

確率数理工学3

ここまでは確率測度は与えられたものであった

では、確率測度を構成するにはどうすれば良いであろうか？

- 分布関数"もとま"の F が与えられるとする。すなわち F は以下を満たすものとする:

$$F(x) : \begin{cases} (1) x < y \Rightarrow F(x) \leq F(y) \\ (2) \lim_{x \rightarrow a+0} F(x) = F(a) \text{ (右連続)} \\ (3) \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0, \lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1 \end{cases}$$

※ F は $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の確率測度に対応しうるとは 限りなく

Q: F を分布関数とする確率測度 $P (F(x) = P((-\infty, x]))$ は存在するか？

Q: それは一意か？

A: Yes.

まずは、区間 $(a, b]$ の"確率"を

$$P((a, b]) = F(b) - F(a)$$

とする。区間の集合を

$$\mathcal{S} = \{(a, b] \mid a, b \in \mathbb{R} \cup \{\pm\infty\}\}$$

とする。

$\Rightarrow \mathcal{S}$ の元を 可算無限回貼り合わせ て任意の集合 $A \subset \mathbb{R}$ の確率を定める。

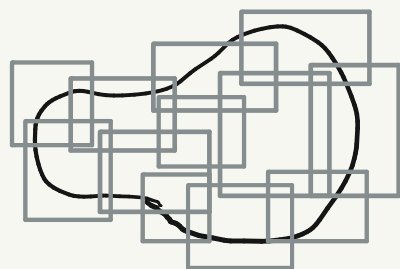
$$P^*(A) := \inf \left\{ \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) \mid B_i \in \mathcal{S}, A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i \right\}.$$

← 可算無限和

これを 外測度 と言う。

実は、 P^* は $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上の確率測度(に)なることを示せる。

$$P^*((-\infty, a]) = F(a).$$



[より詳しく]

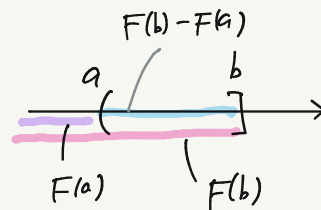
確率測度の構成と一意性

アウトライン

まず $P((a, b]) = F(b) - F(a)$ ($a < b$) とする.

① $\mathcal{S} = \{(a, b] \mid -\infty \leq a \leq b \leq \infty\}$ は "集合代数" になる.

次ページ 補足資料



Q: どの集合族まで P を一意に拡張できる?

② $(a, b] = \bigcup_{i=1}^{\infty} (a_i, b_i]$ と互いに重ならない区間 $(a_i, b_i]$ ($i=1, 2, \dots$) に分割した時.

P は $P((a, b]) = \sum_{i=1}^{\infty} P((a_i, b_i])$ を満たすことを示せ. (非自明)

$$(F(b) - F(a) = \sum_{i=1}^{\infty} (F(b_i) - F(a_i)))$$

$[F(b), F(a)]$ のコンパクト性を使う.

$\Rightarrow P$ は \mathcal{S} 上で σ -加法的 と言う.

- $0 \leq P(A) \leq 1$ ($\forall A \in \mathcal{S}$)
- $P(\mathbb{R}) = 1$
- \mathcal{S} 上で σ -加法的

③ Hopf の拡張定理 (の一般化):

上の3つの性質を満たす \mathcal{S} 上の集合関数 $P: \mathcal{S} \rightarrow [0, 1]$ は

\mathcal{S} を含む最小の σ -加法族 $\sigma(\mathcal{S})$ 上の確率測度 μ 一意に拡張できる.

A: $\sigma(\mathcal{S})$ (\mathcal{S} を含む最小の σ -加法族) まで

④ $\sigma(\mathcal{S}) = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ であることが示 (存在を証明) できる.

• $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上の測度の構成 (Hofの拡張定理)

Def (集合半代数) (半環は $\Omega \in S$ を要請しない)

$$S \text{ が 集合半代数} \iff \left\{ \begin{array}{l} (1) \emptyset, \Omega \in S \\ (2) S \text{ は } \pi\text{-システム} (A, B \in S \Rightarrow A \cap B \in S) \\ (3) A \in S \text{ なら, } A^c \text{ は 有限個の互いに} \\ \text{排反な集合 } B_1, \dots, B_n \in S \text{ に分割できる:} \\ A^c = \bigcup_{i=1}^n B_i \quad (B_i \in S, B_i \cap B_j = \emptyset (i \neq j)) \end{array} \right.$$

[例] $\Omega = \mathbb{R}$.
 $S = \{(a, b] \mid -\infty \leq a \leq b \leq \infty\}$ は集合半代数. (★)

$P: S \rightarrow [0, 1]$ は S 上の σ -加法的集合関数 であるとする.

