

$a \in [-\infty, \infty]$ に対し

$$a^+ := \max\{a, 0\}, \quad a^- := -\min\{a, 0\}$$

と定める。(このとき容易に $|a| = a^+ + a^-$, $a = a^+ - a^-$)

同様に関数 $f: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ に対し

$$f^+(\omega) := f(\omega)^+ = \max\{f(\omega), 0\}, \quad f^-(\omega) := f(\omega)^- = -\min\{f(\omega), 0\}$$

により $f^+, f^-: X \rightarrow [0, \infty]$ を定める。このとき

$$f = f^+ - f^-, \quad |f| = f^+ + f^- \quad \text{である。}$$

● f が \mathcal{M} -可測ならば $f^+, f^-, |f|$ も \mathcal{M} -可測。

(⊙) f^+, f^- は Prop 1.11 から容易。(cf. Prop 1.14 の証明)

(|f|) は $|f| = f^+ + f^-$ と Prop 1.12-(1) より分かる。

Def 1.22 (積分の定義 II: $[-\infty, \infty]$ -値関数)

(1) $f: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ \mathcal{M} -可測 に対し:

$$\triangleright \exists \int_X f d\mu \stackrel{\text{def}}{\iff} \min\{\int_X f^+ d\mu, \int_X f^- d\mu\} < \infty.$$

$$\triangleright \exists \int_X f d\mu \text{ のとき } \int_X f d\mu := \int_X f^+ d\mu - \int_X f^- d\mu.$$

$$\triangleright f: \mu\text{-可積分} \stackrel{\text{def}}{\iff} \int_X |f| d\mu < \infty.$$

$$(2) \mathcal{L}^1(X, \mathcal{M}, \mu) := \mathcal{L}^1(X, \mu) := \mathcal{L}^1(\mu)$$

$$:= \{f: X \rightarrow \mathbb{R} \mid f \text{ は } \mathcal{M}\text{-可測かつ } \mu\text{-可積分}\}.$$

注意 1.23 (1) f が $[0, \infty]$ -値のときは, Def 1.22-(1) の

$\int_X f d\mu$ の定義はそれ以前のものに一致。特に $\int_X f d\mu \geq 0$ 。

$$(\odot) f^+ = f, f^- = 0 \text{ より, } \int_X f^+ d\mu - \int_X f^- d\mu = \int_X f d\mu.$$

$$(2) f: \mu\text{-可積分} \iff \int_X f d\mu \in \mathbb{R}.$$

(⊙) $(\iff) \exists \int_X f d\mu$ より $\int_X f^+ d\mu, \int_X f^- d\mu$ のうち少なくとも

1つは $< \infty$ 。ここで他が ∞ と仮定すると $\int_X f d\mu$ は ∞ か

$-\infty$ となり $\int_X f d\mu \in \mathbb{R}$ に反する。よって $\int_X f^+ d\mu < \infty$ かつ

$\int_X f^- d\mu < \infty$ なので $\int_X |f| d\mu = \int_X (f^+ + f^-) d\mu = \int_X f^+ d\mu + \int_X f^- d\mu < \infty$ 。

$$(\implies) f^\pm \leq |f| \text{ なので } \int_X f^\pm d\mu \leq \int_X |f| d\mu < \infty.$$

よって $\exists \int_X f d\mu$ であり, $\int_X f d\mu = \int_X f^+ d\mu - \int_X f^- d\mu \in \mathbb{R}$. ■

記号 $\int_X f d\mu$ を, 次のように変数を明示する形でよく書く:

$$\int_X f(\omega) d\mu(\omega) := \int_X f(x) \mu(dx) := \int_X f d\mu.$$

↑ 同じ意味だが, 確率論ではこの方をよく使う。

Thm 1.24 (積分の性質 II: $[-\infty, \infty]$ -値関数)

(1) (単調性) $f, g: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ \mathcal{M} -可測, X 上 $f \leq g$,

$$\exists \int_X f d\mu, \exists \int_X g d\mu \implies \int_X f d\mu \leq \int_X g d\mu.$$

特に, $f: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ \mathcal{M} -可測, $\exists \int_X f d\mu$

$$\implies \left| \int_X f d\mu \right| \leq \int_X |f| d\mu.$$

(2) $f, g \in \mathcal{L}^1(\mu)$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ (線型性)

$$\implies \alpha f + \beta g \in \mathcal{L}^1(\mu), \int_X (\alpha f + \beta g) d\mu = \alpha \int_X f d\mu + \beta \int_X g d\mu.$$

(⊙) (⊖) Prop 1.31

Thm 1.25 (ルベグの収束定理, Dominated Convergence Thm)

各 $n \in \mathbb{N}$ に対し $f_n: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ は \mathcal{M} -可測とする。次を仮定:

(L1) $\forall x \in X$, 極限 $f(x) := \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x)$ が $[-\infty, \infty]$ におひ存在

(L2) $\exists g: X \rightarrow [0, \infty]$ \mathcal{M} -可測, $\int_X g d\mu < \infty$ (μ -依りたない!),

$$\forall n \in \mathbb{N}, \forall x \in X, |f_n(x)| \leq g(x). \quad (\implies f_n \text{ } \mu\text{-可積分})$$

このとき $f: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ は \mathcal{M} -可測かつ μ -可積分で

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_X f_n d\mu = \int_X f d\mu. \quad (\text{注 } f = \lim_{n \rightarrow \infty} f_n)$$

(⊙) (⊖) Thm 1.33

10月29日
ここから

10月22日
休講!

