

2021 年度 数理科学特別講義 C, G
大阪府立大学
8 月 25 日 第 5 コマ

今野良彦

日本女子大学 理学部 数物科学科

2021 年 8 月 25 日

1 準備：集合の記号・標本空間・事象・ σ 加法族

- ボレル集合族
- 測度と確率
- 測度の拡張
- 測度空間の完備化とルベーグ測度

2 確率論の復習:確率変数と期待値（積分）

- 確率変数
- 分布と分布関数
- ルベーグ積分の定義
- 期待値

1.1 集合論の記号

- ・ \mathbb{N} 正の整数 (自然数) 全体の集合.
- ・ \mathbb{Z} 整数全体の集合.
- ・ \mathbb{Q} 有理数全体の集合.
- ・ \mathbb{R} 実数全体の集合.
- ・ 集合 $\Omega (\neq \emptyset)$ に対して,
 2^Ω : Ω の部分集合の全体から成る集合族. Ω の冪集合と呼ぶ.
- ・ f が集合 A から集合 B への写像であることを

$$f : A \longrightarrow B$$

で表す.

・ $A_1 \subset A$ に対して,

$$f(A_1) := \{f(x); x \in A_1\} \subset B$$

を f による A_1 の像と呼ぶ.

・ $B_1 \subset B$ に対して,

$$f^{-1}(B_1) := \{x \in A; f(x) \in B_1\} \subset A$$

を f による B_1 の逆像と呼ぶ.

標本空間

試行の結果と対応付けた現象 ω を根元事象 (elementary event) または標本 (sample) とよぶ. Ω を標本全体の集合とし, これを標本空間とよぶ.

例 1.1 コインを 1 回投げる試行を考える. その試行の結果は「表 (head)」または「裏 (tail)」のいずれかであるから

$$\Omega = \{\text{表}, \text{裏}\} \quad \text{または} \quad \Omega = \{H, T\}$$

とすればよい.

□

例 1.2 選挙を行うとき, 1 人の候補者の得票率に対応する標本空間 Ω は

$$\Omega = \{p \in \mathbb{R}; 0 \leq p \leq 1\} = [0, 1].$$

候補者が n 人いた場合には, 投票結果を表す標本空間 Ω は

$$\Omega = \{(p_1, p_2, \dots, p_n) \in [0, 1]^n; p_1 + p_2 + \dots + p_n = 1\}.$$

例 1.3 ある株価の 1 年間の推移を区間 $[0, 1]$ 上の関数として表現することにして、株価はどんな瞬間にも定まっていたり、連続的に変化すると仮定する。このとき、1 年間の株価推移を表す標本空間 Ω を考えよう。

時刻 t ($0 \leq t \leq 1$) に対応する株価の標本空間を $\Omega_t = \mathbb{R}$ としてみよう。すると 1 年間の株価の標本空間 Ω は

$$\Omega = \prod_{t \in [0, 1]} \Omega_t$$

となる。これは非可算個の直積となり、分かりにくいので、株価の推移を線でつないだとき、それを $[0, 1]$ 上の連続関数とみなし、

$$\Omega = \{\omega = (\omega(t))_{t \in [0, 1]}; \omega \in C([0, 1])\}$$

と書ける。ただし、 $C([0, 1])$ は $[0, 1]$ 上の連続関数全体を表す。

$D([0, 1]) = \{ [0, 1] \text{ 上の右連続, 左極限を持つような関数の全体} \}$

としてもよい。

事象と σ 加法族

定義 1.1 標本空間 Ω の部分集合からなる族 \mathcal{F} が以下の

(1) ~ (3) をみたすとき, \mathcal{F} を有限加法族という:

(1) $\Omega \in \mathcal{F}$.

(2) 任意の $A \in \mathcal{F}$ に対し, $A^c := \Omega \setminus A \in \mathcal{F}$. ただし, $\Omega^c = \emptyset$ とする.

(3) $A_1, A_2 \in \mathcal{F}$ ならば $A_1 \cup A_2 \in \mathcal{F}$.

有限加法族 \mathcal{F} がさらに次の (4) をみたすとき, \mathcal{F} は σ 加法族という.

(4) $A_i \in \mathcal{F}$ ($i = 1, 2, \dots$) ならば, $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$. □

σ 加法族 \mathcal{F} は, 後で「確率」なるものを定義する集合族であり, このような \mathcal{F} の元を事象 (event) とよぶ.