つまり、

$$\left\{ \begin{array}{l} (1) P(\Omega) = 1 \\ (2) A_n \in S \text{ が 互いに排反なら } \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in S \text{ なら} \\ P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) \end{array} \right. \text{ とおす.}$$

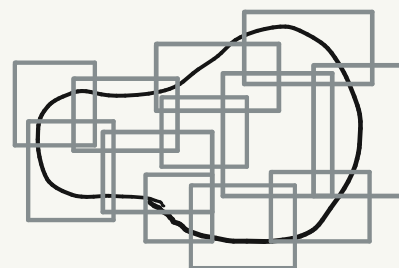
[母の場合. $P((a, b]) = F(b) - F(a)$ とし. $(a_n, b_n]$ ($n=1, 2, \dots$) が互いに排反で
 $\bigcup_{n=1}^{\infty} (a_n, b_n] = (a, b]$ と書けるなら, $\sum_{n=1}^{\infty} P((a_n, b_n]) = P((a, b]) = F(b) - F(a)$
 であることは示せる. つまり, S 上 σ -加法的である.

任意の部分集合 $A \subset \Omega$ ($A \in S$ とは限らない) に対す P より定まる

外測度 P^* を以下のように定める:

$$P^*(A) := \inf \left\{ \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i) \mid B_i \in S, A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i \right\} \leftarrow \text{可算無限和}$$

($A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ が有限和 $A \subset \bigcup_{i=1}^n B_i$ とすると, Jordan外測度と呼ぶこともある. 二つは不十分である.
 $\rightarrow \sigma$ -加法的性も出ない.)



$\Sigma = \Sigma'$

$$\mathcal{D} := \{ D \subset \Omega \mid P^*(D) + P^*(D^c) = 1 \}$$

とある。以下 \mathcal{D} が成り立つ。

Thm

- 1. \mathcal{D} は σ -加法族。
- 2. P^* の \mathcal{D} への制限は (Ω, \mathcal{D}) 上の確率測度になる。

(非自明, 補足資料に証明はのせである)

(i) $\forall A \in \mathcal{S}$ 2. $P^*(A) = P(A)$ が示せる。

($A \subset \bigcup_{i=1}^{\infty} B_i$ なる B_i について $\tilde{B}_i = B_i \cap A$ とすれば $\bigcup_{i=1}^{\infty} \tilde{B}_i = A$. 2.1.2 P の σ -加法性より $P(A) \leq \sum_{i=1}^{\infty} P(\tilde{B}_i) \leq \sum_{i=1}^{\infty} P(B_i)$)

\mathcal{S} (π -システム) (2.1) せよ.

(ii) 今 \mathcal{S} の定義と, P が \mathcal{S} 上 σ -加法的であることから,

$\mathcal{S} \subset \mathcal{D}$ が示せる。

$A \in \mathcal{S}$ なら $P^*(A) = P(A)$ 2. $\forall A \in \mathcal{S}$ に対す 2.

$\exists B_1, B_2, \dots, B_m \in \mathcal{S}$ 2. $A^c = B_1 \cup \dots \cup B_m$ 2. ある。
(互いに排反)

すると, $1 = P(\Omega) = P(A \cup B_1 \cup \dots \cup B_m) = P(A) + \sum_{i=1}^m P(B_i)$

全部 \mathcal{S} の元.
 $\underbrace{\hspace{10em}}_{P^*(A)}$
 $\xrightarrow{\text{VII} \leftarrow P^* \text{ の構成より}} \underbrace{\hspace{10em}}_{P^*(A^c)}$

よって $P^*(A) + P^*(A^c) \leq 1$ P の \mathcal{S} 上 σ -加法性

よって, P^* の σ -加法性 $P^*(A) + P^*(A^c) \geq 1$ が示せるので (4.2.7 せよ).

$P^*(A) + P^*(A^c) = 1$.

(iii) \mathcal{D} が σ -加法族であることを合わせると, $\sigma(\mathcal{S}) \subset \mathcal{D}$ となる。

$\Rightarrow P^*$ は P の $\sigma(\mathcal{S})$ への "拡張" を与える。

\star の場合, $\sigma(\mathcal{S}) = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ なので, P^* は $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上の確率測度を与える。

さらに, このような測度は一意に定まる ことが言える。 \rightarrow 次のページ

拡張の一貫性

- Dynkinの π - λ 定理

目標: 今有関数 F が与えらぬ場合、対応する確率測度 P が一意に定まることを言う。つまり、2つの確率測度 P_1, P_2 が

$$P_1((-\infty, a]) = P_2((-\infty, a]) = F(a) \text{ をみたすなら}$$

$$P_1(A) = P_2(A) \quad (\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})) \text{ となることを}$$

を示した。 (ただし、そのような測度が存在することは言うておこう。)

Def

π -システム: 集合族 \mathcal{P} が π -システム $\Leftrightarrow A, B \in \mathcal{P}$ なら $A \cap B \in \mathcal{P}$
(有限回の共通部分を取る操作に閉じている)