10月15日
ここまで

測度 0 の集合と積分

(X, \mathcal{M}, μ) を測度空間とする。

Def 1.26 (ほとんどすべての A , Almost everywhere (where), a.e.)

$A \in \mathcal{M}$ とし, 各 $x \in A$ に対し $S(x)$ を x に関する数学的

主張とする。このとき:

S が μ に関して A 上ほとんど至るところ成り立つ

$$\left(\begin{array}{l} S(x) \text{ が } \mu \text{ に関してほとんどすべての } x \in A \text{ に対し成り立つ} \\ S \text{ } \mu\text{-a.e. on } A, \mu\text{-a.e. } x \in A \text{ に対し } S(x) \end{array} \right)$$

def $\exists N \in \mathcal{M}, \mu(N) = 0, \forall x \in A \setminus N$ に対し $S(x)$ が成立。

($A = X$ のときは「 A 上」, "on A " を省く。)

Prop 1.27 $f: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ は \mathcal{M} -可測とする。

(1) $N \in \mathcal{M}, \mu(N) = 0 \implies f \cdot \mathbb{1}_N$ は μ -可積分で $\int_X f \cdot \mathbb{1}_N d\mu = 0$ 。

(2) $f: \mu$ -可積分 $\implies |f| < \infty$ μ -a.e.

(⊙) (⊖) Prop 1.30

Prop 1.28 $f, g: X \rightarrow [-\infty, \infty]$ は \mathcal{M} -可測で $f = g$ μ -a.e. とする。

このとき $\exists \int_X f d\mu \iff \exists \int_X g d\mu$, 且 $\int_X f d\mu = \int_X g d\mu$ 。

(⊙) (⊖) Prop 1.32

§2 確率変数とその分布, 期待値

(Ω, \mathcal{F}, P) を確率空間とする (測度空間, $P(\Omega)=1$)

- Def 2.1 (1) Ω を (Ω, \mathcal{F}, P) の標本空間という。
 (2) 各 $A \in \mathcal{F}$ を事象といい, $P[A]$ をその確率という。
 (3) 「ほとんど確実に」, "almost surely", "a.s." は "P-a.e." を意味する。

(P を明示したいときは, "P-a.s.", "P に関してほとんど..." と書く)

Def. 2.2 (確率変数, Random Variable, r.v.)

(1) \mathcal{F} -可測関数 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ のことを実確率変数 (real random variable, real r.v.) という。

(2) $d \in \mathbb{N}$ とする. $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ について:

X : d次元確率変数 (d-dim. r.v.)

def $\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d), \{X \in A\} := \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in A\} \in \mathcal{F}$.
 (普通の写像の記号では $X^{-1}(A)$ と書く)

● 実確率変数 \Leftrightarrow 1次元確率変数 (Def 1.10)

Prop 2.3 $d \in \mathbb{N}$ とし, 各 $k \in \{1, \dots, d\}$ に対し $X_k: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ とする. $X = (X_1, \dots, X_d): \Omega \rightarrow \mathbb{R}^d$ を $X(\omega) = (X_1(\omega), \dots, X_d(\omega))$ で定める. このとき:

X : d-dim. r.v. $\Leftrightarrow \forall k \in \{1, \dots, d\}, X_k$: real r.v.

(1) $a \in \mathbb{R}$ とする. $\mathbb{R} \times \dots \times (a, \infty) \times \dots \times \mathbb{R}$ は \mathbb{R}^d の開集合, 従って $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ の元であるので, X が d-dim r.v. であることから $\mathcal{F} \ni \{X \in \mathbb{R} \times \dots \times (a, \infty) \times \dots \times \mathbb{R}\} = \{X_k \in (a, \infty)\}$.

つまり $\forall a \in \mathbb{R}, X_k^{-1}((a, \infty)) \in \mathcal{F}$ なので Prop 1.11 より X_k : \mathcal{F} -可測.

(2) $\mathcal{A} := \{A \subset \mathbb{R}^d \mid X^{-1}(A) \in \mathcal{F}\}$ とおく.

● \mathcal{A} は \mathbb{R}^d の σ -加法族

- (1) $(\sigma 1) X^{-1}(\emptyset) = \emptyset \in \mathcal{F}$ より $\emptyset \in \mathcal{A}$.
 (2) $(\sigma 2) A \in \mathcal{A} \Rightarrow X^{-1}(A^c) = (X^{-1}(A))^c \in \mathcal{F} \therefore A^c \in \mathcal{A}$.
 (3) $(\sigma 3) \{A_n\}_{n=1}^\infty \subset \mathcal{A} \Rightarrow X^{-1}(\bigcup_{n=1}^\infty A_n) = \bigcup_{n=1}^\infty X^{-1}(A_n) \in \mathcal{F}$.
 $\therefore \bigcup_{n=1}^\infty A_n \in \mathcal{A}$.