注意 1.1 有限加法族の「有限」とは、要素の数が有限であるということの意味するのではなく、**(3)** のように有限回の集合演算に関して閉じていることを意味し、任意の $n \in \mathbb{N}$ に対して

$$\mathbf{A}_1, \mathbf{A}_2, \dots, \mathbf{A}_n \in \mathcal{F} \text{ ならば } \bigcup_{i=1}^n \mathbf{A}_i \in \mathcal{F}$$

である。

特に、 \mathcal{F} が有限個の要素しか持たないとき、 \mathcal{F} は自動的に σ 加法族である。 □

定義 1.2 標本空間 Ω とその上の σ 加法族 \mathcal{F} が与えられたとき, この 2 つの組 (Ω, \mathcal{F}) を可測空間 (measurable space) という. このとき, 事象 (\mathcal{F} の元) を特に可測集合 (measurable set) という. □

ボレル集合族

まず, $\Omega = \mathbb{R}$ とする. 区間の集合

$$\mathcal{I} = \{(a, b]; a, b \in \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}\} \quad (1.1)$$

を考える. ただし, $b = \infty$ のときは, (a, ∞) と解釈し, $a > b$ のときは, $(a, b] = \emptyset$ とする. これに対して

$$\mathcal{A} = \left\{ \bigcup_{k=1}^m I_k; m \in \mathbb{R}, I_i \cap I_j = \emptyset (1 \leq i < j \leq m), I_i, I_j \in \mathcal{I} \right\} \quad (1.2)$$

とおく. これは明らかに有限加法族である. このような \mathcal{A} を区間塊という.

定義 1.3 標本空間 Ω の任意の部分集合族 \mathcal{A} に対して, σ 加法族 \mathcal{F} が以下の 2 条件をみたすとする.

(i) $\mathcal{A} \subset \mathcal{F}$.

(ii) \mathcal{A} を含む任意の σ 加法族 \mathcal{G} に対して

$$\mathcal{F} \subset \mathcal{G}.$$

このとき, $\mathcal{F} = \sigma(\mathcal{A})$ と書き, \mathcal{A} を含む最小の σ 加法族という. \square

\mathcal{A} を含む σ 加法族全体の集合を $\Sigma(\mathcal{A})$ とすると

$$\sigma(\mathcal{A}) = \bigcap_{\mathcal{G} \in \Sigma(\mathcal{A})} \mathcal{G}$$

と書ける。 2^Ω は明らかに \mathcal{A} を含む σ 集合族なので、 $\Sigma(\mathcal{A}) \neq \emptyset$ である。また、 σ 加法族同士の積集合はまた σ 加法族である。したがって、どんな部分集合族 \mathcal{A} に対しても $\sigma(\mathcal{A})$ は存在して、最小性より一意である。

このようにして、(1.2) の \mathcal{A} から作られる $\sigma(\mathcal{A})$ は \mathbb{R} 上のボレル集合族といい、

$$\mathcal{B}(\mathbb{R}) := \sigma(\mathcal{A})$$

と書く。

定理 1.1 $\mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma(I)$.

証明 $I \subset \mathcal{A}$ から

$$\sigma(I) \subset \sigma(\mathcal{A}).$$

また、任意の $A \in \mathcal{A}$ は区間の有限直和で表されるので、
 $A \in \sigma(I)$. したがって、 $\sigma(I)$ は \mathcal{A} を含む σ 加法族. このとき、
 $\sigma(\mathcal{A})$ の最小性より

$$\sigma(\mathcal{A}) \subset \sigma(I).$$

したがって、

$$\mathcal{B}(\mathbb{R}) = \sigma(\mathcal{A}) = \sigma(I).$$

□

$\Omega = \mathbb{R}^p$ ($p \in \mathbb{N}$) とする. p 次元区間の集合族

$$I_p := \{(a_1, b_1] \times (a_2, b_2] \times \cdots \times (a_p, b_p] : (a_i, b_i] \in I (1 \leq i \leq p)\}$$

に対して $\mathcal{B}(\mathbb{R}^p) = \sigma(I_p)$ を p 次元ボレル集合族という.
こうして, p 次元 (ボレル) 可測空間

$$(\mathbb{R}^p, \mathcal{B}(\mathbb{R}^p))$$

が得られる.