λ -システム: 集合族 \mathcal{L} が λ -システム \Leftrightarrow

- (1) $\Omega \in \mathcal{L}$
- (2) $A, B \in \mathcal{L}, A \subset B \Rightarrow B \setminus A \in \mathcal{L}$ $B \setminus A := B \cap A^c$
- (3) $A_1 \subset A_2 \subset A_3 \subset \dots \in \mathcal{L} \Rightarrow \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{L}$

☆ σ -代数族は π -システムでも λ -システムでもある。

☆ 先の集合半代数は π -システムだが、 λ -システムではない。

$\sigma(\mathcal{P})$: \mathcal{P} を含む最小の σ -代数族

$\mathcal{L}(\mathcal{P})$: \mathcal{P} を含む最小の λ -システム とする。

Thm (Dynkinの定理) (証明は後述)

\mathcal{P} は π -システムで、 \mathcal{L} は \mathcal{P} を含む λ -システム ($\mathcal{P} \subset \mathcal{L}$) であるとする。すると、 $\sigma(\mathcal{P}) \subset \mathcal{L}$ である。

特に、 $\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{L}(\mathcal{P})$ である。

存在なら、Dynkinの定理より、 $\sigma(\mathcal{P}) \subset \mathcal{L}(\mathcal{P})$ が成り立ち、

かつ任意の σ -代数族は λ -システムでもあるので、

$\sigma(\mathcal{P})$ は \mathcal{P} を含む λ -システムでもある。つまり $\sigma(\mathcal{P}) \supset \mathcal{L}(\mathcal{P})$ が成り立ち、

よって $\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{L}(\mathcal{P})$ である。

Dynkinの定理(1): 次の命題を示せる.

Cor 1

(Ω, \mathcal{F}) 上の確率測度 P_1, P_2 が、ある π -システム $\mathcal{P} \subset \mathcal{F}$ において、

$$\forall A \in \mathcal{P} \text{ に対して } P_1(A) = P_2(A)$$

をみたすなら、

$$\forall B \in \sigma(\mathcal{P}) \text{ に対して } P_1(B) = P_2(B)$$

が成り立つ。



(Cor 1 の証明)

まず、 $\mathcal{L} := \{A \in \mathcal{F} \mid P_1(A) = P_2(A)\}$ とすると、 \mathcal{L} は λ -システムになることを示す。

(1) $P_1(\Omega) = 1, P_2(\Omega) = 1$ より、 $\Omega \in \mathcal{L}$ 。

(2) $A, B \in \mathcal{L}, A \subset B$ とすると、 $P_1(A) = P_2(A)$ から $P_1(B) = P_2(B)$ である。
確率測度の性質(加法性)より、

$$P_1(B \setminus A) = P_1(B) - P_1(A) = P_2(B) - P_2(A) = P_2(B \setminus A)$$

より、 $B \setminus A \in \mathcal{L}$ を得る。

(3) $A_1 \subset A_2 \subset A_3 \subset \dots \in \mathcal{L}$ とする。確率の連続性より

$$P_1\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_1(A_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P_2(A_n) = P_2\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n\right)$$

なので、 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{L}$ である。

以上より、 \mathcal{L} は λ -システムであることを示した。

仮定より $\mathcal{P} \subset \mathcal{L}$ なので、Dynkinの定理より、 $\sigma(\mathcal{P}) \subset \mathcal{L}$ である。

\mathcal{L} 上に P_1 と P_2 は一致するので、 $\sigma(\mathcal{P})$ 上でも両者は一致する。

さらに、この系(2)、分断関数が共通な2つの確率測度 $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上一致することを示せる。

Cor 2 $(\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ 上の確率測度 P_1, P_2 が

$$P_1((-\infty, a]) = P_2((-\infty, a]) = F(a) \quad (\forall a \in \mathbb{R})$$

をみたすなら、
 $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上で $P_1 = P_2$ である。

(Cor 2 の証明)

$\mathcal{P} = \{(-\infty, a] \mid a \in \mathbb{R}\}$ は π -システムである。仮定より、 $\forall A \in \mathcal{P}$ に対して $P_1(A) = P_2(A)$ である。よって Cor 1 より $P_1(B) = P_2(B)$ ($\forall B \in \sigma(\mathcal{P})$) である。二重に、

$\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{B}(\mathbb{R})$ であることに注意すると、これは $\mathcal{B}(\mathbb{R})$ 上で $P_1 = P_2$ であることを他存する。

[参考]

これから Dynkin の定理を示すが、その前に次のことを注意しておく。

Lem

$$\mathcal{L} \text{ が } \lambda\text{-システム} \iff \left\{ \begin{array}{l} (1)' \Omega \in \mathcal{L} \\ (2)' A \in \mathcal{L} \Rightarrow A^c \in \mathcal{L} \\ (3)' A_n \cap A_m = \emptyset \quad (\forall n \neq m), A_n \in \mathcal{L} \text{ なら} \\ \quad \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n \in \mathcal{L} \text{ である.} \end{array} \right.$$

(言証明)

(\Rightarrow) のみを示す


(1)' は定義から自明。 (2)' も $\Omega \in \mathcal{L}$ なのでも $\Omega \setminus A \in \mathcal{L}$ 。つまり $A^c \in \mathcal{L}$ が従う。

