

教養科目／**B** 自然の摂理の探求

2026 年度 統計学（集中1期）

第6回

2.5 確率変数

例 2.10

1枚の歪みのないコインを投げるとき、表が出たら $X = 1$ 、裏が出たら $X = 0$ とする。

X の値	0	1	合計
確率	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

例 2.11

1つの歪みのないサイコロを投げるとき、出る目の数 Y とする。

Y の値	1	2	3	4	5	6	合計
確率	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	1

これらの例の X , Y のように確率的に変動する数のことを**確率変数**という。

確率変数

X の値	0	1	合計
確率	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

Y の値	1	2	3	4	5	6	合計
確率	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	1

これらの例の X, Y のように確率的に変動する数のことを**確率変数**という。
特に、確率変数のとる値がとびとびの値をとるとき、**離散型確率変数**という。

注意

確率変数は通常の変数と区別するため、大文字 X, Y 等を用いる。
これに対して、通常の変数は小文字 x, y 等を用いる。

2.6 離散型確率分布

X がある値をとる確率の表し方

一般に、確率変数 X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_n であるとき、 X が1つの値 x_i ($i = 1, 2, \dots, n$) をとる確率を

$$\Pr(X = x_i)$$

と表す.

例 2.10 の場合,

$X = 1$ となる確率は $\frac{1}{2}$, $X = 0$ となる確率も $\frac{1}{2}$.



$$\Pr(X = 1) = \frac{1}{2}, \Pr(X = 0) = \frac{1}{2}.$$

2.6 離散型確率分布

X がある範囲にある確率の表し方

X の値が a 以上 b 以下である確率を

$$\Pr(a \leq X \leq b)$$

と表す.

例 2.10 の場合,

$$\Pr(0 \leq X \leq 1) = \Pr(X = 0) + \Pr(X = 1) = 1,$$

$$\Pr\left(-\frac{1}{2} \leq X \leq \frac{1}{2}\right) = \Pr(X = 0) = \frac{1}{2}$$

表 2.2

X の値	0	1	合計
確率	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

2.6 離散型確率分布

・ 確率関数

確率変数 X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_n であるとする. X が1つの値 x をとる確率を

$$P(x) = \Pr(X = x) \quad (x = x_1, x_2, \dots, x_n)$$

と表す. $P(x)$ を**確率関数**という.

・ 確率分布

以下の表のような離散型確率変数のとる値と確率をまとめて**離散型確率分布**, または単に**離散型分布**といい, 確率変数 X はこの**確率分布に従う**という.

X の値	x_1	x_2	\dots	x_n	合計
確率	$P(x_1)$	$P(x_2)$	\dots	$P(x_n)$	1

離散型確率分布は確率関数によって決まる.

離散型の確率関数、確率分布 (例 2.10)

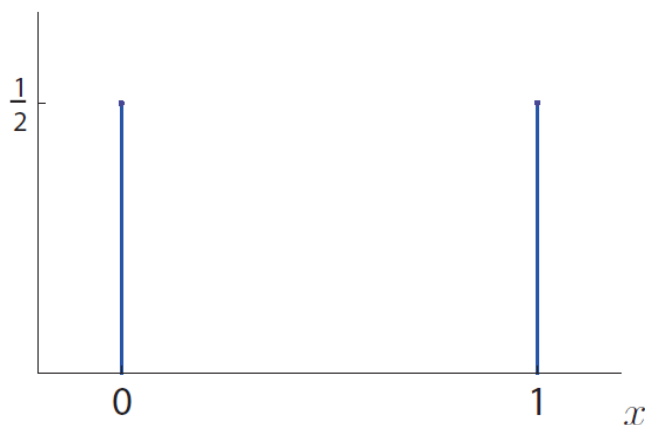
- ・ 例 2.10 の確率関数

$$P(x) = \frac{1}{2} \quad (x = 0, 1)$$

- ・ 例 2.10 の確率分布

X の値	0	1	合計
確率	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{2}$	1

- ・ 例 2.10 の確率分布のグラフ



離散型の確率関数、確率分布 (例 2.11)

