

# 1

## 確率分布と確率変数

---

# .....1.1.....

## 確率測度

**定義 1.1** 標本空間  $S$  の部分集合の集まりでつぎをみたすものを  $\sigma$  集合体といい,  $\mathcal{B}$  と記す.

- (i)  $\emptyset \in \mathcal{B}$
- (ii)  $A \in \mathcal{B}$  ならば  $A^c \in \mathcal{B}$
- (iii)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}$  ならば  $\cup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{B}$

**定義 1.2** 空でない標本空間  $S$  とその  $\sigma$  集合体  $\mathcal{B}$  があって,  $\mathcal{B}$  上の実数値集合関数  $P$  がつぎをみたすとき,  $P$  を  $S$  上の確率測度 (または単に確率) という.

- (i) すべての  $A \in \mathcal{B}$  に対して,  $P(A) \geq 0$
- (ii)  $P(S) = 1$
- (iii)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}, A_i \cap A_j = \emptyset (i \neq j)$  ならば  $P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$

$(S, \mathcal{B}, P)$  を確率空間とよぶ.

### 確率の基本性質

- (i)  $P(\emptyset) = 0$
- (ii) すべての  $A \in \mathcal{B}$  に対して  $P(A) \leq 1$
- (iii) すべての  $A \in \mathcal{B}$  に対して  $P(A^c) = 1 - P(A)$
- (iv) すべての  $A, B \in \mathcal{B}$  に対して  $P(B \cap A^c) = P(B) - P(A \cap B)$
- (v) すべての  $A, B \in \mathcal{B}$  に対して  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- (vi)  $A \subset B$  ならば  $P(A) \leq P(B)$
- (vii)  $C_1, C_2, \dots \in \mathcal{B}, C_i \cap C_j (i \neq j), S = \cup_{i=1}^{\infty} C_i$  のとき,  $P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A \cap C_i)$
- (viii)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}$  に対して  $P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) \leq \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$
- (ix)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}, A_i \subset A_{i+1} (i = 1, 2, \dots)$  ならば

$$P(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \lim_{i \rightarrow \infty} P(A_i)$$

- (x)  $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}, A_i \supset A_{i+1} (i = 1, 2, \dots)$  ならば

$$P(\cap_{i=1}^{\infty} A_i) = \lim_{i \rightarrow \infty} P(A_i)$$

**定義 1.3**  $S$  上のボレル集合族とは,  $S$  の開集合の族を含む最小の  $\sigma$  集合体である. これを  $\mathcal{B}(S)$  と記す.

# .....1.2.....

## 確率変数と累積分布関数

定義 1.4 確率空間  $(S, \mathcal{B}, P)$  上において, 写像  $X : S \rightarrow \mathbb{R}$  が任意の  $x \in \mathbb{R}$  に対して

$$X^{-1}((-\infty, x]) = \{s \in S : X(s) \in (-\infty, x]\} \in \mathcal{B}$$

をみたすならば,  $X$  は (実) 確率変数という.

定義 1.5 確率空間  $(S, \mathcal{B}, P)$  上の確率変数  $X$  について

$$F_X(x) = P(X \leq x) = P(s \in S : X(s) \in (-\infty, x]), \quad x \in \mathbb{R}$$

によって定義される  $\mathbb{R}$  上の実数値関数  $F_X$  を確率変数  $X$  の累積分布関数という.

### 分布関数の性質

- (i)  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0$  かつ  $\lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$
- (ii)  $F_X(x)$  は  $x$  の非減少関数
- (iii)  $F_X(x)$  は右連続関数 : すなわち, すべての  $x_0$  に対して  $\lim_{x \downarrow x_0} F_X(x) = F(x_0)$

定義 1.6 確率空間  $(S, \mathcal{B}, P)$  上のふたつの確率変数  $X, Y$  が同一分布に従うとは, すべての  $\mathbb{R}$  上の任意のボレル集合  $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$  に対して  $P(X \in A) = P(Y \in A)$  が成り立つことである.

定理 1.1 つぎのふたつは同値である.

- (i) 確率変数  $X, Y$  が同一分布に従う
- (ii) すべての  $x \in \mathbb{R}$  に対し,  $F_X(x) = F_Y(x)$

定義 1.7 確率変数  $X$  が連続型であるとは,  $X$  の分布関数  $F_X(x)$  が  $x$  の連続関数であることである. 確率変数  $X$  が離散型であるとは,  $X$  の分布関数  $F_X(x)$  が  $x$  の階段関数であることである.

定義 1.8 確率空間  $(S, \mathcal{B}, P)$  上の離散型確率変数  $X$  の確率関数を

$$f_X(x) = P(X = x), \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

定義 1.9 確率空間  $(S, \mathcal{B}, P)$  上の連続型確率変数  $X$  の確率密度関数  $f_X(x)$  は

$$F_X(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

をみたすものである。

定義 1.10 確率変数  $X$  についてある実数  $m$  が

$$\mathbb{P}(X \leq m) \geq \frac{1}{2} \quad \text{および} \quad \mathbb{P}(X \geq m) \geq \frac{1}{2}$$

をみたすならば,  $m$  を  $X$  の中央値 (median) という。

### 確率関数と確率密度関数の性質

- (i)  $\forall x \in \mathbb{R}$  に対し  $f_X(x) \geq 0$
- (ii)  $\sum_x f_X(x) = 1$  (離散型) または  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$  (連続型)

## .....1.3.....

## 期待値

定義 1.11  $X$  を確率変数とし,  $g$  を実数値関数とする. このとき,  $\int_{-\infty}^{\infty} |g(x)|f_X(x) dx < \infty$  ( $X$  が連続型) もしくは  $\sum_x |g(x)|f_X(x) < \infty$  ( $X$  が離散型) が満たされるとき,  $g(X)$  の期待値は存在するといいい,  $g(X)$  の期待値を

$$\mathbb{E}[g(X)] = \begin{cases} \int_{-\infty}^{\infty} g(x)f_X(x) dx & X \text{ が連続型} \\ \sum_x g(x)f_X(x) & X \text{ が離散型} \end{cases}$$

で定義する.

期待値の基本的な性質

- (i)  $\mathbb{E}[ag_1(X) + a_2g_2(X)] = a_1\mathbb{E}[g_1(X)] + a_2\mathbb{E}[g_2(X)]$ . ただし,  $a_1, a_2$  は定数.
- (ii) すべての  $x$  に対し,  $g(x) \geq 0$  ならば,  $\mathbb{E}[g(X)] \geq 0$
- (iii) すべての  $x$  に対し,  $g_1(x) \geq g_2(x)$  ならば,  $\mathbb{E}[g_1(X)] \geq \mathbb{E}[g_2(X)]$
- (iv) すべての  $x$  に対し,  $a_1 \leq g(x) \leq a_2$  ならば,  $a_1 \leq \mathbb{E}[g(X)] \leq a_2$ .