(3)' を示す。 そのため、まずは $A, B \in \mathcal{L}, A \cap B = \emptyset$ に対す。

$A \cup B \in \mathcal{L}$ であることを示す。 (2)' より $\Omega \setminus A \in \mathcal{L}$ である。また $B \subset \Omega \setminus A$ なのでも

$(\Omega \setminus A) \setminus B \in \mathcal{L}$ であることを示す。 $(\Omega \setminus A) \setminus B = A^c \cap B^c$ なのでも $A^c \cap B^c \in \mathcal{L}$ 。

(2)' より、 $A^c \cap B^c \in \mathcal{L}$ なら $(A^c \cap B^c)^c = A \cup B \in \mathcal{L}$ である。



$A^c \cap B^c$ あるいは、 $\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} \underbrace{\bigcup_{k=1}^n A_k}_{\in \mathcal{L} \text{ を示した.}} \in \mathcal{L}$ より従う。
(3)' より、 $B_n = \bigcup_{k=1}^n A_k$ は単調増大

(\Leftarrow) は自分でチェックせよ。

(Dynkinの定理の証明)

証明の方針: $\mathcal{L}(P)$ は π -システムであることを示す. 実は λ -システムは π -システムであるから, $\mathcal{L}(P)$ は σ -代数族であることを示せる. つまり, $\mathcal{G}(P) \subset \mathcal{L}(P)$ が成り立つ.

Lem

ある集合族 \mathcal{B} が π -システムでも λ -システムでもあるとき, \mathcal{B} は σ -代数族である.

(証明)

- (1) $\Omega \in \mathcal{B}$ は λ -システムの定義より明らか.
- (2) $A \in \mathcal{B}$ なら $A^c \in \mathcal{B}$ であることを性質 (2)' から従う.
- (3) \mathcal{B} が有限和について閉じていることを示す.

$A, B \in \mathcal{L}$ とする. A と B は互いに疎であることを示す.

(3)' を使えば, \mathcal{L} は π -システムである. $A \cap B \in \mathcal{B}$ である. よって, λ -システムの性質より $A \setminus (A \cap B) \in \mathcal{B}$, $B \setminus (A \cap B) \in \mathcal{B}$ である. また, (1), (2) より $\phi = (\Omega)^c \in \mathcal{B}$ である. λ -システムの性質 (3)' より,

$$A \cup B = \underbrace{(A \setminus (A \cap B)) \cup (B \setminus (A \cap B))}_{\text{互いに排反}} \cup (A \cap B) \cup \phi \cup \phi \dots$$

$\in \mathcal{B}$

である. $n \geq 1$ から $A_1, A_2, \dots \in \mathcal{B}$ なら, $(A_n \cap A_m = \phi$ と仮定する)
 $\bigcup_{n=1}^m A_n \in \mathcal{B}$ である. よって,

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = \bigcup_{m=1}^{\infty} \underbrace{\left(\bigcup_{n=1}^m A_n \right)}_{A'_m \text{ とおく}} = \bigcup_{m=1}^{\infty} \underbrace{A'_m}_{\mathcal{L} \text{ に含まれる}} \in \mathcal{B}$$

なお, 最後の $\bigcup_{m=1}^{\infty} A'_m \in \mathcal{B}$ は $A'_1 \subset A'_2 \subset \dots \in \mathcal{B}$ (性質 (3) を適用して)

以上より, \mathcal{B} は σ -代数族である. //

今から、 $\mathcal{L}(P)$ が π -システムになることを示す。前の Lemma $\mathcal{L}(P)$ が σ -代数になることを示す。 $\mathcal{L}(P) \supset \sigma(P)$ であり、かつ、 \mathcal{L} と $\mathcal{L}(P)$ の定義より、 $\mathcal{L} \supset \mathcal{L}(P)$ である。よって、 $\mathcal{L} \supset \sigma(P)$ が従う。

$\mathcal{L}(P)$ が π -システムであることの証明:

$$\mathcal{G}_A := \{ B \in \sigma(P) \mid A \cap B \in \mathcal{L}(P) \} \quad \text{とする。}$$

(i) $A \in \mathcal{L}(P)$ なら \mathcal{G}_A は λ -システムである。

なせなら。

(1)' $\Omega \in \mathcal{G}_A$ ($\because \Omega \cap A = A \in \mathcal{L}(P)$)

(2)' $B \in \mathcal{G}_A$ なら、 $A \cap B \in \mathcal{L}(P)$ であり、 $A \in \mathcal{L}(P)$ であることと合わせて、 $A \setminus (A \cap B) = A \cap B^c \in \mathcal{L}(P)$ である。

つまり、 $B^c \in \mathcal{G}_A$ である。

(3)' $B_n \in \mathcal{G}_A$ が互いに排反であるとする。 $\bigcup_{n=1}^{\infty} B_n \in \mathcal{G}_A$ を示す。