測度と確率

定義 1.4 可測空間 (Ω, \mathcal{F}) に対して, \mathcal{F} 上で定義された函数 μ が以下の性質をみたすとき, μ を可測空間 (Ω, \mathcal{F}) 上の測度という:

(1) 任意の $A \in \mathcal{F}$ に対し,

$$0 \leq \mu(A) \leq \infty.$$

特に, $\mu(\emptyset) = 0$.

(2) $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ が互いに排反 ($A_i \cap A_j = \emptyset (i \neq j)$) ならば

$$\mu\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i).$$

また, これら Ω, \mathcal{F}, μ の組 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ を測度空間という.

□

定理 1.2 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ について以下が成立する：

(1) $A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ が互いに排反ならば,

$$\mu\left(\bigcup_{i=1}^n A_i\right) = \sum_{i=1}^n \mu(A_i).$$

(2) $A_1, A_2 \in \mathcal{F}$ について, $A_1 \subset A_2$ ならば,

$$\mu(A_1) \leq \mu(A_2).$$

(3) $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ について,

$$\mu\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) \leq \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i).$$

(4) $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ が $A_1 \subset A_2 \subset \dots$ ならば,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mu(A_n) = \mu\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right).$$

(5) $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ が $A_1 \supset A_2 \supset \dots$ ならば,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mu(A_n) = \mu\left(\bigcap_{n=1}^{\infty} A_n\right).$$

□

証明 原 (2017, pp. 16–17) を参照のこと.

定義 1.5 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ について, 測度 μ が $\mu(\Omega) < \infty$ をみたすとき, μ は有限測度という.

また, $\mu(A_i) < \infty$ ($i = 1, 2, \dots$) であるような $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{F}$ で

$$\Omega = \bigcup_{i=1}^{\infty} A_i$$

とかけるとき, μ は σ 有限測度という.

□

定義 1.6 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ において, $\mu(N) = 0$ であるような $N \in \mathcal{F}$ を零集合という. また, $\omega \in \Omega$ に依存する命題が, ある零集合 N を除いた $\Omega \setminus N$ 上で成立しているとき, この命題は「ほとんど至るところ」で成立するといひ, “a.e.”(almost everywhere の略) と書き添える. □

定義 1.7 以下の条件をみたす **3** つの組 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ を確率空間とよび, その \mathbb{P} を確率測度もしくは単にに確率という:

(1) $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ は測度空間.

(2) $\mathbb{P}(\Omega) = 1$. □

注意 1.3 事象 $A \in \mathcal{F}$ の確率が 1 のとき, すなわち $\mathbb{P}(A) = 1$ となるとき, 事象 A は「ほとんど確実に (almost surely)」に起こるといい, a.s. と記す.

例 1.4 空でない集合 Ω に対し, その冪集合 2^Ω を σ 加法族にとる. 標本 $\omega_0 \in \Omega$ を 1 つ固定して, 測度 Δ_{ω_0} を事象 $A \in 2^\Omega$ に対して

$$\Delta_{\omega_0}(A) = \begin{cases} 1 & (\omega_0 \in A), \\ 0 & (\omega_0 \notin A) \end{cases}$$

と定義する. このとき, 3 つの組 $(\Omega, 2^\Omega, \Delta_{\omega_0})$ は確率空間となる. この確率測度 Δ_{ω_0} をディラック測度またはデルタ測度という.

測度の拡張

定義 1.8 空でない集合 Ω 上の有限加法族 \mathcal{A} 上で定義される関数 μ が以下の性質をみたすとき, μ は Ω 上の有限加法的測度という:

(1) 任意の $A \in \mathcal{A}$ に対し,

$$0 \leq \mu(A) \leq \infty.$$

特に, $\mu(\emptyset) = 0$.

(2) $A, B \in \mathcal{A}$ かつ $A \cap B = \emptyset$ ならば,

$$\mu(A \cup B) = \mu(A) + \mu(B).$$

□

定理 1.3 空でない集合 Ω 上の有限加法族 \mathcal{A} 上の有限加法的測度 μ^* から \mathcal{A} で σ 加法的であれば, $\sigma(\mathcal{A})$ 上の測度 μ に拡張できる. すなわち

$$\mu(\mathbf{A}) = \mu^*(\mathbf{A}) \quad (\forall \mathbf{A} \in \mathcal{A}).$$

さらに, $(\Omega, \mathcal{A}, \mu^*)$ が σ 有限ならば, この拡張された測度 μ は一意である.