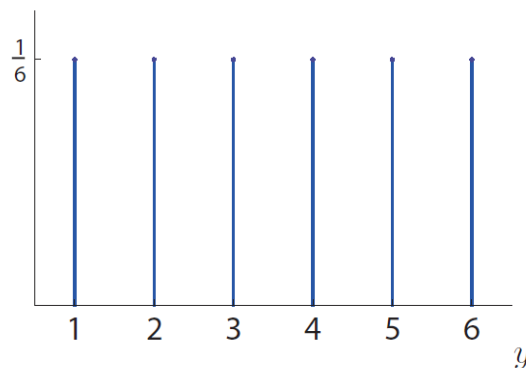
- ・ 例 2.11 の確率関数

$$P(y) = \frac{1}{6} \quad (y = 1, 2, \dots, 6)$$

- ・ 例 2.11 の確率分布

Y の値	1	2	3	4	5	6	合計
確率	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{6}$	1

- ・ 例 2.11 の確率分布のグラフ



2. 6 離散型確率分布

・ 例 2.10 の確率関数

$$P(x) = \frac{1}{2} \quad (x = 0, 1) \qquad P(0) + P(1) = \frac{1}{2} + \frac{1}{2} = 1$$

・ 例 2.11 の確率関数

$$P(y) = \frac{1}{6} \quad (y = 1, 2, \dots, 6) \qquad P(1) + \dots + P(6) = \frac{1}{6} \times 6 = 1$$

公式 2.5.

確率変数 X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_n のとき, X の確率関数 $P(x)$ は次の (1), (2) を満たす.

$$(1) \quad P(x_1) > 0, \quad P(x_2) > 0, \quad \dots, \quad P(x_n) > 0.$$

$$(2) \quad P(x_1) + P(x_2) + \dots + P(x_n) = 1.$$

2.7 2項分布

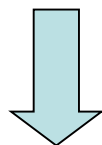
例 2.12

1枚の歪みのないコインを2回投げる試行を考える.

$$\begin{cases} X_1 : 1 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \\ X_2 : 2 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \end{cases}$$

コインを2回投げた時に表の出る回数を X とすると,

$$X = X_1 + X_2.$$



確率変数 X の確率分布は？

2.7 2項分布

(1) $X = 0$

$$X_1 = 0, X_2 = 0.$$

$$\Pr(X = 0) = \Pr(X_1 = 0, X_2 = 0) = \Pr(X_1 = 0)\Pr(X_2 = 0) = \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{4}$$

(2) $X = 1$

$$X_1 = 1, X_2 = 0 \text{ or } X_1 = 0, X_2 = 1.$$

$$\begin{aligned}\Pr(X = 1) &= \Pr(X_1 = 1, X_2 = 0) + \Pr(X_1 = 0, X_2 = 1) \\ &= \Pr(X_1 = 1)\Pr(X_2 = 0) + \Pr(X_1 = 0)\Pr(X_2 = 1) \\ &= \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \times \frac{1}{2} = \frac{1}{4} + \frac{1}{4} = \frac{1}{2}\end{aligned}$$

(3) $X = 2$

$$X_1 = 1, X_2 = 1.$$

$$\Pr(X = 2) = \Pr(X_1 = 1)\Pr(X_2 = 1) = \frac{1}{4}$$

2.7 2項分布

X の値	X_1	X_2	確率
0	0	0	$\frac{1}{4}$
1	0	1	$\frac{1}{4}$
1	1	0	$\frac{1}{4}$
2	1	1	$\frac{1}{4}$

$\left. \begin{array}{l} \text{1st row} \\ \text{2nd row} \end{array} \right\} P(0) = \frac{1}{4}$
 $\left. \begin{array}{l} \text{3rd row} \\ \text{4th row} \end{array} \right\} P(1) = \frac{1}{2}$
 $\left. \begin{array}{l} \text{5th row} \end{array} \right\} P(2) = \frac{1}{4}$