● $\mathcal{I}_d \subset \mathcal{A}$ (\mathcal{I}_d の定義は Prop 1.9 参照).

(1) $X^{-1}([a, b]) \times \dots \times [a, b] = \bigcap_{k=1}^d X_k^{-1}([a, b]) \in \mathcal{F}$
 (2) $[a, b] \in \mathcal{I}_1 \subset \mathcal{B}(\mathbb{R})$ と X_k : real r.v. から分かる.

よって $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d) \stackrel{\text{Prop 1.9}}{=} \sigma(\mathcal{I}_d) \subset \mathcal{A}$, 従って $\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d), X^{-1}(A) \in \mathcal{F}$. ■

Prop 2.4 $d \in \mathbb{N}$ とし, X を d-dim r.v., $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ は $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ -可測とする. このとき $f(X) := f \circ X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ は real r.v.

(1) $A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ とする. $(f(X))^{-1}(A) = (f \circ X)^{-1}(A) = X^{-1}(f^{-1}(A))$ であり, $f: \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ -可測より, $f^{-1}(A) \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$, よって $X^{-1}(f^{-1}(A)) \in \mathcal{F}$.
 $\therefore f(X)^{-1}(A) \in \mathcal{F}$ となり, $f(X)$ は \mathcal{F} -可測. ■

● X : d-dim r.v., $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ 連続 $\Rightarrow f(X)$ real r.v.

(2) Lemma 1.15 より f は $\mathcal{B}(\mathbb{R}^d)$ -可測なので Prop 2.4 が使える.

Def 2.5 (期待値 (平均)) X を real r.v. (あるいはより一般に \mathcal{F} -可測な $X: \Omega \rightarrow [-\infty, \infty]$) とする.

$\triangleright \exists E[X] \stackrel{\text{def}}{\Leftrightarrow} \exists \int_{\Omega} X(\omega) P(d\omega)$.

$\triangleright \exists E[X]$ のとき $E[X] := \int_{\Omega} X(\omega) P(d\omega)$.

X の期待値 (平均)

$\triangleright X$: 可積分 $\Leftrightarrow X$: P -可積分 $\Leftrightarrow \exists E[X] \in \mathbb{R}$.

Def 2.6 $P \in (0, \infty)$ に対し

$\mathcal{L}^P(\Omega, \mathcal{F}, P) := \mathcal{L}^P(\Omega, P) := \mathcal{L}^P(P)$ (注: $P: \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty)$ は連続より, $|X|^P$: real r.v.)
 $= \{X \mid X$: real r.v., $E[|X|^P] < \infty\}$.

● $X, Y \in \mathcal{L}^P(P), \alpha \in \mathbb{R} \Rightarrow \alpha X, X+Y \in \mathcal{L}^P(P)$.

(1) Prop 1.12 より $\alpha X, X+Y$ は real r.v. であり,
 $E[|\alpha X|^P] = E[|\alpha|^P |X|^P] \stackrel{\text{線型性}}{=} |\alpha|^P E[|X|^P] < \infty$. 同様に
 $|X+Y|^P \leq (|X|+|Y|)^P \leq (2 \max\{|X|, |Y|\})^P \leq 2^P (|X|^P + |Y|^P)$
 なので $E[|X+Y|^P] \stackrel{\text{単調性}}{\leq} E[2^P (|X|^P + |Y|^P)] \stackrel{\text{線型性}}{=} 2^P (E[|X|^P] + E[|Y|^P]) < \infty$.

Prop 2.7 (1) X を real r.v. とし, X は a.s. に有界, すなわち $\exists M \in [0, \infty), |X| \leq M$ a.s. と仮定する. このとき $\forall p \in (0, \infty), X \in \mathcal{L}^p(P)$.

(2) $X, Y \in \mathcal{L}^2(P) \Rightarrow XY \in \mathcal{L}^1(P), E[XY]^2 \leq E[X^2]E[Y^2]$.
 特に $X \in \mathcal{L}^2(P) \Rightarrow X \in \mathcal{L}^1(P), E[X]^2 \leq E[X^2]$. (Cauchy-Schwarz 不等式)

(1) $\mathbb{R} \ni x \mapsto \min\{x, M\} \in \mathbb{R}$ は連続関数なので $\min\{|X|^p, M^p\}$ は real r.v. で, 仮定より $|X|^p = \min\{|X|^p, M^p\}$ a.s. なので Prop 1.28 より
 $E[|X|^p] = E[\min\{|X|^p, M^p\}] \stackrel{\text{単調性}}{\leq} E[M^p] = M^p < \infty$.
 $\therefore X \in \mathcal{L}^p(P)$. (P, Ω) = 1