となります.
 $[a, b] \subseteq A_i, i = 1, 2, 3, \dots$ より $[a, b] \subseteq \cap_{i=1}^{\infty} A_i$.
 $x \in \cap_{i=1}^{\infty} A_i$ とします. 任意の i について $a - \frac{1}{i} < x < b + \frac{1}{i}$ より, $i \rightarrow \infty$ として, $a \leq x \leq b$. よって $x \in [a, b]$ となります.
 (2) (1) と同様にして証明できます.
- 2 (1) 1章の問題 1(4): A を偶数の目, B を 4 以上の目として, $A \cap B$
 1章の問題 1(5): A を奇数の目, B を 3 以下の目として, $A \cap B$
 1章の問題 1(6): A を偶数の目, B を 3 以上の目として, $A \cup B$
 1章の問題 1(7): A を奇数の目, B を 5 以下の目として, $A \cup B$
 (2) 1章の問題 1(4): 奇数の目かまたは 5 以上の目
 1章の問題 1(5): 偶数の目かまたは 4 以上の目
 1章の問題 1(6): 奇数の目かつ 2 以下の目
 1章の問題 1(7): 偶数の目かつ 6 の目
- 3 (1) A_1 : 1 回目に表が出る, B_1 : 1 回目に裏が出る, A_2 : 2 回目に表が出る, B_2 : 2 回目に裏が出る, A_3 : 3 回目に表が出る, B_3 : 3 回目に裏が出る
 (2) $A_1 \cap B_2 = \{(1, 0, 0), (1, 0, 1)\}$, 1 回目に表が 2 回目に裏が出る
 (3) $B_1 \cap A_3 = \{(0, 0, 1), (0, 1, 1)\}$, 1 回目に裏が 3 回目に表が出る
 (4) $A_1 \cap A_2 \cap B_3 = \{(1, 1, 0)\}$, 1 回目に表が 2 回目に表が 3 回目に裏が出る
- 4 (1) A : 寿命が 7 以上 12 以下である, B : 寿命が 10 以上である
 (2) $A \cap B = [10, 12]$: 寿命が 10 以上かつ 12 以下である
 (3) $A \cup B = [7, \infty)$: 寿命が 7 以上である
 (4) $A^c = (-\infty, 7) \cup (12, \infty)$: 寿命が 7 より小であるかまたは 12 より大である
- 5 D



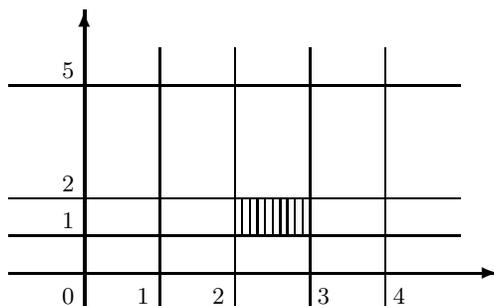
E



$D \cup E$



$D \cap E$



E^c については省略します。

- 6 σ -集合体の定義の条件が満たされることを確かめてください。 $\{\{0\}, \{1\}\}$ が σ -集合体でないことは、 $\{1\}^c = \{2, 3, 4, 5, 6\}$ がこの集合族に属さないことによります。
- 7 $a < b$ として、 $(a, b]$ の形の半開区間を全て含む最小の σ -集合体が B になります。 B が全ての形の区間を含むことは、

$$[\alpha, \beta] = \bigcap_{i=1}^{\infty} (\alpha - \frac{1}{i}, \beta], \quad [\alpha, \beta) = \bigcup_{i=1}^{\infty} [\alpha, \beta - \frac{1}{i}], \quad (\alpha, \beta) = \bigcup_{i=1}^{\infty} [\alpha + \frac{1}{i}, \beta - \frac{1}{i}]$$

であることと σ -集合体が可算回の集合演算について閉じていることからわかります。

4 章の問題解答

1

$$\omega \in \Omega, X(\omega) = \begin{cases} 1, & \omega : \text{偶数}, \\ -1, & \omega : \text{奇数}. \end{cases}$$

2 (1) (1, 1, 1), (1, 1, 2), (1, 1, 3), (2, 4, 6) など .

(2) X_i : i 回目に出現する目の数を調べる .

(3) さいころを 3 回投げたときの目の数の総和を調べる .

(4) さいころを 3 回投げたときの目の数の平均を取る .

3 (1) $P(A) = \sum_{i=2}^{\infty} p_i = 1 - p_1 = 1 - p$

(2) $P(B) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{2i-1} = \sum_{i=0}^{\infty} p(1-p)^{2i} = p \frac{1}{1-(1-p)^2} = \frac{1}{2-p}$

(3) $P(C) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{2i} = 1 - P(B) = \frac{1-p}{2-p}$

4 $P(A) = \int_A f(x)dx = \int_1^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-\lambda}$

$P(B) = \int_B f(x)dx = \int_0^1 \lambda e^{-\lambda x} dx = 1 - e^{-\lambda}$

$P(C) = \int_C f(x)dx = \int_2^3 \lambda e^{-\lambda x} dx + \int_4^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = e^{-2\lambda} - e^{-3\lambda} + e^{-4\lambda}$

5 (2)

$$\begin{aligned} x \in f^{-1}(A \cup B) &\iff f(x) \in A \cup B \\ &\iff f(x) \in A \text{ または } f(x) \in B \\ &\iff x \in f^{-1}(A) \text{ または } x \in f^{-1}(B) \\ &\iff x \in f^{-1}(A) \cup f^{-1}(B) \end{aligned}$$

(3)

$$\begin{aligned} x \in f^{-1}(A \cap B) &\iff f(x) \in A \cap B \\ &\iff f(x) \in A \text{ かつ } f(x) \in B \\ &\iff x \in f^{-1}(A) \text{ かつ } x \in f^{-1}(B) \\ &\iff x \in f^{-1}(A) \cap f^{-1}(B) \end{aligned}$$

(4) $x \in f^{-1}(A^c) \iff f(x) \in A^c \iff x \in (f^{-1}(A))^c$

二つめの同値関係は $f(x) \in A \iff x \in f^{-1}(A)$ であることから成立します .

(5)

$$\begin{aligned} x \in f^{-1}(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) &\iff f(x) \in \cup_{i=1}^{\infty} A_i \\ &\iff \text{ある } i \text{ に対して } f(x) \in A_i \\ &\iff \text{ある } i \text{ に対して } x \in f^{-1}(A_i) \\ &\iff x \in \cup_{i=1}^{\infty} f^{-1}(A_i) \end{aligned}$$

(6) (5) と同様にして証明できますが , ここではド・モルガンの法則を用います .

$$\begin{aligned} (f^{-1}(\cap_{i=1}^{\infty} A_i))^c &= f^{-1}((\cap_{i=1}^{\infty} A_i)^c) = f^{-1}(\cup_{i=1}^{\infty} A_i^c) \\ &= \cup_{i=1}^{\infty} f^{-1}(A_i^c) = \cup_{i=1}^{\infty} (f^{-1}(A_i))^c \\ &= (\cap_{i=1}^{\infty} f^{-1}(A_i))^c . \end{aligned}$$

したがって $f^{-1}(\cap_{i=1}^{\infty} A_i) = \cap_{i=1}^{\infty} f^{-1}(A_i)$ が成立します .

6 (1) $X^{-1}\{1\} = \{2, 4, 6\}$, $X^{-1}\{-1\} = \{1, 3, 5\}$

(2) $P(X^{-1}\{1\}) = \frac{1}{2}$, $P(X^{-1}\{-1\}) = \frac{1}{2}$

7 (1) $X_1^{-1}(\{1\})$ のみを掲げます。他は明らかです。

$$X_1^{-1}(\{1\}) = \left\{ \begin{array}{l} (1, 1, 1), (1, 1, 2), (1, 1, 3), (1, 1, 4), (1, 1, 5), (1, 1, 6), \\ (1, 2, 1), (1, 2, 2), (1, 2, 3), (1, 2, 4), (1, 2, 5), (1, 2, 6), \\ (1, 3, 1), (1, 3, 2), (1, 3, 3), (1, 3, 4), (1, 3, 5), (1, 3, 6), \\ (1, 4, 1), (1, 4, 2), (1, 4, 3), (1, 4, 4), (1, 4, 5), (1, 4, 6), \\ (1, 5, 1), (1, 5, 2), (1, 5, 3), (1, 5, 4), (1, 5, 5), (1, 5, 6), \\ (1, 6, 1), (1, 6, 2), (1, 6, 3), (1, 6, 4), (1, 6, 5), (1, 6, 6) \end{array} \right\}$$

(2) $X_1^{-1}(\{2, 3\}) = X_1^{-1}(\{2\}) \cup X_1^{-1}(\{3\})$ であることから、前問 (1) よりどのような集合になるかは明らかです。 $X_2^{-1}(\{1, 4\})$, $X_3^{-1}(\{3, 5\})$ についても同様です。