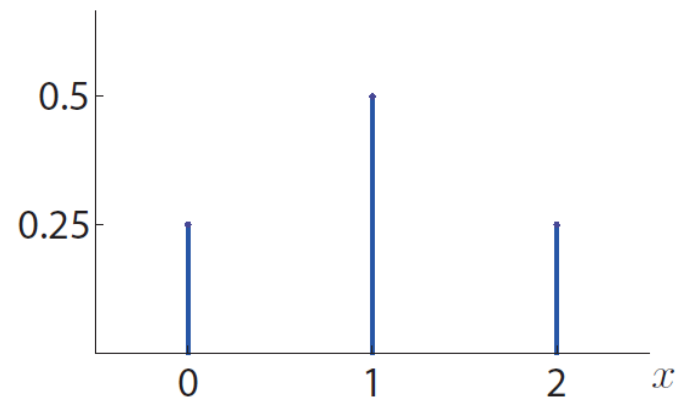
X の確率分布

X の値	0	1	2	合計
確率	$\frac{1}{4}$	$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{4}$	1

X の確率関数

$$P(x) = \begin{cases} \frac{1}{4} & (x = 0, 2), \\ \frac{1}{2} & (x = 1) \end{cases}$$

X の確率分布のグラフ



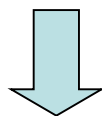
2.7 2項分布

例 2.12 (続)

1 枚の歪みのないコインを 2 回投げる試行を考える.

$$\begin{cases} X_1 : 1 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \\ X_2 : 2 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \end{cases}$$

コインを 2 回投げた時に表の出る回数を X とすると, $X = X_1 + X_2$.



表が出る確率 p ($0 < p < 1$), 裏が出る確率 $1 - p$ のコインを n 回投げる試行を考える.

$$\begin{cases} X_1 : 1 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \\ X_2 : 2 \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \\ \vdots \\ X_n : n \text{ 投目に表が出たら } 1, \text{裏が出たら } 0. \end{cases}$$

コインを n 回投げた時に表の出る回数を X とすると,

$$X = X_1 + X_2 + \cdots + X_n.$$

2.7 2項分布

- まず, $n = 4, x = 2$ の場合を考える.

コインを4回投げた時に表の出る回数を X とすると,

$$X = X_1 + X_2 + X_3 + X_4.$$

4回中表が2回出る確率, つまり, $\Pr(X = 2)$ を考える.

- $X = 2$ となる X_1, X_2, X_3, X_4 の組合せの数

$X = 2$ なので, X_1, X_2, X_3, X_4 の中で,
2個が1であればよいので,

「 $X = 2$ となる X_1, X_2, X_3, X_4 の組合せの数」

||

「 X_1, X_2, X_3, X_4 から2個の異なる要素を選ぶ組合せの数」

つまり, ${}_4C_2 = 6$.

X_1	X_2	X_3	X_4
1	1	0	0
1	0	1	0
1	0	0	1
0	1	1	0
0	1	0	1
0	0	1	1

2.7 2項分布

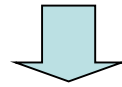
- ・ $X = 2$ となる各 X_1, X_2, X_3, X_4 の起こる確率

X_1	X_2	X_3	X_4		
1	1	0	0	$p \times p \times (1 - p) \times (1 - p)$	
1	0	1	0	$p \times (1 - p) \times p \times (1 - p)$	
1	0	0	1	$p \times (1 - p) \times (1 - p) \times p$	$p^2(1 - p)^2$
0	1	1	0	$(1 - p) \times p \times p \times (1 - p)$	
0	1	0	1	$(1 - p) \times p \times (1 - p) \times p$	
0	0	1	1	$(1 - p) \times (1 - p) \times p \times p$	

1 が 2 回, 0 が 2 回現れていることから, それぞれの組合せの起こる確率は $p^2(1 - p)^2$.

2.7 2項分布

- ・ $X = 2$ となる X_1, X_2, X_3, X_4 の組合せの数 ${}_4C_2 = 6$.
- ・ $X = 2$ となる各 X_1, X_2, X_3, X_4 の起こる確率 : $p^2(1-p)^2$



$$\Pr(X = 2) = {}_4C_2 p^2(1-p)^2$$

一般の n, x のときでも考え方は同じ.

