

確率統計 A

第 2 章 確率変数と分布 (Part 2)

(2012 年 5 月 8 日)

講師: 若木宏文

E-mail: wakaki@math.sci.hiroshima-u.ac.jp

Web: <http://home.hiroshima-u.ac.jp/~wakaki/lecture/probstatA12/>

確率統計 A, 2012年5月8日: P.1

確率変数の定義

定義 2.1. (Ω, \mathcal{B}, P) を確率空間とする. このとき, Ω 上の実数値関数 $X(\omega)$ が任意の実数 a に対して

$$\{\omega; X(\omega) \leq a\} \in \mathcal{B}$$

を満たすとき, 関数 $X(\omega)$ を (Ω, \mathcal{B}, P) 上, または (Ω, \mathcal{B}) 上の **確率変数 (Random Variable: rv)** という.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.2

2.2. 分布関数

(Ω, \mathcal{B}) 上の確率変数 X によって, $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_1)$ 上の確率 P_X が誘導されることを見てきた. この確率 P_X を扱う代わりに, 多くの場合, 本章で定義される分布関数を考える.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.3

分布関数の定義

定義 2.2. X を (Ω, \mathcal{B}) 上の確率変数とする. \mathbb{R} 上で定義された関数

$$F_X(x) = P(\{\omega; X(\omega) \leq x\})$$

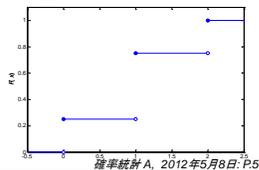
を X の **分布関数** という. また, $F_X(x)$ を単に $F(x)$ とかき, 事象 $\{\omega; X(\omega) \leq x\}$ を単に “ $X \leq x$ ” とかく.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.4

確率変数と分布関数の例 (1/2)

ex 2.1 (1) 銅貨を 2 回投げる試行において、表の出た回数を表す確率変数を X とする.

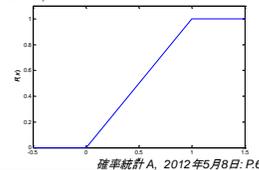
$$F(x) = \begin{cases} P(\{\emptyset\}) = 0, & x < 0, \\ P(\{TT\}) = 1/4, & 0 \leq x < 1, \\ P(\{TT, TH, HT\}) = 3/4, & 1 \leq x < 2, \\ P(\{TT, TH, HT, HH\}) = 1, & 2 \leq x, \end{cases}$$



確率変数と分布関数の例 (2/2)

ex 2.1 (2) 区間 $(0, 1]$ からランダムに1つの実数を選ぶ試行において、選ばれた実数を表す確率変数を X とする.

$$F(x) = \begin{cases} P(\emptyset) = 0, & x \leq 0, \\ P(0 < X \leq x) = x, & 0 < x < 1, \\ P(0 < X \leq 1) = 1, & 1 \leq x, \end{cases}$$



定理 2.3

任意の実数 a, b ($a < b$) に対して,

$$P(a < X \leq b) = F(b) - F(a)$$

が成り立つ.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.7

定理 2.3 の証明

確率統計 A, 2012年5月8日: P.8

定理 2.4

定理 2.4. 分布関数 $F(x)$ は次の性質をもつ.

(F0) $0 \leq F(x) \leq 1$.

(F1) (単調性) $x_1 < x_2$ ならば $F(x_1) \leq F(x_2)$.

(F2) (右連続性) $F(x+0) = F(x)$.

(F3) $F(-\infty) = 0, F(\infty) = 1$.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.9

定理 2.4 の証明

確率統計 A, 2012年5月8日: P.10

注意事項 1

注 2.4. 確率分布 P と確率変数 X が与えられると, その分布関数が定義 2.2 で定義された.