(3) $(X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{1\}) = \phi$

$(X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{3\}) = \{(1, 1, 1)\}$

$(X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{4\}) = \{(1, 1, 2), (1, 2, 1), (2, 1, 1)\}$

(4) $(\frac{X_1+X_2+X_3}{3})^{-1}(\{1\}) = (X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{3\}) = \{(1, 1, 1)\}$

$(\frac{X_1+X_2+X_3}{3})^{-1}(\{\frac{4}{3}\}) = (X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{4\}) = \{(1, 1, 2), (1, 2, 1), (2, 1, 1)\}$

$(\frac{X_1+X_2+X_3}{3})^{-1}(\{2\}) = (X_1 + X_2 + X_3)^{-1}(\{6\})$
 $= \{(1, 1, 4), (1, 3, 2), (1, 4, 1), (2, 1, 3), (2, 2, 2), (2, 3, 1), (3, 1, 2), (3, 2, 1), (4, 1, 1)\}$

8 一つだけ示しておきます。他は同様です。

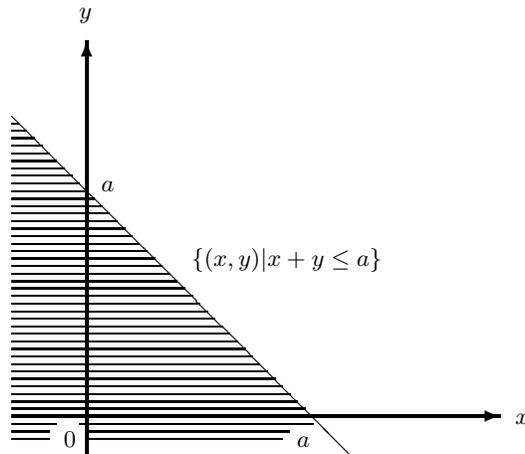
$$P((X_1 + X_2 + X_3)^{-1}\{4\}) = p_1 p_1 p_2 + p_1 p_2 p_1 + p_2 p_1 p_1 = 3p_1 p_1 p_2 = 3 \left(\frac{5}{18}\right)^3$$

9 一つだけ示しておきます。他は同様です。

$$P(X^{-1}\{-1, 1\}) = P(\{1, 2, 5, 6\}) = 2 \cdot \frac{5}{18} + 2 \cdot \frac{1}{18} = \frac{2}{3}$$

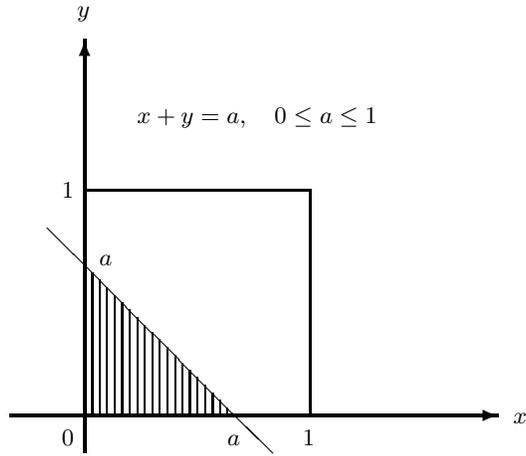
10 (1) 平面上で、直線 $x + y = a$ の下側の領域になります。直線は含みます。

$$(X + Y)^{-1}((-\infty, a]) = \{(x, y) | x + y \leq a\}$$

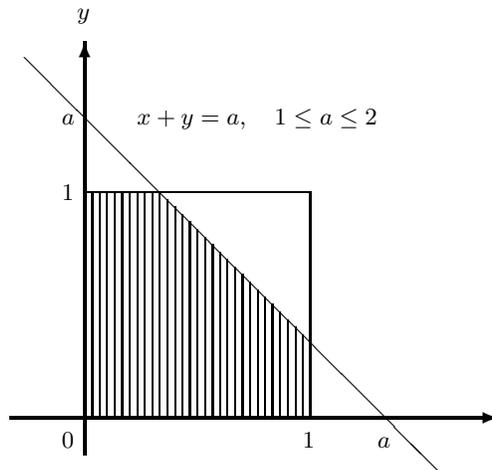


(2)

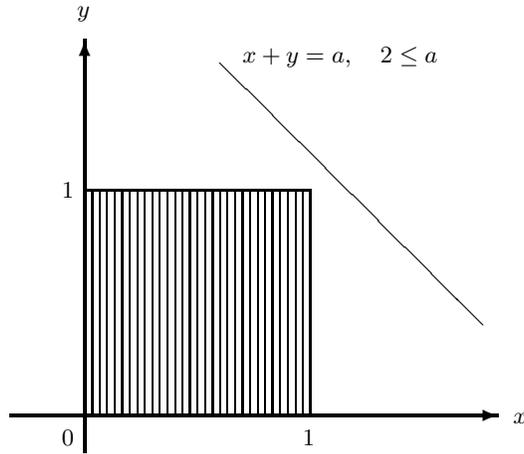
$$a \leq 0, P((X + Y)^{-1}(-\infty, a]) = 0$$



$$\begin{aligned}
 0 \leq a \leq 1, \quad \mathbf{P}((X + Y)^{-1}(-\infty, a]) &= \int_0^a dx \int_0^{a-x} 6xy^2 dy \\
 &= \frac{a^5}{10}
 \end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
 1 \leq a \leq 2, \quad \mathbf{P}((X + Y)^{-1}(-\infty, a]) \\
 &= 1 - \int_{a-1}^1 dx \int_{a-x}^1 6xy^2 dy \\
 &= \frac{1}{2}(a-1) + (a-1)^2 - \frac{1}{2}(a-1)^4 - \frac{1}{10}(a-1)^5 + \frac{1}{10}
 \end{aligned}$$



$$2 \leq a, \quad P((X+Y)^{-1}(-\infty, a]) = \int_0^1 dx \int_0^1 6xy^2 dy = 1$$

$$11 \quad \Omega = \{(x_1, x_2, x_3, \dots) \mid x_i = 0 \text{ or } 1, i = 1, 2, 3, \dots\}$$

5章の問題解答

$$1 \quad (1) \quad P(\Omega) = \sum_{\omega_i \in \Omega} p_{\omega_i} = p_{\omega_1} + p_{\omega_2} + \dots = 1.$$

(2) $A_1, A_2, \dots, A_i \cap A_j = \phi (i \neq j)$ に対して

$$\begin{aligned} P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) &= \sum_{\omega \in \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i} p_{\omega} \\ &= \sum_{\omega \in A_1} p_{\omega} + \sum_{\omega \in A_2} p_{\omega} + \dots \\ &= P(A_1) + P(A_2) + \dots. \end{aligned}$$

2 $A_1 \supseteq A_2 \supseteq \dots$ に対して補集合を取った $A_1^c \subseteq A_2^c \subseteq \dots$ に定理 5.2 (1) を適用して

$$P(A_n^c) \uparrow P\left(\bigcup_{i \geq 1} A_i^c\right) \quad (n \rightarrow \infty). \quad (*)$$

ここでド・モルガンの法則より

$$\begin{aligned} P(A_n^c) &= 1 - P(A_n), \\ P\left(\bigcup_{i \leq 1} A_i^c\right) &= P\left(\left(\bigcap_{i \geq 1} A_i\right)^c\right) = 1 - P\left(\bigcap_{i \geq 1} A_i\right) \end{aligned}$$

であることに注意します。したがって (*) より

$$P(A_n) \downarrow P\left(\bigcap_{i \geq 1} A_i\right)$$

3

$$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(A \cap B) - P(A \cap C) - P(B \cap C) + P(A \cap B \cap C),$$

$$P(A) = ((0.7)^3 - (0.2)^3)((0.9)^2 - (0.3)^2),$$

$$P(B) = ((0.9)^3 - (0.3)^3)((0.5)^2 - (0.1)^2),$$

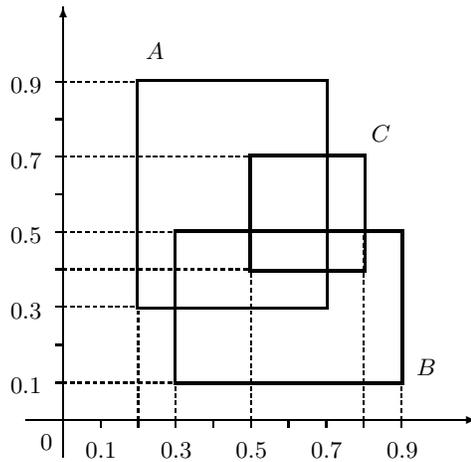
$$P(C) = ((0.8)^3 - (0.5)^3)((0.7)^2 - (0.4)^2),$$

$$P(A \cap B) = ((0.7)^3 - (0.3)^3)((0.5)^2 - (0.3)^2),$$

$$P(A \cap C) = ((0.7)^3 - (0.5)^3)((0.7)^2 - (0.4)^2),$$

$$P(B \cap C) = ((0.8)^3 - (0.5)^3)((0.5)^2 - (0.4)^2),$$

$$P(A \cap B \cap C) = ((0.7)^3 - (0.5)^3)((0.5)^2 - (0.4)^2)$$



4 【問題訂正】事象 A を次のように訂正します . $A = \{(1, j) \mid j \text{ は奇数}\}$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) = \frac{3}{36} + \frac{6}{36} - \frac{1}{36} = \frac{2}{9}$$