証明 吉田 (2021, pp.100–104) を参照のこと. 存在を示すのは容易ではない. \square

定理 1.3 を用いると、スティルチェス測度を定義することができる。 $I = (a, b] \cap \mathbb{R}$ ($-\infty \leq a < b \leq \infty$) とし、

$$\varphi : I \rightarrow \mathbb{R}$$

は右連続かつ非減少とする。次のようにして、 φ の定義域を $\overline{\mathbb{R}} := \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}$ に拡張しておく：

$$\varphi(t) = \begin{cases} \varphi(a+) & (t \leq a), \\ \varphi(b) & (t < \infty \text{ かつ } b < t), \\ \varphi(\infty-) & (t = b = \infty). \end{cases}$$

ただし、 $\varphi(t+) = \lim_{s \searrow t} \varphi(s)$, $\varphi(t-) = \lim_{s \nearrow t} \varphi(s)$.
ここで、 $\mathcal{B}(I) := \mathcal{B}(\mathbb{R}) \cap I$ とおく。

定理 1.4 測度 $\mu : \mathcal{B}(I) \rightarrow [0, \infty)$ で

$$a \leq s \leq t \leq b$$

ならば,

$$\mu((s, t] \cap \mathbb{R}) = \varphi(t) - \varphi(s)$$

をみたすものが唯一存在する. この μ をスティルチェス測度という.

証明 吉田 (2021. pp. 95–97) を参照のこと. □

測度空間の完備化とルベーグ測度

定理 1.4 より、可測空間 $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の測度 m^* で、任意の $a < b$ ($a, b \in \mathbb{R}$) に対し、

$$m^*((a, b]) = b - a$$

となるものが一意に存在する。この m^* をボレル集合族 $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上のルベーグ測度とよぶ。

定義 1.9 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ の零集合の部分集合が常に可測であるとき、この測度空間を完備という。 \square

定理 1.5 完備ではない測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}^*, \mu^*)$ に対し, \mathcal{F}^* に任意の μ^* 零集合 N の任意の部分集合 Z をすべて追加した集合族を含む最小の σ 加法族 \mathcal{F} を考える. すなわち,

$$\mathcal{F} = \sigma[\{B \cup Z; B \in \mathcal{F}^*, Z \subset N \in \mathcal{F}^*, \mu^*(N) = 0\}]$$

としたとき,

$\mathcal{F} = \{A \subset \Omega; B_1, B_2 \in \mathcal{F}^* \text{ で } B_1 \subset A \subset B_2, \mu^*(B_2 \setminus B_1) = 0 \text{ となるもの}\}$

となる. このとき, $B_1 \subset A \subset B_2$ ($A \in \mathcal{F}$ かつ $B_1, B_2 \in \mathcal{F}^*$) で $\mu^*(B_2 \setminus B_1) = 0$ に対し

$$\mu(A) = \mu^*(B_1)$$

とすると, μ は μ^* の \mathcal{F} 上への拡張した測度となる. よって, $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ は完備な測度空間となる.

証明 吉田 (2021, p.72) を参照のこと.

注意 1.4 μ^* が σ 有限ならば, μ は一意. □

定義 1.10 $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対して

$\overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})} = \{A \subset \Omega; B_1, B_2 \in \mathcal{B}(\mathbb{R}) \text{ で } B_1 \subset A \subset B_2, m^*(B_2 \setminus B_1) = 0$
なるものが存在}

とし, $A \in \overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})}$ に対し

$$m(A) = m^*(B_1)$$

とおく. 測度空間 $(\mathbb{R}, \overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})}, m)$ を完備化した $(\mathbb{R}, \overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})}, m)$ をルベーク測度空間といい, $\overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})}$ をルベーク可測集合族, その要素をルベーク可測集合, 測度 m をルベーク測度という. □

注意 1.4

$$\mathcal{B}(\mathbb{R}) \subsetneq \overline{\mathcal{B}(\mathbb{R})} \subsetneq 2^{\mathbb{R}}$$

である. 証明は吉田（2021, p. 76–77）を参照のこと.