$A \cap (\bigcup_{n=1}^{\infty} B_n) = \bigcup_{n=1}^{\infty} (A \cap B_n)$ であるから、 $B_n \in \mathcal{G}_A$ より、 $A \cap B_n \in \mathcal{L}(P)$ である。よって、 $(A \cap B_n)_{n=1}^{\infty}$ は互いに排反であるので、

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} (A \cap B_n) \in \mathcal{L}(P). \quad \text{つまり、} \quad \bigcup_{n=1}^{\infty} B_n \in \mathcal{G}_A \quad \text{である。}$$

よって \mathcal{G}_A は λ -システムである。

(ii) $A \in \mathcal{P}$ なら $\mathcal{L}(P) \subset \mathcal{G}_A$ である。

なせなら、まず $A \in \mathcal{L}(P)$ であることを (i) より \mathcal{G}_A は λ -システムであることに注意する。今、 \mathcal{P} は π -システムなので、 $\forall B \in \mathcal{P}$ は $B \cap A \in \mathcal{P}$ である。つまり、

$\forall B \in \mathcal{P}$ は $B \in \mathcal{G}_A$ である ($\mathcal{P} \subset \mathcal{G}_A$)。よって \mathcal{G}_A は \mathcal{P} を含む λ -システムなので、 $\mathcal{L}(P) \subset \mathcal{G}_A$ である。

↓

このことから、 $A \in \mathcal{P}$, $B \in \mathcal{L}(P)$ に対し、 $A \cap B \in \mathcal{L}(P)$ である。

よって $A \in \mathcal{L}(P)$ かつ $B \in \mathcal{L}(P)$ なら、

(iii) $A \in \mathcal{L}(P)$ なら、 $\mathcal{L}(P) \subset \mathcal{G}_A$ である。

なせなら、(ii) より、 $\forall B \in \mathcal{P}$ に対し、 $A \cap B \in \mathcal{L}(P)$ であることを示す。このことから、 $\mathcal{P} \subset \mathcal{G}_A$ である。また (i) より $A \in \mathcal{L}(P)$ なら \mathcal{G}_A は λ -システムなので、

$\mathcal{L}(P) \subset \mathcal{G}_A$ である。よって、 $A \in \mathcal{L}(P)$ なら、 $\forall B \in \mathcal{L}(P)$ に対し、 $A \cap B \in \mathcal{L}(P)$ である。つまり、 $\mathcal{L}(P)$ は π -システムである。 //

Def (多変量確率変数, 多次元確率変数, 確率ベクトル)

(Ω, \mathcal{F}) : 可測空間

$X = (X_1, \dots, X_n): \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ が多変量確率変数 (確率ベクトル)

$\iff X_i: \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ が確率変数, i.e., $X_i^{-1}((-\infty, a]) \in \mathcal{F} (\forall a \in \mathbb{R})$
($i=1, \dots, n$)

別の定義

◦ 「 $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ が確率ベクトル $\iff X^{-1}(A) \in \mathcal{F} (\forall A \in \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ 」

◦ 要り. $X: \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ が $\mathcal{F}/\mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$ -可測

(下 \Rightarrow 上): $\pi_k(x) = x_k$ とすれば: $X_k = \pi_k \circ X$ である.

π_k は連続関数なので可測, 可測関数の合成は可測
なので X_k も可測 ($k=1, \dots, n$).

(上 \Rightarrow 下): $\mathcal{A} = \{I_1 \times \dots \times I_n \subset \mathbb{R}^n \mid I_k = (a_k, b_k] (a_k \leq b_k)\}$

とすると $A = I_1 \times \dots \times I_n \in \mathcal{A}$ に対し $X^{-1}(A) = \bigcap_{k=1}^n X_k^{-1}(I_k) \in \mathcal{F}$ である.
(\mathcal{F} による)

よって $\sigma(\mathcal{A}) = \mathcal{B}(\mathbb{R}^n)$ と $X^{-1}(\sigma(\mathcal{A})) = \sigma(X^{-1}(\mathcal{A}))$

に気づけば:

$$\begin{aligned} X^{-1}(\mathcal{B}(\mathbb{R}^n)) &= X^{-1}(\sigma(\mathcal{A})) \\ &= \sigma(X^{-1}(\mathcal{A})) \\ &\subset \mathcal{F} \end{aligned}$$

◦ 集合族 \mathcal{A} に対し. (第2回の演習)

$$X^{-1}(\mathcal{A}) = \{X^{-1}(A) \mid A \in \mathcal{A}\}$$

と書く.

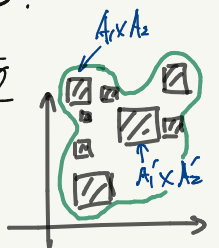
を介する.

◦ 直積 σ -加法族: $(\Omega_k, \mathcal{F}_k) (k=1, \dots, n)$ を可測空間とする.

