

## 1.3.1 期待値の性質

定理 1.9 (i) (線形性)  $X, Y$  が可積分な確率変数のとき、実数  $a, b$  に対して  $aX + bY$  も可積分な確率変数となり、

$$E(aX + bY) = aEX + bEY$$

(ii) ( $\sigma$ -加法性)  $X$  が可積分な確率変数のとき、 $A \in \mathcal{F}$  に対して

$$E[X; A] := E(X \cdot 1_A)$$

と定義し、 $X$  の  $A$  上の期待値と呼ぶ。このとき、 $\{A_n; n \geq 1\} \subset \mathcal{F}$  が背反ならば、

$$E[X; \bigcup_{n \geq 1} A_n] = \sum_{n \geq 1} E[X; A_n]$$

(iii) (単調収束定理)  $X_n, n \geq 1$  がすべて可積分な非負の確率変数で、

$$X_1(\omega) \leq X_2(\omega) \leq \dots \leq X_n(\omega) \leq \dots \nearrow X(\omega)$$

が確率 1 で成立するならば、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} EX_n = EX$$

(iv) (Fatou の補題)  $X_n, n \geq 1$  がすべて非負の確率変数のとき、

$$E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} EX_n$$

(v) (Lebesgue の収束定理)  $X_n, n \geq 1$  がすべて可積分な確率変数で、ある可積分な確率変数  $X$  と  $Y$  が存在して、

$$|X_n(\omega)| \leq Y(\omega) \quad \forall n \geq 1, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)$$

が確率 1 で成り立つならば、

$$\lim_{n \rightarrow \infty} EX_n = EX$$

証明は省略する。(西尾真喜子「確率論」参照)

## 1.3.2 期待値と分散に関する不等式

モーメント、分散

$n \geq 1$  に対して、 $f(x) = x^n$  のとき、 $Ef(X) = EX^n$  が定義できるとき、これを  $X$  の  $n$  次のモーメントと呼ぶ。平均を引いて考えるとき、 $E(X - EX)^n$  を  $X$  の  $n$  次の中心化モーメントと呼ぶ。特に  $n = 2$  のとき、 $E(X - EX)^2$  は  $X$  の分散と呼ばれる重要な量で  $V(X)$  と表される。確率変数  $X$  の分散は

$$V(X) = E[(X - EX)^2]$$

と定義するが、 $EX$  が定数であることから

$$V(X) = E[X^2 - 2X \cdot EX + (EX)^2] = E(X^2) - (EX)^2$$

とも書ける事は良く知られている。

定理 1.10 (チェビシエフ [Chebyshev] の不等式)

$f(x)$  が非負単調非減少なとき、確率変数  $X$  について  $f(X)$  が可積分ならば、

$$P(X \geq \lambda) \leq \frac{E[f(X)]}{f(\lambda)} \quad (1.9)$$

が任意の  $f(\lambda) > 0$  となる  $\lambda$  に対して成立する。

証明  $X(\omega) > \lambda$  のとき、 $f(X(\omega)) > f(\lambda) > 0$  なので、

$$\frac{f(X(\omega))}{f(\lambda)} \geq 1$$

であり、この期待値を  $\{X \geq \lambda\}$  上で取ることににより、

$$E\left[\frac{f(X)}{f(\lambda)}\right] \geq E\left[\frac{f(X)}{f(\lambda)}; X \geq \lambda\right] \geq P(X \geq \lambda)$$

最初の不等式は  $f$  が非負なことから出る。期待値の線形性からこの式は (1.9) と同じ。

定理 1.11 (Hölder の不等式)  $1 < p, q < \infty$ ,  $\frac{1}{p} + \frac{1}{q} = 1$  とし、 $|X|^p, |Y|^q$  がともに可積分とすると、

$$|E[XY]| \leq (E[|X|^p])^{\frac{1}{p}} (E[|Y|^q])^{\frac{1}{q}}$$

とくに  $p = 2$  のとき  $q = 2$  となり、この式は Cauchy-Schwarz の不等式と呼ばれている。

証明 まず次の不等式を用意する.  $x, y \geq 0$  のとき,

$$\frac{1}{p}x^p + \frac{1}{q}y^q \geq xy \quad (1.10)$$

この式の証明は後にして, 定理を証明しよう. 記号として,

$$\|X\|_p := \{E|X|^p\}^{\frac{1}{p}}, \quad \|Y\|_q := \{E|Y|^q\}^{\frac{1}{q}}$$

と書くことにして, (1.10) で  $x = \frac{|X(\omega)|}{\|X\|_p}, y = \frac{|Y(\omega)|}{\|Y\|_q}$  とおくと,

$$\frac{1}{p} \frac{|X(\omega)|^p}{E(|X|^p)} + \frac{1}{q} \frac{|Y(\omega)|^q}{E(|Y|^q)} \geq \frac{|X(\omega)Y(\omega)|}{\|X\|_p \|Y\|_q}$$

この式の期待値を取ると,

$$\frac{1}{p} \cdot 1 + \frac{1}{q} \cdot 1 \geq \frac{E(|XY|)}{\|X\|_p \|Y\|_q}$$

左辺は仮定から 1 に等しいので,

$$\|X\|_p \|Y\|_q \geq E(|XY|)$$

を得るが, これは定理の主張している式と同じ.

最後に (1.10) を証明しよう.  $x = 0$  のときはこの式は自明に正しい.  $x > 0$  のときを考える. 両辺を  $x^p$  で割った式は

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} \frac{y^q}{x^p} \geq \frac{y}{x^{p-1}}$$

仮定から  $q = \frac{p}{p-1}$  だから,  $x^p = (x^{p-1})^q$  なので,  $\xi = \frac{y}{x^{p-1}}$  に対して,

$$\frac{1}{p} + \frac{1}{q} \xi^q \geq \xi$$

を示せばよい.  $\xi \geq 0$  のときこの式は正しい.

**練習問題 1.5**  $X \geq 0$  が常に成り立つとする. このとき,  $EX = 0$  ならば  $P(X = 0) = 1$  となることを次の順で証明せよ.

(i) 自然数  $n \geq 1$  に対して  $A_n \in \mathcal{F}$  を

$$A_n := \{\omega \in \Omega; X(\omega) \geq \frac{1}{n}\}$$

とおく. このとき,

$$P(A_n) \leq nE[X; A_n] \leq nEX$$

を示せ.

(ii) 任意の自然数  $n$  に対して  $P(A_n) = 0$  を示せ.

(iii)  $\{\omega \in \Omega; X(\omega) > 0\} = \cup_{n \geq 1} A_n$  であることから  $P(X > 0) = 0$  を示せ. (練習問題 1.3 を使う) これは  $P(X = 0) = 1$  を示している.