確率変数

定義 2.1 可測空間 (Ω, \mathcal{F}) と (X, \mathcal{A}) に対し、函数 $f: \Omega \rightarrow X$ が可測 (\mathcal{F} 可測) であるとは、任意の $A \in \mathcal{A}$ に対し、

$$f^{-1}(A) := \{x \in \Omega; f(x) \in A\}$$

が \mathcal{F} の属することである。 □

定義 2.2 確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ と可測空間 (X, \mathcal{A}) に対し、 Ω 上で定義された函数 $X: \Omega \rightarrow X$ が \mathcal{F} 可測であるとき、 X は確率変数という。 □

定義 2.3 可測空間 (Ω, \mathcal{F}) に対し、 Ω 上で定義された実数値函数 $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ が \mathcal{F} 可測であるとは、任意の $r \in \mathbb{R}$ に対し

$$\{x \in \Omega; f(x) \leq r\} \in \mathcal{F} \tag{1}$$

となることである。また、この f を \mathcal{F} 可測函数であるともいう。 □

確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上の実数値関数 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ について、任意の $r \in \mathbb{R}$ に対し、

$$\{\omega \in \Omega; X(\omega) \leq r\} \in \mathcal{F} \quad (2)$$

をみたすとき、 X を（実数値）確率変数という。

注意 2.1 (1) や (2) より、任意のボレル集合 $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対し、

$$\{x \in \Omega; f(x) \in B\} \in \mathcal{F}$$

を導くことができる。

$\{x \in \Omega; f(x) \leq r\}$ を $\{f(x) \leq r\}$ のように略記すれば、

$$\{f(x) > r\} = \{f(x) \leq r\}^c \in \mathcal{F},$$

$$\{f(x) < r\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} \{f(x) \leq r - \frac{1}{n}\} \in \mathcal{F},$$

$$\{f(x) = r\} = \{f(x) \leq r\} \cap \{f(x) < r\}^c \in \mathcal{F},$$

$$\{f(x) \in (a, b)\} = \{f(x) \leq a\}^c \cap \{f(x) < b\} \in \mathcal{F}$$

などよりわかる。

定義 2.4 確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上で定義された、可測空間 (X, \mathcal{A}) に値をとる確率変数 $X: \Omega \rightarrow X$ に対し、集合族

$$\{X^{-1}(A); A \in \mathcal{A}\} = \{\{\omega \in \Omega; X(\omega) \in A\}; X \in \mathcal{A}\}$$

を確率変数 X から生成される集合族という。

また、

$$\sigma[X] := \sigma(\{X^{-1}(A); A \in \mathcal{A}\})$$

を確率変数 X から生成される σ 加法族という。 □

注意 2.2 明らかに

$$\sigma[X] \subset \mathcal{F}$$

である。 □

分布と分布関数

X が実数値確率変数ならば、 $B \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対して、事象 $\{X \in B\}$ は \mathcal{F} の元である。これによって、函数 $P : \mathcal{B}(\mathbb{R}) \rightarrow [0, 1]$ を

$$P(B) := \mathbb{P}(X \in B) = \mathbb{P}(X^{-1}(B))$$

で定めると、 $P(\mathbb{R}) = 1$ であり、さらに P は $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上で定義された確率測度となる。したがって、 P は写像 X によって可測空間 $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上に誘導された確率測度といえる。こうして X によってその値域上に導かれた集合函数 P のことを X の確率分布または X の分布という。

定義 2.5 実数値確率変数 X が与えられたとき、その分布 P と $x \in \mathbb{R}$ に対して、

$$F(x) := P((-\infty, x]) = \mathbb{P}(X \leq x)$$

で定義される \mathbb{R} 上の函数 F を X の分布関数という。

定理 2.1 実数値確率変数 X の分布 P と分布関数 F に対して, 以下が成り立つ:

(i) F は非減少関数. すなわち, 任意の $x < y$ に対して,

$$F(x) \leq F(y).$$

(ii) $F(\infty) := \lim_{x \rightarrow \infty} F(x) = 1$ かつ

$$F(-\infty) := \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0.$$

(iii) F は右連続関数. すなわち, 任意の $x \in \mathbb{R}$ に対して

$$\lim_{y \searrow x} F(y) = F(x).$$

(iv) 任意の $x \in \mathbb{R}$ に対して,

$$P(\{x\}) = F(x) - F(x-).$$

ただし, $F(x-) = \lim_{y \searrow x} F(y)$.