$\Omega_1 \times \dots \times \Omega_n$ 上の σ -加法族 $\mathcal{F} = \mathcal{F}_1 \times \dots \times \mathcal{F}_n = \bigotimes_{k=1}^n \mathcal{F}_k$ を

$\{A_1 \times \dots \times A_n \mid A_k \in \mathcal{F}_k\}$ を含む最小の σ -加法族とする.

これを 直積 σ -加法族 と呼ぶ.



\rightarrow 実は $\mathcal{B}(\mathbb{R}^n) = \mathcal{B}(\mathbb{R}) \times \dots \times \mathcal{B}(\mathbb{R})$ である. (演習問題)

Def (同時分布関数)

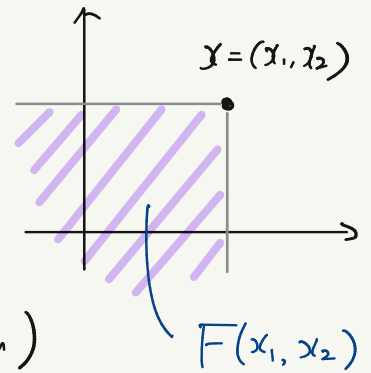
(Ω, \mathcal{F}, P) : 確率空間

$X = (X_1, \dots, X_n) : \Omega \rightarrow \mathbb{R}^n$ ε 確率ベクトルである。

$x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$ ε $x \in \mathbb{R}^n$.

$$F(x) = F(x_1, \dots, x_n) \stackrel{\text{def}}{=} P\left(\bigcap_{k=1}^n \{X_k \leq x_k\}\right)$$

$$= P(X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n)$$



としたとき、 F を $X = (X_1, \dots, X_n)$ の 同時分布関数 と言う。

(joint distribution function)

特に

$$F(x_1, \dots, x_n) = \int_{-\infty}^{x_1} \dots \int_{-\infty}^{x_n} f(u_1, \dots, u_n) du_1 \dots du_n$$

(ルビーク積分)

ε 、ある非負関数 f を用いて書ける時、

f を 同時確率密度関数 と言う。

(joint probability density function)

\Leftarrow (Radon-Nikodymの定理)
 F がルビーク測度に関して絶対連続の時。

Cor (同時分布関数の性質)

1. $a_1 \leq a_2, b_1 \leq b_2 \implies F(a_1, b_1) \leq F(a_2, b_2)$ (単調性)

2. $\lim_{\substack{x_1 \downarrow a+0 \\ x_2 \downarrow b+0}} F(x_1, x_2) = F(a, b)$ (右連続性)

3. $\lim_{\substack{x_1 \rightarrow +\infty \\ x_2 \rightarrow +\infty}} F(x_1, x_2) = 1, \lim_{\substack{x_1 \rightarrow -\infty \\ x_2: \text{fix}}} F(x_1, x_2) = 0, \lim_{\substack{x_2 \rightarrow -\infty \\ x_1: \text{fix}}} F(x_1, x_2) = 0$

- (確率の連続性より) 極限の取り方によって異なる
- $n \geq 3$ についても同様の性質が成り立つ。

Remark

1次元の場合と同様にして、性質1,2,3を満たす F が与えらば、

$(\mathbb{R}^n, \mathcal{B}(\mathbb{R}^n))$ の確率測度が一意に決まる。(π-λ定理, Halmosの拡張定理)

Def (周辺分布)

$$F_1(x_1) = F(x_1, +\infty) = P(X_1 \leq x_1) (= P(X_1 \leq x_1 \cap X_2 \leq \infty))$$

を X_1 の 周辺分布関数 とする。
(marginal distribution function)

$$F_2(x_2) = P(X_2 \leq x_2) \text{ も同様}$$

より一般に $F_k(x_k) = P(X_k \leq x_k)$ を X_k の 周辺分布関数 と言う

$$F_k(x_k) = \int_{-\infty}^{x_k} f_k(u_k) du_k \text{ と非負(可測)関数 } f_k \text{ を用いて書ける時}$$

f_k を 周辺確率密度関数 とする

同時分布が絶対連続なら、周辺密度は、

$$f_k(x_k) = \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} f(u_1, \dots, \underbrace{u_{k-1}, x_k, u_{k+1}, \dots, u_n}_{= u_{k-1} \text{ だけ固定}}) du_1 \dots du_{k-1} du_{k+1} \dots du_n$$

と表すことができる。

今 $A_2 \in \mathcal{A}_2$ を 1 つ固定して.

$$\mathcal{L} = \{ A \in \mathcal{B}(\mathcal{R}) \mid P(X_1 \in A \cap X_2 \in A_2) = P(X_1 \in A) P(X_2 \in A_2) \}$$

とある. $\mathcal{L} \supset \mathcal{A}_1$ であることは独立性の定義から従う.

\mathcal{L} が λ -システムであることは示せばいい. π - λ 定理より. $\sigma(\mathcal{A}_1) = \mathcal{B}(\mathcal{R}) \subset \mathcal{L}$ である.