5 $n = 2$ の場合は , 定理 5.1(3) より成立しています . $n = n$ の場合成立するとして ,

$n = n + 1$ の場合を考えます.

$$\begin{aligned}
P(\cup_{i=1}^{n+1} A_i) &= P(\cup_{i=1}^n A_i \cup A_{n+1}) \\
&= P(\cup_{i=1}^n A_i) + P(A_{n+1}) - P((\cup_{i=1}^n A_i) \cap A_{n+1}) \\
&= P(\cup_{i=1}^n A_i) + P(A_{n+1}) - P(\cup_{i=1}^n (A_i \cap A_{n+1})) \\
&= P(A_{n+1}) + (-1)^{1+1} \sum_{i=1}^n P(A_i) + (-1)^{2+1} \sum_{i < j \leq n} P(A_i \cap A_j) \\
&\quad + (-1)^{3+1} \sum_{i < j < k \leq n} P(A_i \cap A_j \cap A_k) + \cdots + (-1)^{n+1} P(\cap_{i=1}^n A_i) \\
&\quad - \left\{ (-1)^{1+1} \sum_{i=1}^n P(A_i \cap A_{n+1}) + (-1)^{2+1} \sum_{i < j \leq n} P(A_i \cap A_j \cap A_{n+1}) \right. \\
&\quad \left. + (-1)^{3+1} \sum_{i < j < k \leq n} P(A_i \cap A_j \cap A_k \cap A_{n+1}) + \cdots + (-1)^{n+1} P(\cap_{i=1}^n A_i \cap A_{n+1}) \right\} \\
&= (-1)^{1+1} \sum_{i=1}^{n+1} P(A_i) + (-1)^{2+1} \sum_{i < j \leq n+1} P(A_i \cap A_j) \\
&\quad + (-1)^{3+1} \sum_{i < j < k \leq n+1} P(A_i \cap A_j \cap A_k) + \cdots + (-1)^{n+1+1} P(\cap_{i=1}^{n+1} A_i)
\end{aligned}$$

- 6 (1) 包除原理より $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$. $P(A \cup B) \leq 1$ であることから $P(A) + P(B) - P(A \cap B) \leq 1$. したがって $P(A \cap B) \geq P(A) + P(B) - 1$.
(2) 包除原理より $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B) \leq P(A) + P(B)$. n に関する帰納法によって, 証明されます.

7

$$P_H(A) = \frac{P(A \cap H)}{P(H)} = \frac{\frac{1}{2} + \frac{1}{24}}{\frac{1}{2} + \frac{2}{24}} = \frac{13}{14}$$

- 8 問題 3 の確率の値を利用します. (2) では包除原理を次のように利用すること.

$$\begin{aligned}
P_A(B \cup C) &= \frac{P(A \cap (B \cup C))}{P(A)} \\
&= \frac{P((A \cap B) \cup (A \cap C))}{P(A)} \\
&= \frac{P(A \cap B) + P(A \cap C) - P(A \cap B \cap C)}{P(A)}
\end{aligned}$$

ちなみに, この式から

$$P_A(B \cup C) = P_A(B) + P_A(C) - P_A(B \cap C)$$

となることがわかります.

- 9 事象 A の要素を列挙すると $A = \{(1, j_0), \dots, (j_0 - 1, j_0), (j_0 + 1, j_0), \dots, (n, j_0)\}$.
したがって $P(A) = (n - 1) / \{n(n - 1)\} = 1/n$.
10 (1) $P(A_i^c) = 1 - P(A_i)$ より, $P(A_i) = p$ を示せば十分です. 事象 A_i の各要素は $(x_1, \dots, x_{i-1}, 1, x_{i+1}, \dots, x_n)$ の形をしています.
したがって, 例えば,

$$\sum_{x_1=0}^1 p^{x_1} (1-p)^{1-x_1} = p + (1-p) = 1$$

であることに注意して

$$\begin{aligned}
 P(A_i) &= \sum_{x_1=0}^1 \cdots \sum_{x_{i-1}=0}^1 \sum_{x_{i+1}=0}^1 \cdots \sum_{x_n=0}^1 p^{x_1+\cdots+x_{i-1}+x_{i+1}+\cdots+x_n} \\
 &\quad \times (1-p)^{n-1-(x_1+\cdots+x_{i-1}+x_{i+1}+\cdots+x_n)} \cdot p \\
 &= p \sum_{x_1=0}^1 p^{x_1} (1-p)^{1-x_1} \cdots \sum_{x_{i-1}=0}^1 p^{x_{i-1}} (1-p)^{1-x_{i-1}} \\
 &\quad \times \sum_{x_{i+1}=0}^1 p^{x_{i+1}} (1-p)^{1-x_{i+1}} \cdots \sum_{x_n=0}^1 p^{x_n} (1-p)^{1-x_n} \\
 &= p
 \end{aligned}$$

(2) (1) より $P(A_1) = P(A_2) = p$. また , (1) の証明と同様にして

$$P(A_1 \cap A_2) = pp \sum_{x_3=0}^1 p^{x_3} (1-p)^{1-x_3} \cdots \sum_{x_n=0}^1 p^{x_n} (1-p)^{1-x_n} = p^2 .$$

したがって A_1, A_2 は独立になります .

(3) (2) と同様の計算を行い , $P(A_i \cap A_j) = p^2$.

11 $P(C) = \frac{3}{6}, P(D) = \frac{3}{6}, P(C \cap D) = \frac{9}{36}$ より独立になります .

12

$$\begin{aligned}
 P(A \cap B) &= \frac{1}{4} = P(A)P(B), \\
 P(A \cap C) &= \frac{1}{4} = P(A)P(C), \\
 P(B \cap C) &= \frac{1}{4} = P(B)P(C), \\
 P(A \cap B \cap C) &= \frac{1}{4} \neq P(A)P(B)P(C) = \frac{1}{8}
 \end{aligned}$$

より独立ではありません . 二つずつでは独立になります .

13 一番目の等式のみを示しておきます .

$$\begin{aligned}
 P(A \cap (B \cup C)) &= P((A \cap B) \cup (A \cap C)) \\
 &= P(A \cap B) + P(A \cap C) - P(A \cap B \cap C) \\
 &= P(A)P(B) + P(A)P(C) - P(A)P(B)P(C) \\
 &= P(A)\{P(B) + P(C) - P(B)P(C)\} \\
 &= P(A)\{P(B) + P(C) - P(B \cap C)\} \\
 &= P(A)P(B \cup C)
 \end{aligned}$$

14 題意より $P(a) = o_a, P(b) = o_b, P(\text{不良品} | a) = p_a, P(\text{不良品} | b) = p_b$ とできます . 求める確率 $P(a | \text{不良品})$ は , ベイズの定理より ,

$$P(a | \text{不良品}) = \frac{P(\text{不良品} | a)P(a)}{P(\text{不良品} | a)P(a) + P(\text{不良品} | b)P(b)} = \frac{p_a o_a}{p_a o_a + p_b o_b}$$

15 製品が不良品であるという事象を D で , 検査結果が不良品であるという事象を JD と書くと , 求める確率 $P(D|JD)$ は , ベイズの定理を使って次のようになります .

$$\begin{aligned}
 P(D|JD) &= \frac{P(D \cap JD)}{P(JD)} = \frac{P(JD|D)P(D)}{P(JD|D)P(D) + P(JD|D^c)P(D^c)} \\
 &= \frac{0.95 \times 0.005}{0.95 \times 0.005 + 0.01 \times 0.995} \approx 0.32
 \end{aligned}$$

6章の問題解答

- 1 (1) σ -集合体の定義の条件が満たされることを確認すればよい。
 (2) 例えば, $\{\omega | X(\omega) \leq 4\} = \{1, 2, 3, 5\}$ は $\mathcal{F}_1, \mathcal{F}_2$ いずれの要素でもない。
 (3) $\mathcal{F}_3 = \mathcal{P}(\Omega)$ は Ω の全ての部分集合からなるため, X が定義 6.1 の条件を満たすことがわかります。
 2 i のところで p_i だけジャンプしているような階段状の関数になります。

3

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x)dx = \begin{cases} 0, & x \leq 0, \\ x, & 0 < x \leq 1, \\ 1, & 1 < x. \end{cases}$$

$$F(x^-) = \lim_{n \rightarrow \infty} F\left(x - \frac{1}{n}\right) = \begin{cases} 0, & x \leq 0, \\ x, & 0 < x \leq 1, \\ 1, & 1 < x. \end{cases}$$

4 (1)

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(x)dx = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0. \end{cases}$$