2.7 2項分布

コインを n 回投げた時に表の出る回数を X とすると,

$$X = X_1 + X_2 + \cdots + X_n.$$

n 回中表が x 回出る確率, つまり, $\Pr(X = x)$ を考える.

・ $X = x$ となる X_1, X_2, \dots, X_n の組合せの数

$X = x$ なので, X_1, X_2, \dots, X_n の中で, x 個が 1 であればよいので,

「 $X = x$ となる X_1, X_2, \dots, X_n の組合せの数」

＝ 「 X_1, X_2, \dots, X_n から x 個の異なる要素を選ぶ組合せの数」
つまり, ${}_n C_x$.

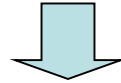
・ $X = x$ となる各 X_1, X_2, \dots, X_n の起こる確率

1 が x 回, 0 が $n - x$ 回現れていることから,

$$p^x (1 - p)^{n-x}$$

2.7 2項分布

- ・ $X = x$ となる X_1, X_2, \dots, X_n の組合せの数 ${}_n C_x$.
- ・ $X = x$ となる X_1, X_2, \dots, X_n のそれぞれの起こる確率: $p^x(1-p)^{n-x}$



- ・ $\Pr(X = x)$

$$P(x) = {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \quad (x = 0, 1, \dots, n)$$

・ 2項分布

X の確率関数 $P(x)$ が

$$P(x) = {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \quad (x = 0, 1, \dots, n)$$

となるような確率分布を **2項分布** とよび, $B(n, p)$ と表す.

・ また, このとき, X は **2項分布 $B(n, p)$ に従う** といい, $X \sim B(n, p)$ と表す.

2.7 2項分布

・ 2項分布に従う確率変数の例

- コイン投げ (表が出れば 1, 裏が出れば 0)
- 生まれてくる子の性別 (男であれば 1, 女であれば 0)
- 病気の罹患 (病気にかかっているならば 1, かかっていなければ 0)
- 薬の効果の有無 (薬の効果があれば 1, なければ 0)
- 生物の生死 (生きていれば 1, 死ねば 0)
- 意見の賛否 (賛成であれば 1, 反対であれば 0)
- 試合の勝ち負け (勝てば 1, 負ければ 0)

2.7 2項分布

例 2.13

日本における男女の出生比率はおよそ 51 : 49 である. ある夫婦には 4 人の子供がいることがわかっている. X をこの夫婦の男児の数とし, 男児が生まれる確率を 0.51 とすると, X は 2 項分布 $B(4, 0.51)$ に従う.

男児の数が 0 人である確率は,

$$\Pr(X = 0) = {}_4C_0 0.51^0 (1 - 0.51)^{4-0} \doteq 0.058$$

男児の数が 1 人である確率は,

$$\Pr(X = 1) = {}_4C_1 0.51^1 (1 - 0.51)^{4-1} \doteq 0.240$$

2.7 2項分布

例 2.13

日本における男女の出生比率はおよそ 51 : 49 である. ある夫婦には 4 人の子供がいることがわかっている. X をこの夫婦の男児の数とし, 男児が生まれる確率を 0.51 とすると, X は 2 項分布 $B(4, 0.51)$ に従う.

X の値	0	1	2	3	4	合計
確率	0.058	0.240	0.375	0.260	0.068	1

注意

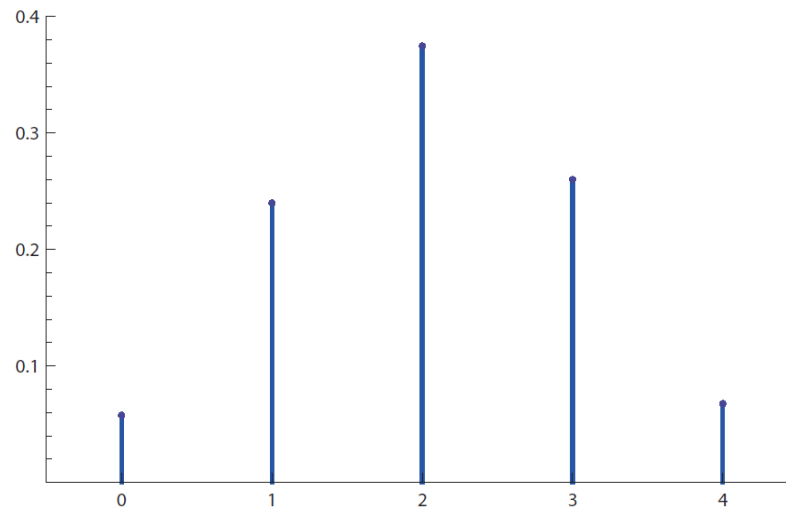
0.058, 0.240, 0.375, 0.260, 0.068 は小数第 4 位を四捨五入した近似値で, これらの値の合計は必ずしも 1 とはならない. (実際合計は 1.001.)
しかし, 厳密な値を用いた合計は 1 になる.