(v) F の不連続点は高々可算個.

証明 原 (2019, p.30) を参照のこと.

定理 2.2 定理 2.1 の (i)–(iii) をみたま \mathbb{R} 上の関数 F が与えられたとき, 以下の (a), (b) が成り立つ:

(a) $F(x) = P((-\infty, x])$ ($x \in \mathbb{R}$) をみたま $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の確率測度 P が一意に定まる.

(b) 適当な確率空間とその上の確率変数 X をとって, その分布関数が F となるようにできる.

証明 (a) は定理 1.4 からわかる. 先週のスライドで定めた区間塊 \mathcal{A} は有限加法族である. \mathcal{A} の元

$\bigcup_{k=1}^m (a_k, b_k] \in \mathcal{A}$ ($a_k, b_k \in \mathbb{R}, k = 1, \dots, m$) に対して

$$P_F\left(\bigcup_{k=1}^m (a_k, b_k]\right) = \sum_{k=1}^m \{F(b_k) - F(a_k)\}$$

として, P_F を定めると, P_F は \mathcal{A} 上の有限加法的な確率測度であるので, 定理 1.3 より P_F は $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の確率測度に拡張できる. これは一意的である.

(b) (a) において F によって定まる確率 P_F を用いて, 確率空間 $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}), P_F)$ を考え

$$X(\omega) = \omega \quad (\omega \in \mathbb{R})$$

とする. よって, $X: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ を定める. その分布関数は, $x \in \mathbb{R}$ に対して

$$P_F(\{\omega \in \mathbb{R}; X(\omega) \leq x\}) = P_F((-\infty, x]) = F(x) - F(-\infty) = F(x).$$

したがって, この X が求めたかった確率変数である. \square

注意 2.3 分布 P_F と分布関数 F は 1 対 1 対応するので, 言葉を乱用して, 「確率変数 X の分布は F である」のように言うことにする. \square

定義 2.6 X を実数値確率変数とし, F を X の分布関数とする.

(i) 高々可算な集合 $S \subset \mathbb{R}$ があって, $\mathbb{P}(X \in S) = 1$ となるとき, X は離散型という. 特に,

$$S = \{s_1, s_2, \dots\}$$

のとき, 分布関数 F は次のように書ける:

$$F(x) = \sum_{i: s_i \leq x} p(s_i) = \sum_{i=1}^{\infty} p(s_i) \mathbb{1}_{\{s_i \leq x\}}.$$

ただし,

$$\mathbb{1}_A = \begin{cases} 1 & (\text{命題 } A \text{ が真}) \\ 0 & (\text{命題 } A \text{ が偽}) \end{cases}$$

で, $p(s) = \mathbb{P}(X = s)$ である. この

$$p: S \rightarrow [0, 1]$$

を確率関数という.

(ii)

分布関数 F が \mathbb{R} 上で連続のとき, X は連続型という. 特に, ある非負値関数 f で

$$\int_{\mathbb{R}} f(x) dx = 1$$

となるものを用いて

$$F(x) = \int_{-\infty}^x f(t) dt = \int_{\mathbb{R}} f(t) \mathbb{1}_{\{t \leq x\}} dt$$

と書けるとき, F は絶対連続型という. 上の積分はリーマン積分の意味でよい. この $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ を分布 F の確率密度関数という. \square

$a \in \mathbb{R}$ を固定する. 函数 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ を

$$X(\omega) = a \in \mathbb{R} \quad (\omega \in \Omega)$$

のように定めると, X は確率変数となる. このような X の分布関数を Δ_a と書けば (例 1.4 とは異なるものを同じ記号を使う乱用をしている),

$$\Delta_a(x) = \mathbb{1}_{\{a \leq x\}} = \begin{cases} 1 & (x \geq a), \\ 0 & (x < a) \end{cases}$$

となる. 分布関数 Δ_a に対応する確率測度をディラック測度といい, 記号を乱用して, それを Δ_a と書けば,

$$\Delta_a(B) = \mathbb{1}_{\{a \in B\}} \quad (B \in \mathcal{B}(\mathbb{R}))$$

となる.