(2)

$$P\{X > x\} = 1 - P\{X \leq x\} = 1 - F(x) = \begin{cases} 1, & x < 0, \\ e^{-\lambda x}, & x \geq 0. \end{cases}$$

(3)

$$P\{a < X \leq b\} = F(b) - F(a) = \begin{cases} 0, & a < b < 0, \\ 1 - e^{-\lambda b}, & a < 0 \leq b, \\ e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}, & 0 \leq a < b. \end{cases}$$

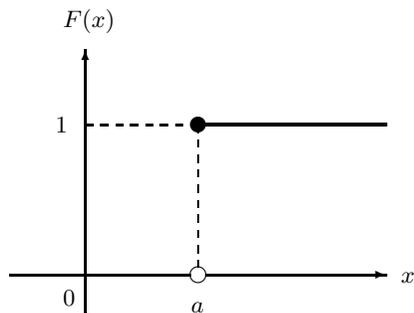
(4)

$$F(x^-) = \lim_{n \rightarrow \infty} F\left(x - \frac{1}{n}\right) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0. \end{cases}$$

5

$$F(x) = P\{X \leq x\} = \begin{cases} 0, & x < a, \\ 1, & a \leq x. \end{cases}$$

分布関数は, a で高さ 1 のジャンプをしている階段状の関数になります。



6 略

7

$$\begin{aligned}
E[X] &= \sum_{i=0}^n i \binom{n}{i} p^i q^{n-i} \\
&= \sum_{i=1}^n \frac{n!}{(i-1)!(n-i)!} p^i q^{n-i} \\
&= np \sum_{i=1}^n \frac{(n-1)!}{(i-1)!(n-1-(i-1))!} p^{i-1} q^{n-1-(i-1)} \\
&= np \sum_{i=0}^{n-1} \binom{n-1}{i} p^i q^{n-1-i} \\
&= np, \\
\text{Var}[X] &= \sum_{i=0}^n (i-np)^2 \binom{n}{i} p^i q^{n-i} \\
&= \sum_{i=0}^n i^2 \binom{n}{i} p^i q^{n-i} - (np)^2 \\
&= \sum_{i=0}^n i(i-1) \binom{n}{i} p^i q^{n-i} + \sum_{i=0}^n i \binom{n}{i} p^i q^{n-i} - (np)^2,
\end{aligned}$$

ここで

$$\begin{aligned}
&\sum_{i=0}^n i(i-1) \binom{n}{i} p^i q^{n-i} \\
&= \sum_{i=2}^n \frac{n!}{(i-2)!(n-i)!} p^i q^{n-i} \\
&= p^2 n(n-1) \sum_{i=2}^n \frac{(n-2)!}{(i-2)!(n-2-(i-2))!} p^{i-2} q^{n-2-(i-2)} \\
&= p^2 n(n-1) \sum_{i=0}^{n-2} \binom{n-2}{i} p^i q^{n-2-i} \\
&= p^2 n(n-1)
\end{aligned}$$

ゆえに

$$\text{Var}[X] = p^2 n(n-1) + np - (np)^2 = np(1-p)$$

8

$$\begin{aligned}
\mathbf{E}[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu) \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} dx + \mu \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right\} dx + \mu \quad (\text{被積分関数は奇関数}) \\
&= \mu \\
\mathbf{Var}[X] &= \int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\
&= \int_{-\infty}^{\infty} x^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right\} dx \quad (\text{変数変換}) \\
&= \frac{-\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{\infty} x \left(-\frac{x}{\sigma^2}\right) \exp\left\{-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right\} dx \quad (\text{部分積分を行う}) \\
&= \frac{\sigma^2}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\sigma^2}\right\} dx \\
&= \sigma^2
\end{aligned}$$

9

$$\begin{aligned}
\mathbf{Var}[X] &= \sum_{i \in \mathbf{Z}} (i - \mathbf{E}[X])^2 p_i \\
&= \sum_{i : |i - \mathbf{E}[X]| \leq \epsilon} (i - \mathbf{E}[X])^2 p_i + \sum_{i : |i - \mathbf{E}[X]| > \epsilon} (i - \mathbf{E}[X])^2 p_i \\
&\geq \sum_{i : |i - \mathbf{E}[X]| > \epsilon} (i - \mathbf{E}[X])^2 p_i \\
&\geq \epsilon^2 \sum_{i : |i - \mathbf{E}[X]| > \epsilon} p_i = \epsilon^2 \mathbf{P}(|X - \mathbf{E}[X]| > \epsilon)
\end{aligned}$$

10 略

11

$$\begin{aligned}
\mathbf{P}(X > h+t | X > h) &= \frac{\mathbf{P}(X > h+t, X > h)}{\mathbf{P}(X > h)} \\
&= \frac{\mathbf{P}(X > h+t)}{\mathbf{P}(X > h)} = \frac{e^{-\lambda(h+t)}}{e^{-\lambda h}} \\
&= e^{-\lambda t}
\end{aligned}$$

7章の問題解答

1 (1)

$$F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & x < 0 \text{ または } y < 0, \\ (1 - e^{-\lambda x})y^2, & 0 \leq x, 0 \leq y \leq 1, \\ 1 - e^{-\lambda x}, & 0 \leq x, 1 < y, \end{cases}$$

$$P\{X \leq x\} = \lim_{y \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ 1 - e^{-\lambda x}, & 0 \leq x, \end{cases}$$

$$P\{Y \leq y\} = \lim_{x \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & y < 0, \\ y^2, & 0 \leq y \leq 1, \\ 1, & 1 < y, \end{cases}$$

$$P\{1 < X \leq 2, 0.5 < Y \leq 1\} = 0.75 \cdot (e^{-\lambda} - e^{-2\lambda})$$

(2)

$$F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & x < 0 \text{ または } y < 0, \\ \frac{1}{2}(x^2 y + xy^3), & 0 \leq x \leq 1, 0 \leq y \leq 1, \\ \frac{1}{2}(x^2 + x), & 0 \leq x \leq 1, 1 < y, \\ \frac{1}{2}(y^3 + y), & 1 < x, 0 \leq y \leq 1, \\ 1, & 1 < x, 1 < y \end{cases}$$

$$P\{X \leq x\} = \lim_{y \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{1}{2}(x^2 + x), & 0 \leq x \leq 1, \\ 1, & 1 < x, \end{cases}$$

$$P\{Y \leq y\} = \lim_{x \rightarrow \infty} F_{X,Y}(x,y) = \begin{cases} 0, & y < 0, \\ \frac{1}{2}(y^3 + y), & 0 \leq y \leq 1, \\ 1, & 1 < y, \end{cases}$$

$$P\{1 < X \leq 2, 0.5 < Y \leq 1\} = 0$$

2 (1) $P\{X + a \leq x\} = P\{X \leq x - a\} = \int_{-\infty}^{x-a} f_X(u) du = \int_{-\infty}^x f_X(v - a) dv$
したがって

$$f_{X+a}(x) = f_X(x - a).$$

(2) $P\{aX \leq x\} = P\{X \leq \frac{x}{a}\} = \int_{-\infty}^{\frac{x}{a}} f_X(u) du = \int_{-\infty}^x f_X(\frac{v}{a}) \cdot \frac{1}{a} dv$
したがって

$$f_{aX}(x) = \frac{1}{a} \cdot f_X\left(\frac{x}{a}\right).$$

(3) X^2 は負の値を取らないことから $f_{X^2}(x) = 0, x < 0. x \geq 0$ として,

$$\begin{aligned} P\{X^2 \leq x\} &= P\{-\sqrt{x} \leq X \leq \sqrt{x}\} \\ &= \int_{-\sqrt{x}}^{\sqrt{x}} f_X(u) du \\ &= \int_0^{\sqrt{x}} f_X(u) du + \int_{-\sqrt{x}}^0 f_X(u) du \\ &= \int_0^{\sqrt{x}} \{f_X(u) + f_X(-u)\} du \quad (\text{変数変換}) \\ &= \int_0^x \frac{1}{2\sqrt{u}} \{f_X(\sqrt{u}) + f_X(-\sqrt{u})\} du \quad (\text{変数変換}) \end{aligned}$$

したがって

$$f_{X^2}(x) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ \frac{1}{2\sqrt{x}} \{f_X(\sqrt{x}) + f_X(-\sqrt{x})\}, & x \geq 0. \end{cases}$$

3 (1) まず $X - \mu$ の密度関数は $n_{\mu, \sigma^2}(x + \mu)$. 次に $(X - \mu)/\sigma$ の密度関数は $\sigma n_{\mu, \sigma^2}(\sigma x + \mu) = n_{0, 1^2}(x)$.

$$(2) f_{X^2}(x) = \frac{1}{2\sqrt{x}} \{n_{0, 1^2}(\sqrt{x}) + n_{0, 1^2}(-\sqrt{x})\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi x}} \exp\{-\frac{x}{2}\} .$$

4 【問題訂正】 X と Y の同時密度関数が例 7.2 で与えられているとします .