2.7 2項分布

例 2.13

日本における男女の出生比率はおよそ 51 : 49 である. ある夫婦には 4 人の子供がいることがわかっている. X をこの夫婦の男児の数とし, 男児が生まれる確率を 0.51 とすると, X は 2 項分布 $B(4, 0.51)$ に従う.

X の値	0	1	2	3	4	合計
確率	0.058	0.240	0.375	0.260	0.068	1



2.8 連続型確率分布

なぜ連続型の確率変数を扱う必要があるのか？

- ・例として身長データを考える。ある人の本当の身長を知ることは出来ないが、「172.45 cm 以上, 172.55 cm 未満である」とうことは確からしいことである。
- ・身長データは、連続型データとして考える。

連続型データは区間の確率を与える必要があるが、どのように与えられるのか？

階級	級中央値	度数
155 ~ 159	157	6
159 ~ 163	161	34
163 ~ 167	165	122
167 ~ 171	169	251
171 ~ 175	173	305
175 ~ 179	177	212
179 ~ 183	181	56
183 ~ 187	185	14
計	-	1000

男子学生1000人の身長の数値分布表

1000人の男子学生をランダムに選び、身長を測定した結果を度数分布表にまとめたものが以下の表 2.9 である。

表 2.9 男子学生 1000 人の身長の数値分布表

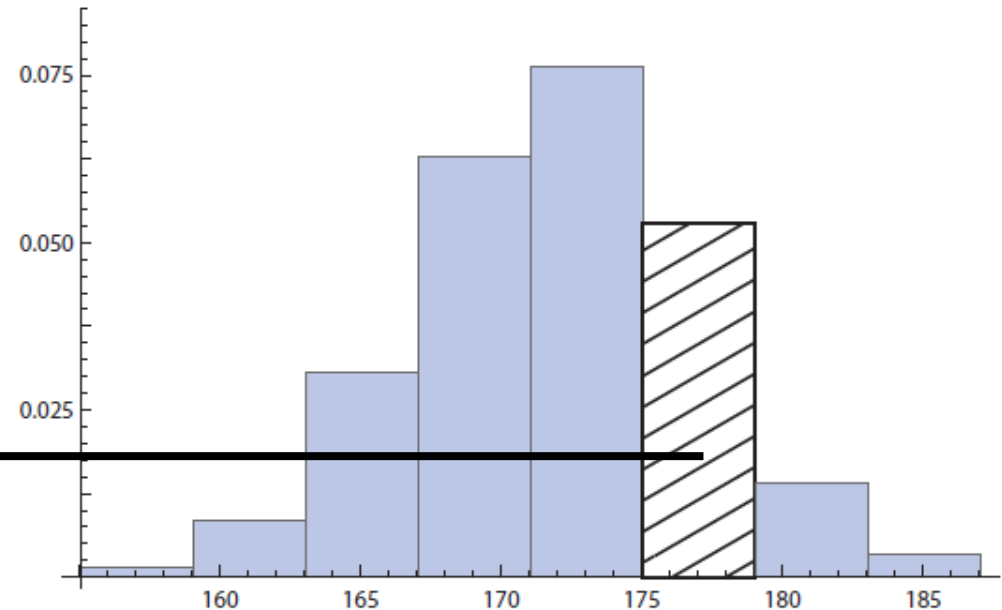
階級	級中央値	度数	相対度数
155 ~ 159	157	6	0.006
159 ~ 163	161	34	0.034
163 ~ 167	165	122	0.122
167 ~ 171	169	251	0.251
171 ~ 175	173	305	0.305
175 ~ 179	177	212	0.212
179 ~ 183	181	56	0.056
183 ~ 187	185	14	0.014
計	—	1000	1

相対度数の総和は 1.