ルベグ積分の定義

定義 2.7 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上で定義された実数値関数で, 可測集合 $B \in \mathcal{F}$ に対し, 以下のように定義されたものを集合 B の定義関数といい, $\mathbb{1}_B(\mathbf{x})$ のように書く.

$$\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) = \begin{cases} 0 & (\mathbf{x} \notin B), \\ 1 & (\mathbf{x} \in B). \end{cases}$$

□

注意 2.4 実数 $r < 0$ に対して,

$$\{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) \leq r\} = \emptyset.$$

実数 $0 \leq r < 1$ に対し,

$$\{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) \leq r\} = \{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) = 0\} = B^c.$$

$r \geq 1$ に対し,

$$\{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) \leq r\} = \{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) = 1\} \cup \{\mathbb{1}_B(\mathbf{x}) = 0\} = \Omega.$$

よって, 定義関数 $\mathbb{1}_B$ は可測.

□

定義 2.8 可測空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上で定義された実数値函数 $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ が, 有限個の値 b_1, b_2, \dots, b_n と互いに排反な可算集合 $B_1, B_2, \dots, B_n \in \mathcal{F}$ を用いて, 以下のように書けるとき, f は単函数という:

$$f(x) = \sum_{j=1}^n b_j \mathbb{1}_{B_j}(x). \quad \square$$

注意 2.5 単函数 f も可測. 一般性を失うことなく, $b_1 < b_2 < \dots < b_n$ とできる. このとき, $r < b_1$ のとき,

$$\{f(x) \leq r\} = \emptyset.$$

$\sum_{j=1}^{\ell} b_j \leq r < \sum_{j=1}^{\ell+1} b_j$ ($\ell = 1, \dots, n-1$) のとき,

$$\{f(x) \leq r\} = \cup_{j=1}^{\ell} B_j.$$

$r \geq \sum_{j=1}^n b_j$ のとき,

$$\{f(x) \leq r\} = \Omega$$

から f の可測性がわかる.

定義 2.9 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の単函数

$$f(x) = \sum_{j=1}^n b_j \mathbb{1}_{B_j}(x) \quad (b_j \in \mathbb{R}, B_j \in \mathcal{F})$$

に対し, その積分を以下で定義する.

$$\int_{\Omega} f(x) d\mu(x) = \sum_{j=1}^n b_j \mu(B_j).$$

□

定理 2.3 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の 2 つの単函数 f, g と任意の実数 a, b について, 以下が成立する:

$$\int_{\Omega} \{af(x) + bg(x)\} d\mu(x) = a \int_{\Omega} f(x) d\mu(x) + b \int_{\Omega} g(x) d\mu(x).$$

証明 やさしい.

定理 2.4 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の非負値可測関数 $f: \Omega \rightarrow [0, \infty)$ に対し、各点 $x \in \Omega$ で広義単調増加に $f(x)$ に収束するような、非負値単函数列 $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ が存在する。

証明 $n \in \mathbb{N}$ とし、 $b_j = j/2^n$ ($j = 0, 1, \dots, n2^n$) とおき、 $[0, \infty)$ を次のように分割する：

$$[0, \infty) = [0, b_0) \cup \left\{ \bigcup_{j=1}^{n2^n} [b_{j-1}, b_j) \right\} \cup [n, \infty).$$

函数 f_n を次のように定める：

$$f_n(x) = \begin{cases} \frac{j-1}{2^n} & \left(\frac{j-1}{2^n} \leq f(x) < \frac{j}{2^n}, j = 1, 2, \dots, n2^n \right), \\ n & (f(x) \geq n). \end{cases}$$

すなわち、

$$f_n(x) = \sum_{j=1}^{n2^n} b_{j-1} \mathbb{1}_{\{b_{j-1} \leq f(x) < b_j\}}(x) + n \mathbb{1}_{\{f(x) \geq n\}}(x).$$

各 n に対して,

$$f_n(x) \leq f_{n+1}(x).$$

さらに, $f(x) < n$ において,

$$f(x) - f_n(x) < \frac{1}{2^n}$$

であり, $f(x) \geq n$ において, $f_n(x) = n$ だから, $n \rightarrow \infty$ のとき,
 $f_n(x)$ は $f(x)$ に収束.

