

## 14.2 確率分布

標本空間  $\Omega$  上で定義された実数値関数  $X(\omega)$  があり, 任意の実数  $x$  に対して標本点の集合  $\{\omega \mid X(\omega) \leq x\}$  の生起する確率  $P(\{\omega \mid X(\omega) \leq x\})$  が常に定義されるとき,  $X(\omega)$  を**確率変数**と呼ぶ. また,  $F(x) = P(\{\omega \mid X(\omega) \leq x\})$  — 以下では, 簡単のために,  $P(X \leq x)$  と表記される — を**確率変数  $X$  の分布関数**と呼ぶ. 試行の結果,  $X(\omega) = x$  が観測されたとき,  $x$  を**確率変数  $X$  の実現値**と呼ぶ.

確率変数の実現値が高々加算無限個であるとき, その確率変数は**離散型確率変数**であると言われる. **確率関数**  $p_{x_i} = P(X = x_i)$  は, 確率変数  $X(\omega)$  が実現値  $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots$ ) をとる確率を規定し,  $F(x) = \sum_{x_i \leq x} p_{x_i}$  となる.

確率変数の実現値が任意の実数の場合, つまり**連続型確率変数**の場合である. この場合は, 分布関数  $F(x)$  は,

$$f(x) \geq 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$$

を満たす**確率密度関数**  $f(x)$  を用いて,

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(y) dy$$

と表現されることが多い.

### 期待値

離散型確率変数の場合. 確率  $p_1, p_2, \dots$  で実現値  $x_1, x_2, \dots$  をとる離散型確率変数  $X$  について,

$$\mu = E[X] = \sum_{i=1}^{\infty} p_i x_i$$

を  $X$  の**期待値**あるいは**平均**と呼ぶ. また,

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \sum_{i=1}^{\infty} p_i (x_i - \mu)^2$$

を  $X$  の**分散**,  $\sigma$  を  $X$  の**標準偏差**と呼ぶ.

連続型確率変数の場合. 確率密度関数  $f(x)$  で規定される連続型確率変数  $X$  の期待値  $\mu$  と分散  $\sigma^2$  は次のように定義される.

$$\mu = E[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx$$

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx$$

$\sigma^2$  については, 次の性質が等式が成り立つ.

$$\sigma^2 = E[(X - \mu)^2] = E[X^2 - 2\mu X + \mu^2] = E[X^2] - 2\mu^2 + \mu^2 = E[X^2] - \mu^2$$

### 多次元の確率分布

標本点  $\omega$  に  $k$  次の実数ベクトル  $\mathbf{X}(\omega) = (X_1(\omega), \dots, X_k(\omega))$  を対応付ける. このとき,  $k$  個の実数  $x_1, \dots, x_k$  に対して定義される関数

$$F(x_1, \dots, x_k) = P(X_1(\omega) \leq x_1, \dots, X_k(\omega) \leq x_k)$$

を  $\mathbf{X}$  の結合分布関数という.

離散型の場合.  $\mathbf{X}$  が実現値  $(x_1, \dots, x_k)$  をとる確率を規定する多次元確率関数

$$p_{x_1, \dots, x_k} = P(X_1 = x_1, \dots, X_k = x_k)$$

が定められ,

$$p_{x_1, \dots, x_k} \geq 0$$

$$\sum_{x_1} \dots \sum_{x_k} p_{x_1, \dots, x_k} = 1$$

を満たす.

連続型の場合.

$$f(x_1, \dots, x_k) \geq 0$$

$$\int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f(x_1, \dots, x_k) dx_1 \dots dx_k = 1$$

を満たす結合確率密度関数を用いて, 分布関数が,

$$F(x_1, \dots, x_k) = \int_{-\infty}^{x_1} \dots \int_{-\infty}^{x_k} f(y_1, \dots, y_k) dy_1 \dots dy_k$$

と定義される.

さらに, 条件付き確率密度関数も 1 次元の場合と同様に定義される.

#### 参考文献

芝祐順. 統計的方法 II 推測, 新曜社, 1976.

坂元慶行, 石黒真木夫, 北川源四郎. 情報統計学, 共立出版, 1983.