逆に, 分布関数 $F(x)$ が与えられると, 各区間 $(a, b]$ に対し,

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

となる $(\mathbb{R}, \mathcal{B}_1)$ 上の確率 P_X が一意的に定義されることが知られている.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.11

2.3. 多次元確率ベクトルと分布

確率統計 A, 2012年5月8日: P.12

多次元データ (Multivariate Data)

互いに**相関** (関係) がある観測値の組が n 個あるようなデータセット

番号	テストの点数				
	国語	社会	数学	理科	英語
1	80	96	81	100	93
2	60	61	39	57	57
3	63	50	41	45	59
4	100	98	75	93	98
5	56	41	26	40	32
6	74	77	65	84	71
7	86	83	62	74	80
8	65	52	43	62	57
9	75	66	45	60	69
10	57	64	47	58	57

それぞれの個人の点数を観測値ベクトル x_i とする:
ex) $x_6 = (74, 77, 65, 84, 71)'$

観測値行列 $\begin{pmatrix} x_1' \\ \vdots \\ x_n' \end{pmatrix}$ とする.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.13

多次元確率変数について

(Ω, \mathcal{B}, P) 上で定義された k 個の確率変数 X_1, \dots, X_k を考える. これら k 個の確率変数に関連した事象を同時に扱うことがしばしば生ずる. 例えば, 各 X_i が " $X_i \leq x_i$ " ($i=1, \dots, k$) となる事象, すなわち

$$\begin{aligned} "X_1 \leq x_1, \dots, X_k \leq x_k" \\ &= \{\omega; X_1(\omega) \leq x_1, \dots, X_k(\omega) \leq x_k\} \\ &= \bigcap_{i=1}^k \{\omega; X_i(\omega) \leq x_i\} \end{aligned}$$

の確率に関心がある場合である. このような場合, X_1, \dots, X_k の組 $X = (X_1, \dots, X_k)$ を考える.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.14

多次元確率変数の分布関数

k 次元**確率ベクトル** (**多次元確率変数**): X_1, \dots, X_k の組 $X = (X_1, \dots, X_k)$.

任意の $x = (x_1, \dots, x_k) \in \mathbb{R}^k$ に対して

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

によって定義される関数 $F(x)$ を X の分布関数あるいは X_1, \dots, X_k の**同時 (joint) 分布関数**あるいは**結合分布関数**という.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.15

Example 2.2

\mathbb{R}^2 上の区間 $\Omega = (0, 1] \times (0, 1]$ からランダムに点を選ぶ試行を考える. この試行によって選ばれた点を (X, Y) とする. このとき, (X, Y) の分布関数は次のように与えられる.

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) = \begin{cases} 0, & x < 0 \text{ or } y < 0, \\ xy, & 0 \leq x < 1, 0 \leq y < 1, \\ x, & 0 \leq x < 1, y \geq 1, \\ y, & x \geq 1, 0 \leq y < 1, \\ 1 & x \geq 1, y \geq 1. \end{cases}$$

確率統計 A, 2012年5月8日: P.16

多次元の確率分布

1次元版 (定理 2.2). 確率変数 X によって任意の $A \in \mathbb{B}_1$ に対して $(\mathbb{R}, \mathbb{B}_1)$ 上に

$$P_X(A) = P(X^{-1}(A))$$

となる確率分布 P_X が導入される.

多次元版: k 次元確率ベクトル X によって任意の $A_i \in \mathbb{B}_1$ ($i=1, \dots, k$) に対して $(\mathbb{R}^k, \mathbb{B}_k)$ 上に

$$\begin{aligned} P_X(A_1 \times \dots \times A_k) &= P(X^{-1}(A_1 \times \dots \times A_k)) \\ &= P(\{\omega; X_1(\omega) \in A_1, \dots, X_k(\omega) \in A_k\}) \end{aligned}$$

となる確率分布 P_X が導入される.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.17

モンテカルロ法

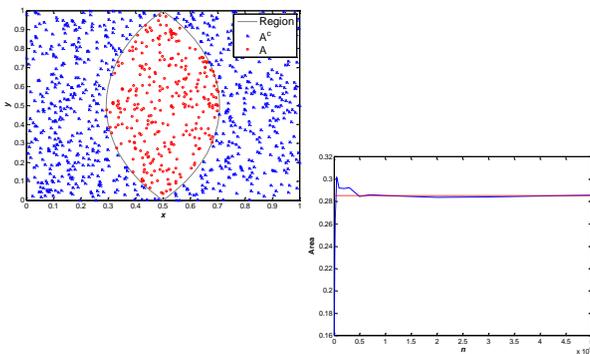
ex 2.2 の試行を n 回繰り返すことによって, Ω に含まれる複雑な図形 A の面積を

$$\#(A)/n$$

として近似できる. ここに, $\#(A)$ は n 回の試行において図形 A に含まれる点の数を表す. この値は n を大きくすると図形 A の面積に近づくことが証明される (大数の法則). このような試行は乱数表を利用して行うことができる. また, このような方法はモンテカルロ法あるいはシミュレーション法と呼ばれる.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.18