$$E[X] = np, \quad E[Y] = \lambda \text{ より } E[X + Y] = E[X] + E[Y] = np + \lambda$$

$$\begin{aligned} E[X \cdot Y] &= \sum_{k=0}^n \sum_{m=0}^{\infty} km \binom{n}{k} p^k q^{n-k} e^{-\lambda} \frac{\lambda^m}{m!} \\ &= \sum_{k=0}^n k \binom{n}{k} p^k q^{n-k} \sum_{m=0}^{\infty} m e^{-\lambda} \frac{\lambda^m}{m!} \\ &= np \cdot \lambda \end{aligned}$$

5

$$\varphi_X(t) = \sum_{k=0}^{\infty} e^{kt} \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(\lambda e^t)^k}{k!} = \exp\{\lambda(e^t - 1)\} ,$$

$$\varphi'_X(t) = \lambda e^t \exp\{\lambda(e^t - 1)\} ,$$

$$\varphi''_X(t) = \lambda e^t \exp\{\lambda(e^t - 1)\} + (\lambda e^t)^2 \exp\{\lambda(e^t - 1)\} ,$$

$$E[X] = \varphi'_X(0) = \lambda, \quad E[X^2] = \varphi''_X(0) = \lambda + \lambda^2, \quad \text{Var}[X] = \lambda .$$

6 指数分布であることから $E[X] = \frac{1}{\lambda}$ であることを思い起こしてください .

$$\varphi_X(t) = \int_0^{\infty} e^{tx} \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{\lambda}{\lambda - t}$$

$$\frac{d}{dt} \varphi_X(t) = \frac{\lambda}{(\lambda - t)^2}, \quad E[X] = \left. \frac{d}{dt} \varphi_X(t) \right|_{t=0} = \frac{1}{\lambda}$$

$$\frac{d^2}{dt^2} \varphi_X(t) = \frac{2\lambda}{(\lambda - t)^3}, \quad E[X^2] = \left. \frac{d^2}{dt^2} \varphi_X(t) \right|_{t=0} = \frac{2}{\lambda^2}$$

$$\frac{d^3}{dt^3} \varphi_X(t) = \frac{6\lambda}{(\lambda - t)^4}, \quad E[X^3] = \left. \frac{d^3}{dt^3} \varphi_X(t) \right|_{t=0} = \frac{6}{\lambda^3}$$

$$E \left[\left(X - \frac{1}{\lambda} \right)^3 \right] = E[X^3] - 3 \frac{1}{\lambda} E[X^2] + 3 \left(\frac{1}{\lambda} \right)^2 E[X] - \left(\frac{1}{\lambda} \right)^3 = \frac{2}{\lambda^3}$$

8 章の問題解答

1

$$\begin{aligned}
 E[X \cdot Y] &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_{X,Y}(x, y) dx dy \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy f_X(x) f_Y(y) dx dy \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx \int_{-\infty}^{\infty} y f_Y(y) dy \\
 &= E[X] E[Y] \\
 F_{X,Y}(x, y) &= \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_{X,Y}(u, v) du dv \\
 &= \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f_X(u) f_Y(v) du dv \\
 &= \int_{-\infty}^x f_X(u) du \int_{-\infty}^y f_Y(v) dv \\
 &= F_X(x) F_Y(y)
 \end{aligned}$$

2 どのような t に対しても $\{(X - E[X])t - (Y - E[Y])\}^2$ は負の値を取りません。したがってこれの期待値も負の値を取りません。

$$\begin{aligned}
 &E[\{(X - E[X])t - (Y - E[Y])\}^2] \\
 &= t^2 E[(X - E[X])^2] - 2t E[(X - E[X])(Y - E[Y])] + E[(Y - E[Y])^2] \\
 &= t^2 \text{Var}[X] - 2t \text{Cov}(X, Y) + \text{Var}[Y] = 0
 \end{aligned}$$

を t の二次方程式であると考え、異なる二実根を持たないことから、判別式を取って、 $[\text{Cov}(X, Y)]^2 \leq \text{Var}[X] \text{Var}[Y]$ 。よって

$$-\sqrt{\text{Var}[X] \text{Var}[Y]} \leq \text{Cov}(X, Y) \leq \sqrt{\text{Var}[X] \text{Var}[Y]}$$

- 3 (1) $F_{X|Y}(x|j) = \sum_{i \leq x} p_{X|Y}(i|j) = \sum_{i \leq x} p_X(i) = F_X(x)$
 (2) $F_{X|Y}(x|y) = \int_{-\infty}^x f_{X|Y}(u|y) du = \int_{-\infty}^x f_X(u) du = F_X(x)$
 4 (1) $E[X|Y = j] = \sum_i i p_{X|Y}(i|j) = \sum_i i p_X(i) = E[X]$
 (2) $E[X|Y = y] = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{X|Y}(x|y) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx = E[X]$

5

$$\begin{aligned}
 \int_{-\infty}^{\infty} E[X|Y = y] f_Y(y) dy &= \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} x \cdot \frac{f_{X,Y}(x, y)}{f_Y(y)} f_Y(y) dy dx \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x \int_{-\infty}^{\infty} f_{X,Y}(x, y) dy dx \\
 &= \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx \\
 &= E[X]
 \end{aligned}$$

6

$$\begin{aligned}
 F_{X|\Lambda}(x|\lambda) &= \int_{-\infty}^x f_{X|\Lambda}(u|\lambda) du = \begin{cases} \int_0^x \lambda e^{-\lambda u} du = 1 - e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & \text{その他.} \end{cases} \\
 E[X|\Lambda = \lambda] &= \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}, \\
 E[X] &= \int_1^2 E[X|\Lambda = \lambda] f_{\Lambda}(\lambda) d\lambda = \int_1^2 \frac{1}{\lambda} d\lambda = \log 2.
 \end{aligned}$$

7 2章の問題9の $f(x, y)$ を参照してください。

$$E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X) \int_{-\infty}^{\infty} (y - \mu_Y) f_{X,Y}(x, y) dy dx,$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} (y - \mu_Y) f_{X,Y}(x, y) dy = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_X^2}} \exp\left\{-\frac{(x - \mu_X)^2}{2\sigma_X^2}\right\} \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} \rho(x - \mu_X),$$

$$\frac{\rho\sigma_Y}{\sigma_X} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_X^2}} \exp\left\{-\frac{(x - \mu_X)^2}{2\sigma_X^2}\right\} dx = \frac{\rho\sigma_Y}{\sigma_X} \sigma_X^2 = \rho\sigma_X\sigma_Y$$

8 X と Y のモーメント母関数はそれぞれ

$$\varphi_X(t) = (pe^t + 1 - p)^m, \quad \varphi_Y(t) = (pe^t + 1 - p)^n.$$

したがって、独立性の仮定より $X + Y$ のモーメント母関数は、

$$\varphi_{X+Y}(t) = \varphi_X(t)\varphi_Y(t) = (pe^t + 1 - p)^m (pe^t + 1 - p)^n = (pe^t + 1 - p)^{m+n}.$$

よって、 $X + Y$ の分布はパラメータ $m + n, p$ の二項分布になります。

9 N_1, \dots を独立、 $P(N_i = k) = p(1 - p)^{k-1}$, $k = 1, 2, \dots$ とし、

$$P(N_1 + \dots + N_r = n) = \binom{n-1}{r-1} p^r (1-p)^{n-r}, \quad n = r, r+1, \dots$$

であることを r に関する帰納法で証明します。 $r = 1$ の場合は成立します。 $r = r$ の場合成立するとして、 $r = r + 1$ の場合を考えます。 $n \geq r + 1$ とします。

$$\begin{aligned} P(N_1 + \dots + N_r + N_{r+1} = n) &= \sum_{k=r}^{n-1} P(N_1 + \dots + N_r = k, N_{r+1} = n - k) \\ &= \sum_{k=r}^{n-1} P(N_1 + \dots + N_r = k) P(N_{r+1} = n - k) \\ &= \sum_{k=r}^{n-1} \binom{k-1}{r-1} p^{r+1} q^{n-(r+1)} \\ &= p^{r+1} q^{n-(r+1)} \sum_{k=r}^{n-1} \binom{k-1}{r-1} \\ &= \binom{n-1}{r} p^{r+1} q^{n-(r+1)} \end{aligned}$$

二つめの等号は独立性から、三つ目の等号は帰納法の仮定から、五つ目の等号は二項係数の性質（各自で確認して下さい）から成立します。

10 X, Y のそれぞれの分布をパラメータ λ_1, λ_2 のポアソン分布とし、互いに独立であるとします。モーメント母関数は7章の問題5より

$$\varphi_X(t) = \exp\{\lambda_1(e^t - 1)\}, \quad \varphi_Y(t) = \exp\{\lambda_2(e^t - 1)\}$$