(a) $\Omega = \mathcal{R} \in \mathcal{L}$. 任意に $P(X_1 \in \Omega, X_2 \in A) = P(X_2 \in A)$

$$= \frac{P(X_1 \in \Omega) P(X_2 \in A)}{1}$$

(b) $A, B \in \mathcal{L}$ かつ $A \subset B$ とする. このとき.

$$\begin{aligned} P(X_1 \in (B \setminus A), X_2 \in A_2) &= P(\{X_1 \in B\} \cap \{X_2 \in A_2\} \setminus (\{X_1 \in A\} \cap \{X_2 \in A_2\})) \\ &= P(X_1 \in B, X_2 \in A_2) - P(X_1 \in A, X_2 \in A_2) \\ A, B \in \mathcal{L} \text{ より} &\rightarrow = P(X_1 \in B) P(X_2 \in A_2) - P(X_1 \in A) \cdot P(X_2 \in A_2) \\ &= (P(X_1 \in B) - P(X_1 \in A)) P(X_2 \in A_2) \\ &= P(X_1 \in B \setminus A) \cdot P(X_2 \in A_2) \end{aligned}$$

よって $B \setminus A \in \mathcal{L}$

(c) $\hat{A}_1 \subset \hat{A}_2 \subset \dots \in \mathcal{L}$ のとき.

$$\begin{aligned} P(X_1 \in \bigcup_{n=1}^{\infty} \hat{A}_n, X_2 \in A_2) &= P\left[\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \{X_1 \in \hat{A}_n\}\right) \cap \{X_2 \in A_2\}\right] \\ &= P\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} (\{X_1 \in \hat{A}_n\} \cap \{X_2 \in A_2\})\right) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} P(\{X_1 \in \hat{A}_n\} \cap \{X_2 \in A_2\}) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_1 \in \hat{A}_n) \cdot P(X_2 \in A_2) \\ &= P(X_1 \in \bigcup_{n=1}^{\infty} \hat{A}_n) \cdot P(X_2 \in A_2) \end{aligned}$$

$$X^{-1}(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \bigcup_{n=1}^{\infty} X^{-1}(A_n) \text{ により}$$

(\because 確率の連続性
 $\& A_n$ の互排性)

$$\begin{aligned} &\rightarrow \text{よって} \\ &\bigcup_{n=1}^{\infty} X^{-1}(\hat{A}_n) \\ &= X^{-1}\left(\bigcup_{n=1}^{\infty} \hat{A}_n\right) \\ &\text{と使おう} \end{aligned}$$

よって $\bigcup_{n=1}^{\infty} \hat{A}_n \in \mathcal{L}$ である.

以上より \mathcal{L} は λ -システムとなる. $\sigma(\mathcal{A}_1) \subset \mathcal{L}$ である.

つまり $\forall A \in \mathcal{B}(\mathcal{R}), \forall B \in \mathcal{A}_2$ に対し $P(A \in X_1, B \in X_2) = P(A \in X_1) \cdot P(B \in X_2)$.

つまり. 同様に議論して. $A \in \mathcal{B}(\mathcal{R})$ を固定して. \mathcal{A}_2 の方に適用.

$\sigma(\mathcal{A}_1) = \mathcal{B}(\mathcal{R})$ と $\sigma(\mathcal{A}_2) = \mathcal{B}(\mathcal{R})$ まで拡張すればいい. //

(独立性についての続き)

Def (事象の独立性)

$A_1, A_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}$ が独立 \Leftrightarrow 任意の部分集合 $I \subset \{1, 2, \dots, n\}$ に対し.
$$P\left(\bigcap_{k \in I} A_k\right) = \prod_{k \in I} P(A_k)$$
 //

先の r.v. の独立性は、事象の独立性の言葉を用いる。

X_1, \dots, X_n が独立 $\Leftrightarrow X_i^{-1}(A_i), \dots, X_n^{-1}(A_n)$ が任意の $A_1, \dots, A_n \in \mathcal{B}(\mathbb{R})$ に対し独立。

と書くことができる。

Def (σ -加法族の独立性)

Ω 上の n 個の σ -加法族 $\mathcal{F}_1, \dots, \mathcal{F}_n$ が独立。

\Leftrightarrow 任意の $A_1 \in \mathcal{F}_1, A_2 \in \mathcal{F}_2, \dots, A_n \in \mathcal{F}_n$ が独立。 //

(σ -加法族とは何ぞや)

同様に集合族 $\mathcal{A}_1, \dots, \mathcal{A}_n$ の独立性も定義できる。

Def (確率変数によって生成される σ -加法族)

$X: (\Omega, \mathcal{F}) \rightarrow (\mathbb{R}, \mathcal{B}(\mathbb{R}))$ (r.v.)