モンテカルロ法の例



確率統計 A, 2012年5月8日: P.19

定理 2.5

任意の実数 a_i, b_i ($a_i < b_i, i = 1, \dots, k$) に対して

$$\begin{aligned} P(a_1 < X_1 \leq b_1, \dots, a_k < X_k \leq b_k) \\ = \Delta_{x_1}(a_1, b_1) \cdots \Delta_{x_k}(a_k, b_k) F(x_1, \dots, x_k) \end{aligned}$$

が成り立つ. ただし

$$\begin{aligned} \Delta_{x_i}(a_i, b_i) F(x_1, \dots, x_k) \\ = F(x_1, \dots, x_{i-1}, b_i, x_{i+1}, \dots, x_k) - F(x_1, \dots, x_{i-1}, a_i, x_{i+1}, \dots, x_k) \end{aligned}$$

特に, $k = 2$ とすると

$$\begin{aligned} P(a_1 < X_1 \leq b_1, a_2 < X_2 \leq b_2) \\ = F(b_1, b_2) - F(b_1, a_2) - F(a_1, b_2) + F(a_1, a_2) \end{aligned}$$

確率統計 A, 2012年5月8日: P.20

定理 2.5 の証明

確率統計 A, 2012年5月8日: P.21

定理 2.6

1次元版 (定理 2.4). 分布関数 $F(x)$ は次の性質をもつ.
 (F0) $0 \leq F(x) \leq 1$. (F1) (単調性) $x_1 < x_2$ ならば $F(x_1) \leq F(x_2)$.
 (F2) (右連続性) $F(x+0) = F(x)$. (F3) $F(-\infty) = 0, F(\infty) = 1$.

多次元版 (定理 2.6). k 次元確率変数 $\mathbf{X} = (X_1, \dots, X_k)$ の
 分布関数 $F(x_1, \dots, x_k)$ は次の性質をもつ.

(F0) $0 \leq F(x_1, \dots, x_k) \leq 1$.

(F1) 任意の実数 a_i, b_i ($a_i < b_i, i=1, \dots, k$) に対して

$$\Delta_{x_1}(a_1, b_1) \cdots \Delta_{x_k}(a_k, b_k) F(x_1, \dots, x_k) \geq 0.$$

(F2) (右連続性) $F(x_1+0, \dots, x_k+0) = F(x_1, \dots, x_k)$.

(F3) $F(x_1, \dots, x_{i-1}, -\infty, x_{i+1}, \dots, x_k) = 0, F(\infty, \dots, \infty) = 1$.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.22

注意事項2

注 2.6) (F1), (F2) (F3) をみたま F に対して

$$P((-\infty, x_1] \times \cdots \times (-\infty, x_k]) = F(x_1, \dots, x_k)$$

となる $(\mathbb{R}^k, \mathbb{B}_k)$ 上の確率分布 P が一意的に定まる.

一般に分布関数の定義において, すべての x_j ($j \neq i$) について $x_j \rightarrow \infty$ とすると

$$P(X_i \leq x_i) = F(\infty, \dots, \infty, x_i, \infty, \dots, \infty)$$

が成り立つ. $F(\infty, \dots, \infty, x_i, \infty, \dots, \infty)$ は X_i の分布関数であるが, この場合 **周辺分布関数 (Marginal Distribution Function)** ともいう.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.23

Example 2.3

Example 2.2 において, X の周辺分布関数は

$$F(x, y) = P(X \leq x, Y \leq y) = \begin{cases} 0 = 0, & x < 0 \text{ or } y < 0, \\ xy, & 0 \leq x < 1, 0 \leq y < 1, \\ x, & 0 \leq x < 1, y \geq 1, \\ y, & x \geq 1, 0 \leq y < 1, \\ 1 & x \geq 1, y \geq 1. \end{cases}$$

$$F_X(x) = P(X \leq x) = P(X \leq x, Y \leq \infty) = \begin{cases} 0, & x < 0, \\ x, & 0 \leq x < 1, \\ 1, & x \geq 1, \end{cases}$$

で与えられる. Y の周辺分布関数も同様に求められる.

確率統計 A, 2012年5月8日: P.24