したがって、独立性より $X + Y$ のモーメント母関数は

$$\varphi_{X+Y}(t) = \exp\{(\lambda_1 + \lambda_2)(e^t - 1)\}$$

となり、 $X + Y$ の分布はパラメータ $\lambda_1 + \lambda_2$ のポアソン分布になります。

- 11 (1) k に関する帰納法で示します. $k = 1$ の場合は成立しています. $k = k$ の場合成立するとして $k = k + 1$ の場合を考えます. $X_1 + \dots + X_k$ と X_{k+1} とのたたみこみの計算を実行します. 積分範囲に注意して;

$$\begin{aligned} \int_0^u \frac{\lambda^k}{(k-1)!} (u-x)^{k-1} e^{-\lambda(u-x)} \lambda e^{-\lambda x} dx &= \frac{\lambda^{k+1}}{(k-1)!} e^{-\lambda u} \int_0^u (u-x)^{k-1} dx \\ &= \frac{\lambda^{k+1}}{(k-1)!} e^{-\lambda u} \left[-\frac{1}{k} (u-x)^k \right]_0^u \\ &= \frac{\lambda^{k+1}}{k!} e^{-\lambda u} u^k \end{aligned}$$

(2)

$$\begin{aligned} &\int_0^u \frac{\lambda^m}{(m-1)!} (u-y)^{m-1} e^{-\lambda(u-y)} \frac{\lambda^n}{(n-1)!} y^{n-1} e^{-\lambda y} dy \\ &= \frac{\lambda^{m+n}}{(m-1)!(n-1)!} e^{-\lambda u} \int_0^u (u-y)^{m-1} y^{n-1} dy \\ &= \frac{\lambda^{m+n}}{(m-1)!(n-1)!} e^{-\lambda u} \frac{(m-1)! u^{n+m-1}}{n(n+1)\cdots(n+m-1)} \quad (\text{部分積分}) \\ &= \frac{\lambda^{n+m}}{(n+m-1)!} u^{n+m-1} e^{-\lambda u}. \end{aligned}$$

12

$$\begin{aligned} &\int_{-\infty}^{\infty} f_X(u-y) f_Y(y) dy \\ &= \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_X^2} \sqrt{2\pi\sigma_Y^2}} \exp \left\{ -\frac{(u-y-\mu_X)^2}{2\sigma_X^2} - \frac{(y-\mu_Y)^2}{2\sigma_Y^2} \right\} dy \end{aligned}$$

ここで

$$\begin{aligned} \frac{(u-y-\mu_X)^2}{2\sigma_X^2} + \frac{(y-\mu_Y)^2}{2\sigma_Y^2} &= \frac{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2}{2\sigma_X^2 \sigma_Y^2} \left\{ y - \mu_Y + \frac{\sigma_Y^2}{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2} (\mu_X + \mu_Y - u) \right\}^2 \\ &\quad + \frac{1}{2(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2)} (u - \mu_X - \mu_Y)^2 \end{aligned}$$

したがって

$$\begin{aligned} \int_{-\infty}^{\infty} f_X(u-y) f_Y(y) dy &= \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2)}} \exp \left\{ -\frac{(u - \mu_X - \mu_Y)^2}{2(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2)} \right\} \\ &\times \int_{-\infty}^{\infty} \sqrt{\frac{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2}{2\sigma_X^2 \sigma_Y^2}} \exp \left\{ -\frac{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2}{2\sigma_X^2 \sigma_Y^2} \left(y - \mu_Y + \frac{\sigma_Y^2}{\sigma_X^2 + \sigma_Y^2} (-u + \mu_X + \mu_Y) \right)^2 \right\} dy \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2)}} \exp \left\{ -\frac{(u - \mu_X - \mu_Y)^2}{2(\sigma_X^2 + \sigma_Y^2)} \right\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
E[Y|N=n] &= E[X_1 + \cdots + X_n | N=n] \\
&= \sum_j j P(X_1 + \cdots + X_n = j | N=n) \\
&= \sum_j j P(X_1 + \cdots + X_n = j) \quad (\text{独立性より}) \\
&= E[X_1 + \cdots + X_n] \\
&= E[X_1] + \cdots + E[X_n] \\
&= n\mu, \\
E[Y] &= \sum_{n=0}^{\infty} E[Y|N=n] P(N=n) \\
&= \sum_{n=0}^{\infty} n\mu P(N=n) \\
&= \mu E[N] \\
&= \mu \cdot \lambda
\end{aligned}$$

- 14 (1) 二つの事象 $\{\min(X, Y) > u\}$ と $\{X > u, Y > u\}$ とは同じものです。したがって、独立性より

$$P(\min(X, Y) > u) = P(X > u, Y > u) = P(X > u)P(Y > u).$$

ゆえに

$$\begin{aligned}
F_{\min(X, Y)}(u) &= P(\min(X, Y) \leq u) \\
&= 1 - P(\min(X, Y) > u) \\
&= 1 - P(X > u)P(Y > u) \\
&= \begin{cases} 1 - e^{-(\lambda_X + \lambda_Y)u}, & u \geq 0, \\ 0, & \text{その他.} \end{cases} \\
f_{\min(X, Y)}(u) &= \frac{d}{du}(1 - e^{-(\lambda_X + \lambda_Y)u}) \\
&= \begin{cases} (\lambda_X + \lambda_Y)e^{-(\lambda_X + \lambda_Y)u}, & u \geq 0, \\ 0, & u < 0. \end{cases}
\end{aligned}$$

- (2) $\{\max(X, Y) \leq u\} = \{X \leq u, Y \leq u\}$ 。したがって、独立性に注意して

$$\begin{aligned}
F_{\max(X, Y)}(u) &= P(\max(X, Y) \leq u) \\
&= P(X \leq u, Y \leq u) \\
&= P(X \leq u)P(Y \leq u) \\
&= (1 - e^{-\lambda_X u})(1 - e^{-\lambda_Y u}), \\
f_{\max(X, Y)}(u) &= \lambda_X e^{-\lambda_X u}(1 - e^{-\lambda_Y u}) + \lambda_Y e^{-\lambda_Y u}(1 - e^{-\lambda_X u}) \\
&= \lambda_X e^{-\lambda_X u} + \lambda_Y e^{-\lambda_Y u} - (\lambda_X + \lambda_Y)e^{-(\lambda_X + \lambda_Y)u}
\end{aligned}$$

10章の問題解答

- 1 (1) 0.95 (2) 0.975 (3) 0.995 (4) $P(X \leq 1.96) - P(X \leq -2.576) = 0.975 - 0.005 = 0.97$ (5) $P(X \leq 1.96) - P(X \leq -1.645) = 0.975 - 0.05 = 0.925$
 2 $P(X \leq 3.96) = P\left(\frac{X-2}{1} \leq 1.96\right) = 0.975$
 3 $9 \cdot V/2^2$ が自由度 9 の χ^2 分布に従うことに注意します. (10.4) 式より

$$P\{V \leq \alpha\} = P\left\{\frac{9 \cdot V}{2^2} \leq \frac{9 \cdot \alpha}{2^2}\right\} = 0.95$$

χ^2 分布表から $\frac{9 \cdot \alpha}{2^2} = 16.92$. ゆえに $\alpha = \frac{16.92 \cdot 2^2}{9} = 7.52$

- 4 (1) 分散が等しいことに注意します. V_1/V_2 が自由度 (9, 7) の F 分布に従うことから, $\alpha = 3.68$ であることがわかります.
 (2) (10.7) 式より, 自由度 16 の χ^2 分布表から確率の値は 0.025 となります.
 5 7 章の問題 3(2) より $n = 1$ の場合 X_1^2 の密度関数が $\frac{1}{\sqrt{2\pi x}} \exp\{-\frac{x}{2}\}$, $x \geq 0$ で, $\chi_1^2(x)$ に一致します. $n = n$ の場合成立するとして $n = n + 1$ の場合を考えます. $X_1^2 + \dots + X_n^2$ と X_{n+1}^2 とは独立で, 帰納法の仮定よりそれぞれの分布は $\chi_n^2(x)$ と $\chi_1^2(x)$ となります. したがって, $X_1^2 + \dots + X_n^2 + X_{n+1}^2$ の密度関数はこれらの分布のたたみこみを計算すれば求まります.

$$\begin{aligned} \int_0^x \chi_n^2(x-u) \chi_1^2(u) du &= \int_0^x \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} (x-u)^{\frac{n-2}{2}} e^{-\frac{x-u}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} u^{-\frac{1}{2}} e^{-\frac{u}{2}} \\ &= \frac{1}{2^{\frac{n+1}{2}} \sqrt{\pi} \Gamma(\frac{n}{2})} e^{-\frac{x}{2}} \int_0^x (x-u)^{\frac{n-2}{2}} u^{-\frac{1}{2}} du \end{aligned}$$

$tx = u$ の変数変換をすれば,

$$\begin{aligned} \int_0^x (x-u)^{\frac{n-2}{2}} u^{-\frac{1}{2}} du &= x^{\frac{n+1-2}{2}} \int_0^1 (1-t)^{\frac{n-2}{2}} t^{-\frac{1}{2}} dt \\ &= x^{\frac{n+1-2}{2}} B\left(\frac{1}{2}, \frac{n}{2}\right) \\ &= x^{\frac{n+1-2}{2}} \frac{\Gamma(\frac{1}{2}) \Gamma(\frac{n}{2})}{\Gamma(\frac{n+1}{2})} \end{aligned}$$