に対し、

$$\mathcal{G}(X) \stackrel{\text{def}}{=} X^{-1}(\mathcal{B}(\mathbb{R})) = \{X^{-1}(A) \mid A \in \mathcal{B}(\mathbb{R})\}$$

と書く。これを、 X の生成する σ -加法族と言う。 //

(ホントに集合の逆像で作られる σ -加法族)

すると。

X_1, \dots, X_n (r.v.) が独立 $\Leftrightarrow \mathcal{G}(X_1), \dots, \mathcal{G}(X_n)$ が独立

でもある。

実は、先の X の独立性の同値性と同じ議論により、次のことも示せる。

Thm (参考)

$\mathcal{A}_1, \dots, \mathcal{A}_n \in \Omega$ における非空な集合族とある。

(1) \mathcal{A}_k は π -システム ($k=1, 2, \dots, n$)

(2) $\mathcal{A}_1, \dots, \mathcal{A}_n$ は独立。

$\Rightarrow \mathcal{G}(\mathcal{A}_1), \dots, \mathcal{G}(\mathcal{A}_n)$ が独立。 //

密度関数を持つ場合

$$f(x_1, \dots, x_n) = f_1(x_1) \cdots f_n(x_n)$$

と書けることは独立の必要十分条件にはない。

Ex. (正規分布)

$$\mu = \begin{bmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^2, \quad \Sigma = \begin{bmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{bmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2} : \text{分散共分散行列}$$

= 平均 ($\Sigma_{ij} = \mathbb{E}[(X_i - \mu_i)(X_j - \mu_j)$])

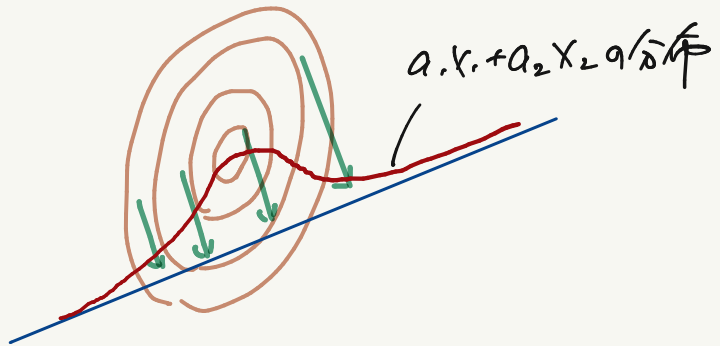
$$\text{同時密度: } f(x_1, x_2) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^2 |\Sigma|}} \exp\left(-\frac{1}{2} (x - \mu)^T \Sigma^{-1} (x - \mu)\right)$$

$$\text{周辺密度: } f_1(x_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi \Sigma_{11}}} \exp\left(-\frac{(x_1 - \mu_1)^2}{2 \Sigma_{11}}\right)$$

$\star X_1 \text{ と } X_2 \text{ が独立} \iff \Sigma_{12} = \Sigma_{21} = 0$

(参考): 実は $X = (X_1, X_2)$ が 2 変量正規分布

$$\iff \forall a_1, a_2 \in \mathbb{R} \text{ かつ } \perp. a_1 X_1 + a_2 X_2 \text{ が正規分布}$$



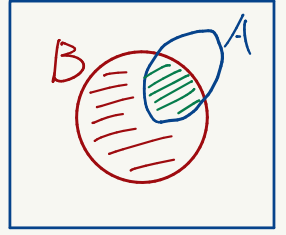
条件付き確率

(例) B: 身長が 170cm 以上
A: 年収が 500 万円以上

Def (条件付き確率)

事象 B が起きたときの事象 A が起きる確率 ($A, B \in \mathcal{F}$)

$$P(A|B) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$



ただし、 $P(B) \neq 0$ とする。

B: 固定のもので、 $A \in \mathcal{F} \mapsto P(A|B)$ は (Ω, \mathcal{F}) 上の確率測度になっていることはすぐに確認できる。

Remark この定義だと、 $P(B) = 0$ の場合は well-defined にできない。
そのような状況は連続な r.v. X に対し、 $B = \{X = x\}$ とした時等に起る。そのような状況も扱える条件付き確率の定義は後述へる。

Cor (条件付き確率の公式)

(1) 積の公式

$$P(A \cap B) = P(A|B)P(B)$$

(2) Bayes の公式

$$\textcircled{\star} P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

原因から結果の確率がわかれば、結果から原因の確率を逆算できる。

特に、 A_1, \dots, A_n が互いに排反かつ

$$\bigcup_{i=1}^n A_i = \Omega \text{ なら}$$

$$P(A_i|B) = \frac{P(B|A_i)P(A_i)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)}$$

例

人口の0.1%がAの病気にある。

ある検査では、病気の患者の99%が陽性を示し、

健康者の10%が陽性を示す。

この検査を受けると陽性だった時、本当に病気にある確率は?

$$\begin{aligned} P(A|B) &= \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)} = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B|A)P(A) + P(B|A^c)P(A^c)} \\ &= \frac{0.99 \times 0.001}{0.99 \times 0.001 + 0.1 \times 0.999} \\ &\approx \underline{0.0098} \quad (1\% \text{にすぎない}) \end{aligned}$$

Remark

ベイズの定理はロボットの自己位置推定や天気予報等にも使われている。