□

定義 2.10 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上で定義された非負値可測関数 f に対して, とともに各点 x で, 広義単調増加し, $f(x)$ に収束する非負値単函数列 $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ をとり, それらの積分の $n \rightarrow \infty$ の極限 ($+\infty$ も含めて) で f の積分を定義する. すなわち,

$$\int_{\Omega} f(x) d\mu(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} f_n(x) d\mu(x).$$

定理 2.5 測度空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上で定義された各点で広義単調増加する非負値単函数の列 $\{f_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ と $\{g_n\}_{n \in \mathbb{N}}$ について、各点 $x \in \Omega$ で

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} g_n(x)$$

ならば,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} f_n(x) d\mu(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} \int_{\Omega} g_n(x) d\mu(x)$$

証明 証明は略.

□

次に、一般の可測関数 f に対して、以下のように積分を定義する。

$$\begin{aligned}f_+(x) &= \max\{f(x), 0\}, \\f_-(x) &= -\min\{f(x), 0\}\end{aligned}$$

と定める。ただし、 \max は 2 つの値の小さくない方、 \min は 2 つの値の大きくない方である。

f_+ , f_- はどちらも非負値関数で可測。また、

$$f(x) = f_+(x) - f_-(x)$$

である。

定義 2.11 可測空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の実数値可測関数 $f: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ に対して、その絶対値の積分が有限、すなわち、

$$\int_{\Omega} |f(x)| d\mu(x) = \int_{\Omega} \{f^+(x) + f^-(x)\} d\mu(x) < \infty$$

ならば、 f は μ 可積分 (または、単に可積分) であるという。

記号 ある可測集合 $B \in \mathcal{F}$ 上でだけ積分するという記号を下記のように記す：

$$\int_B f(x) d\mu(x) = \int_{\Omega} \mathbb{1}_B(x) f(x) d\mu(x).$$

定理 2.7 可測空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mu)$ 上の非負値可測関数 f と可測集合 $N \in \mathcal{F}$ について

$$\int_N f(x) d\mu(x) = 0$$

ならば、 f は集合 N のいたるところで 0 である。すなわち、

$$\mu(\{x \in N; f(x) \neq 0\}) = 0.$$

証明 $n \in \mathbb{N}$ に対して、 $B_n := \{x \in B; f(x) > n^{-1}\}$ とおけば、 B_n も可測。また、 $B_n \subset B$ だから

$$\mathbb{1}_{B_n}(x) \leq \mathbb{1}_B(x).$$

これに注意すれば、定理 2.6 より、

$$\begin{aligned} 0 &= \int_B f(x) d\mu(x) = \int_{\Omega} \mathbb{1}_B(x) f(x) d\mu(x) \\ &\geq \int_{\Omega} \mathbb{1}_{B_n}(x) f(x) d\mu(x) = \int_{B_n} f(x) d\mu(x) \geq \frac{1}{n} \int_{B_n} d\mu(x) \\ &= \frac{1}{n} \mu(B_n) \geq 0. \end{aligned}$$

よって、任意の n について $\mu(B_n) = 0$.

一方、

$$\{x \in B : f(x) > 0\} = \bigcup_{n=1}^{\infty} B_n$$

とかけるから、定理 1.3(3) より、

$$\mu(\{x \in B; f(x) > 0\}) \leq \sum_{n=1}^{\infty} \mu(B_n) = 0.$$

期待値

定義 2.13 確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上の実数値確率変数 X が \mathbb{P} 可積分であるとき,

$$\mathbb{E}[X] = \int_{\Omega} X(\omega) d\mathbb{P}(\omega)$$

と書いて, $\mathbb{E}[X]$ を X の期待値という.

X が \mathbb{P} 可積分でないときには, 期待値を持たないという. □

記法 可測集合 $B \in \mathcal{F}$ に対して

$$\begin{aligned}\mathbb{E}[X : B] &= \mathbb{E}[\mathbb{1}_B(X)X] = \int_{\Omega} \mathbb{1}_B(\omega)X(\omega) d\mathbb{P}(\omega), \\ \mathbb{E}[1 : B] &= \mathbb{P}(B).\end{aligned}$$

定理 2.8 確率空間 $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ 上の実数値確率変数 X, Y について、以下が成立する:

(i) X, Y がそれぞれ期待値をもつならば、任意の $a, b \in \mathbb{R}$ に対し.

$$\mathbb{E}[aX + bY] = a\mathbb{E}[X] + b\mathbb{E}[Y].$$

(ii) ほとんど確実に $X \leq Y$ ならば,

$$\mathbb{E}[X] \leq \mathbb{E}[Y].$$

証明 定理 2.6 による.

□