ここでガンマ関数とベータ関数との関係を用いました. $\Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi}$ であることに注意し, 整理して,

$$\int_0^x \chi_n^2(x-u) \chi_1^2(u) du = \frac{1}{2^{\frac{n+1}{2}} \Gamma(\frac{n+1}{2})} x^{\frac{n+1-2}{2}} e^{-\frac{x}{2}} = \chi_{n+1}^2(x)$$

- 6 $W_1 \sim \chi^2(n_1), W_2 \sim \chi^2(n_2)$ が互いに独立であるとして, $W = (W_1/n_1)/(W_2/n_2)$

の分布関数を考えます．

$$\begin{aligned}
P(W \leq x) &= P\left(\frac{W_1/n_1}{W_2/n_2} \leq x\right) \\
&= \int_0^\infty P\left(\frac{W_1/n_1}{W_2/n_2} \leq x \mid W_2 = u\right) \chi_{n_2}^2(u) du \\
&= \int_0^\infty P\left(W_1 \leq \frac{n_1}{n_2}xu \mid W_2 = u\right) \chi_{n_2}^2(u) du \\
&= \int_0^\infty P\left(W_1 \leq \frac{n_1}{n_2}xu\right) \chi_{n_2}^2(u) du \\
&= \int_0^\infty \left(\int_0^{\frac{n_1}{n_2}xu} \chi_{n_1}^2(y) dy\right) \chi_{n_2}^2(u) du \\
&= \int_0^\infty \left(\int_0^x \chi_{n_1}^2\left(\frac{n_1}{n_2}uv\right) \frac{n_1}{n_2}u dv\right) \chi_{n_2}^2(u) du \\
&= \int_0^x \left(\int_0^\infty \chi_{n_1}^2\left(\frac{n_1}{n_2}uv\right) \frac{n_1}{n_2}u \chi_{n_2}^2(u) du\right) dv \\
&= \int_0^x \left(\frac{1}{2^{\frac{n_1+n_2}{2}} \Gamma\left(\frac{n_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{n_2}{2}\right)} \left(\frac{n_1}{n_2}\right)^{\frac{n_1}{2}} v^{\frac{n_1-2}{2}} \int_0^\infty u^{\frac{n_1+n_2-2}{2}} e^{-\frac{n_1 v+n_2}{2n_2}u} du\right) dv
\end{aligned}$$

$\frac{n_1 v+n_2}{n_2}u = y$ の変数変換をすれば，

$$\begin{aligned}
&= \int_0^x \left(\frac{1}{2^{\frac{n_1+n_2}{2}} \Gamma\left(\frac{n_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{n_2}{2}\right)} \cdot \frac{n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}}}{(n_1 v+n_2)^{\frac{n_1+n_2}{2}}} v^{\frac{n_1-2}{2}} \int_0^\infty y^{\frac{n_1+n_2-2}{2}} e^{-\frac{y}{2}} dy\right) dv \\
&= \int_0^x \left(\frac{\Gamma\left(\frac{n_1+n_2}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n_1}{2}\right) \Gamma\left(\frac{n_2}{2}\right)} \cdot \frac{n_1^{\frac{n_1}{2}} n_2^{\frac{n_2}{2}}}{(n_1 v+n_2)^{\frac{n_1+n_2}{2}}} v^{\frac{n_1-2}{2}}\right) dv
\end{aligned}$$

となり，被積分関数が求める密度関数になります．

7 $X \sim N(0, 1^2)$, $Y \sim \chi^2(\phi)$ とし，互いに独立であるとしてます．

$$\begin{aligned}
P\left(\frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{\phi}}} \leq x\right) &= \int_0^\infty P\left(\frac{X}{\sqrt{\frac{Y}{\phi}}} \leq x \mid Y = y\right) \chi_\phi^2(y) dy \\
&= \int_0^\infty P\left(X \leq x\sqrt{\frac{y}{\phi}}\right) \chi_\phi^2(y) dy \\
&= \int_0^\infty \left(\int_{-\infty}^{x\sqrt{\frac{y}{\phi}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{u^2}{2}} du\right) \chi_\phi^2(y) dy \\
&= \int_0^\infty \left(\int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{yv^2}{2\phi}} \sqrt{\frac{y}{\phi}} dv\right) \chi_\phi^2(y) dy \text{ (変数変換)} \\
&= \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{2^{\frac{\phi}{2}} \Gamma\left(\frac{\phi}{2}\right)} \frac{1}{\sqrt{\phi}} \left(\int_0^\infty y^{\frac{\phi+1-2}{2}} e^{-\frac{1}{2}\left(\frac{v^2}{\phi}+1\right)y} dy\right) dv
\end{aligned}$$

$(\frac{v^2}{\phi} + 1)y = u$ の変数変換をおこなって整理すれば

$$\begin{aligned} &= \int_{-\infty}^x \frac{\Gamma(\frac{\phi+1}{2})}{\sqrt{\pi}\Gamma(\frac{\phi}{2})} \frac{1}{\left(1 + \frac{v^2}{\phi}\right)^{\frac{\phi+1}{2}} \sqrt{\phi}} dv \\ &= \int_{-\infty}^x \frac{1}{\sqrt{\phi}B\left(\frac{1}{2}, \frac{\phi}{2}\right)} \left(1 + \frac{v^2}{\phi}\right)^{-\frac{\phi+1}{2}} dv \end{aligned}$$

よって、被積分関数が求める t 分布である。

8

$$\begin{aligned} \alpha!\beta! &= \left(\int_0^\infty x^\alpha e^{-x} dx\right) \left(\int_0^\infty y^\beta e^{-y} dy\right) \\ &= \int_0^\infty \int_0^\infty x^\alpha y^\beta e^{-(x+y)} dx dy \\ &= \int_0^\infty \int_0^1 \left(\frac{uy}{1-u}\right)^\alpha y^\beta e^{-\frac{y}{1-u}} \frac{y}{(1-u)^2} du dy \quad (u = \frac{x}{x+y} \text{ の } x \text{ から } u \text{ への変数変換}) \\ &= \int_0^\infty \int_0^1 u^\alpha (1-u)^\beta v^{\alpha+\beta+1} e^{-v} du dv \quad (y = (1-u)v \text{ の } y \text{ から } v \text{ への変数変換}) \\ &= \left(\int_0^\infty v^{\alpha+\beta+1} e^{-v} dv\right) \left(\int_0^1 u^\alpha (1-u)^\beta du\right) \\ &= (\alpha + \beta + 1)! B(\alpha + 1, \beta + 1) \end{aligned}$$

11 章の問題解答

1 偏微分を実行して

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial \mu} L(x_1, \dots, x_n, \mu, \sigma^2) &= \sum_{i=1}^n \frac{x_i - \mu}{\sigma^2} = 0, \\ \frac{\partial}{\partial \sigma^2} L(x_1, \dots, x_n, \mu, \sigma^2) &= -\frac{n}{2} \frac{1}{\sigma^2} + \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^4} = 0. \end{aligned}$$

これを μ と σ^2 の連立方程式として解いて、推定値が次のように求まります。

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i, \quad \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2.$$

母分散の最尤推定値は不偏性を持ちません。

2 対数尤度関数は

$$L(x_1, \dots, x_n, \lambda) = \log \prod_{i=1}^n \lambda e^{-\lambda x_i} = n \log \lambda - \lambda \sum_{i=1}^n x_i$$

であり、これを λ で偏微分して

$$\frac{\partial}{\partial \lambda} L(x_1, \dots, x_n, \lambda) = n \frac{1}{\lambda} - \sum_{i=1}^n x_i = 0$$

より, λ の最尤推定値は次のようになります.

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i}, \quad \frac{1}{\hat{\lambda}} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i$$

母平均が $\int_{-\infty}^{\infty} xf(x)dx = \frac{1}{\lambda}$ より, 最尤推定値の逆数がサンプル平均で, 母平均に対する不偏推定値になっていることがわかります.

3 簡単な計算により

$$\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 - \frac{2}{n(n-1)} \sum_{i<j} X_i X_j$$

となります. したがって期待値の線形性と $X_i, i = 1, \dots, n$ の独立性から

$$\begin{aligned} E \left[\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \right] &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[X_i^2] - \frac{2}{n(n-1)} \sum_{i<j} E[X_i X_j] \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\sigma^2 + \mu^2) - \frac{2}{n(n-1)} \sum_{i<j} E[X_i] E[X_j] \\ &= \sigma^2 \end{aligned}$$

4 データの個数を n とします. 有意水準 0.05 の時の採択域と棄却域を示しておきます.

$$\text{有意水準 } 0.05 \text{ の時の } \begin{cases} \text{採択域は} & [-t(n-1, 0.05), t(n-1, 0.05)] \\ \text{棄却域は} & (-\infty, -t(n-1, 0.05)) \cup (t(n-1, 0.05), \infty) \end{cases}$$

5 母分散が未知の場合, 有意水準 0.05 での次の片側検定について述べます. 他のは省略します. データの個数を n とします.

$$\begin{cases} H_0: \mu = \mu_0, \\ H_1: \mu < \mu_0 \end{cases}$$

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{\sqrt{\frac{v}{n}}} \geq -t(n-1, 0.1) \implies \begin{cases} \mu < \mu_0 \text{ とはいえない.} \\ \text{帰無仮説 } H_0 \text{ を採択.} \end{cases}$$

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{\sqrt{\frac{v}{n}}} < -t(n-1, 0.1) \implies \begin{cases} \mu < \mu_0 \text{ である.} \\ \text{対立仮説 } H_1 \text{ を採択.} \end{cases}$$

6 有意水準 0.05 での検定を行います.

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} = \frac{12.691 - 12}{\sqrt{\frac{25}{20}}} = 0.618 < 1.645$$

ゆえに, H_0 は棄却されない. つまり $\mu > 12$ であるとはいえない.

7 有意水準 0.05 での検定を行います.

$$\frac{\bar{x} - \mu_0}{\sqrt{\frac{v}{n}}} = \frac{12.691 - 12}{\sqrt{\frac{34.843}{20}}} = 0.524 < t(19, 0.1) = 1.729$$

であり, H_0 は棄却されない. つまり $\mu > 12$ であるとはいえない.

- 8 有意水準 0.05 での次の片側検定について述べておきます。他のものについては省略します。データの個数を n とします。

$$\begin{cases} H_0 : \sigma^2 = \sigma_0^2, \\ H_1 : \sigma^2 > \sigma_0^2. \end{cases}$$

$$\frac{(n-1)v}{\sigma_0^2} \leq \chi^2(n-1, 0.05) \implies \sigma^2 > \sigma_0^2 \text{ とはいえない。} H_0 \text{ を採択する。}$$

$$\frac{(n-1)v}{\sigma_0^2} > \chi^2(n-1, 0.05) \implies \sigma^2 > \sigma_0^2 \text{ である。} H_1 \text{ を採択する。}$$

- 9 記号は等分散性の検定のところで述べたものと同じ意味です。

$$f(n_1 - 1, n_2 - 1, 0.995) \leq \frac{v_1}{v_2} \leq f(n_1 - 1, n_2 - 1, 0.005)$$

\implies 帰無仮説 H_0 を採択して、対立仮説を棄却

$$\frac{v_1}{v_2} < f(n_1 - 1, n_2 - 1, 0.995) \text{ または } f(n_1 - 1, n_2 - 1, 0.005) < \frac{v_1}{v_2}$$

\implies 対立仮説 H_1 を採択して、帰無仮説を棄却

- 10 $v_1/v_2 = 0.958727$, $f(9, 9, 0.975) = 0.248139$, $f(9, 9, 0.025) = 4.03$ ですから等分散性は棄却されません。

- 11 (1) 有意水準 0.05 で両側検定を行います。

$$\frac{11 - 10}{\sqrt{\frac{0.5}{11}}} = 4.690 \quad t(9, 0.05) = 2.262$$

ゆえに、含有量は 10 mg ではないことがわかります。

- (2) まず等分散の検定を有意水準 0.05 で行います。

$$\frac{0.3}{0.5} = 0.6, \quad f(9, 10, 0.025) = 3.78,$$

$$f(9, 10, 0.975) = \frac{1}{f(10, 9, 0.025)} = \frac{1}{3.96} = 0.253$$

ゆえ、等分散でないとはいえないので、等分散であるとして母平均が等しいかどうかの検定を行います。

$$t(11 + 10 - 2, 0.05) = t(19, 0.05) = 2.093,$$

$$\frac{\sqrt{11 + 10 - 2} (11 - 10.5)}{\sqrt{\frac{1}{11} + \frac{1}{10}} \sqrt{10 \cdot 0.5 + 9 \cdot 0.3}} = 1.798$$

したがって、12月と1月で含有量に違いがあるとはいえないことになります。

- 12 (1) 有意水準 0.05 で

$$\begin{cases} H_0 : \mu = 80, \\ H_1 : \mu > 80 \end{cases}$$

の片側検定を行います。

$$\bar{x} = 81.27, \quad v = 1.327, \quad n = 10, \quad \frac{81.27 - 80}{\sqrt{\frac{1.327}{10}}} = 3.486, \quad t(9, 0.1) = 1.833$$

したがって、録音時間は 80 分より長いとしてよいことがわかります。

(2) 信頼度 0.95 での信頼区間は次のようになります .

$$\left[81.27 - t(9, 0.05) \sqrt{\frac{1.327}{10}}, 81.27 + t(9, 0.05) \sqrt{\frac{1.327}{10}} \right] = [80.446, 82.094]$$

この信頼区間に 80 が含まれないことから、録音時間が 80 分より長いとしてよいことがわかります .

- 13 保全前後を二つの母集団と考え、母集団の比較に関する検定を有意水準 0.05 で行います . まず等分散の検定を行います .

$$f(9, 8, 0.975) = \frac{1}{f(8, 9, 0.025)} = \frac{1}{4.10} = 0.244, \quad f(9, 8, 0.025) = 4.36$$

$$\frac{0.1}{0.2} = 0.5, \quad f(9, 8, 0.975) < \frac{0.1}{0.2} < f(9, 8, 0.025)$$

ゆえに、等分散でないとはいえないので等分散であるとして検定を行います .

$$t(17, 0.05) = 2.110, \quad \frac{\sqrt{17}(1.1 - 1.3)}{\sqrt{\frac{1}{10} + \frac{1}{9}} \sqrt{9 \cdot 0.1 + 8 \cdot 0.2}} = -1.135$$

ゆえに、工程に変化があったとはいえません .

- 14 (1) 有意水準 0.05 で検定を行います .

$$t(9, 0.05) = 2.262, \quad \frac{1.1 - 1.0}{\sqrt{\frac{0.1}{10}}} = 1$$

ゆえにガラスコップの肉厚の平均が 1.0 でないとはいえません .

(2) 有意水準 0.05 で検定を行います .

$$t(8, 0.05) = 2.306, \quad \frac{1.3 - 1.0}{\sqrt{\frac{0.2}{9}}} = 2.012$$

よってガラスコップの肉厚の平均は 1.0 ではないとはいえません .

12 章の問題解答

- 1 サンプル相関係数 r は次のようになります .

$$r = \frac{s_{xy}}{\sqrt{s_{xx}s_{yy}}} = \frac{-103.36}{\sqrt{120.97 \cdot 185.03}} = -0.69$$

(1) $\frac{t(18, 0.05)}{\sqrt{t^2(18, 0.05) + 18}} = 0.44$ であり、したがって相関はあるといえます .

(2) $z = \tanh^{-1} r = -0.85$ より ρ の信頼度 0.95 の信頼区間は次のことから $[-0.87, -0.36]$ となります .

$$\rho_1 = \tanh \left(z - 1.96 \sqrt{\frac{1}{n-3}} \right) = -0.87,$$

$$\rho_2 = \tanh \left(z + 1.96 \sqrt{\frac{1}{n-3}} \right) = -0.36$$

(3) $\frac{\tanh^{-1}(r) - \tanh^{-1}(-0.5)}{\sqrt{\frac{1}{n-3}}} = -1.24$ であることから $\rho = -0.5$ でないとはいえません . (2) で求めた信頼区間からも同じ結論が得られます .

2 推定値を求めるために必要な各種の値は以下の通りになります.

$$\bar{x} = 4, \quad s_{xx} = 30.8, \quad \bar{y} = 8.53, \quad s_{yy} = 122.13, \quad s_{xy} = 56.17$$

したがって推定値は次の通りです.

$$b = \frac{s_{xy}}{s_{xx}} = 1.82, \quad a = \bar{y} - b\bar{x} = 1.25, \quad v = \frac{s_{yy} - \frac{s_{xy}^2}{s_{xx}}}{n-2} = 1.04$$

(1) $\beta = 0$ の検定を行えばよい.

$$\frac{b}{\sqrt{\frac{v}{s_{xx}}}} = \frac{1.82}{\sqrt{\frac{1.04}{30.8}}} = 9.90$$

一方 $t(n-2, 0.05) = t(19, 0.05) = 2.093$ ですから, 明らかに $\beta = 0$ ではなく, 回帰は存在します.

(2) 信頼度 0.05 の信頼区間は

$$\left[1.82 - 2.093\sqrt{\frac{1.04}{30.8}}, 1.82 + 2.093\sqrt{\frac{1.04}{30.8}} \right] = [1.44, 2.20].$$

(3) (2) で求めた信頼区間から, β が 2 でないとはいえません.

(4) 回帰直線は, $y = 1.25 + 1.82x$ となります.