相対度数のヒストグラムを作成する。

相対度数のヒストグラム

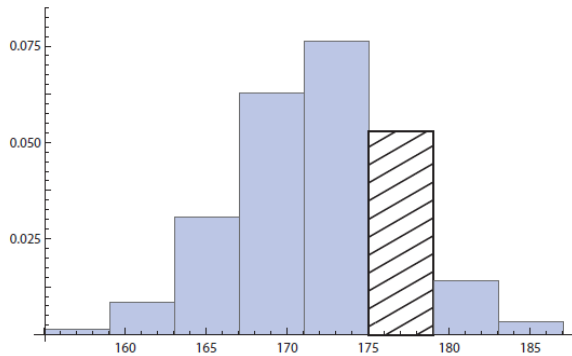
階級	相対度数
155 ~ 159	0.006
159 ~ 163	0.034
163 ~ 167	0.122
167 ~ 171	0.251
171 ~ 175	0.305
175 ~ 179	0.212
179 ~ 183	0.056
183 ~ 187	0.014
計	1



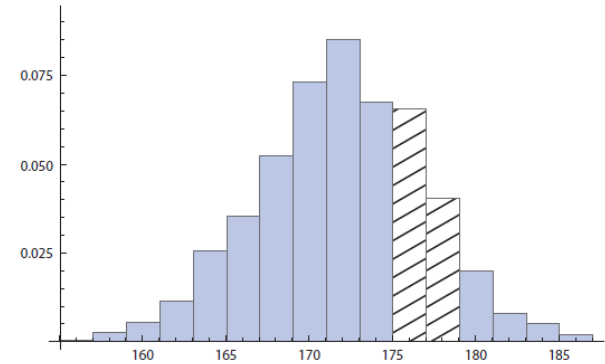
各長方形の面積：対応する階級の相対度数。
各長方形の面積 (相対度数) の総和は 1.

相対度数のヒストグラム

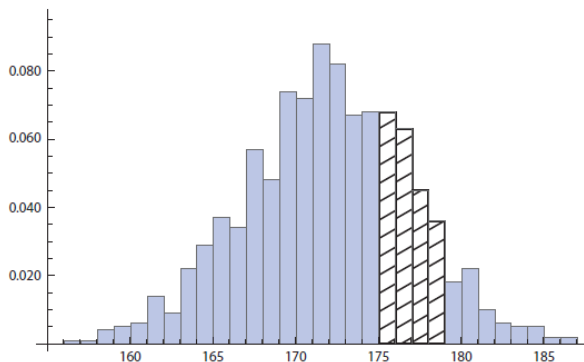
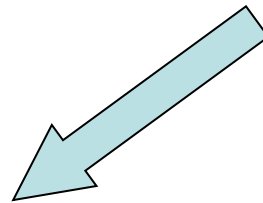
階級の幅を狭めていき、データの個数を十分大きくすると、ヒストグラムはおよそ図 2.12(iv) にある曲線 $f(x)$ に近づくことが予想される。



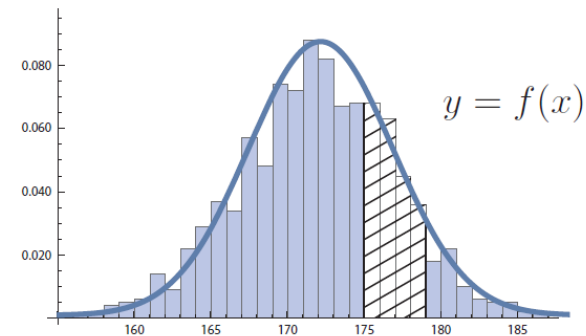
(i) 階級の幅が 4 cm の場合



(ii) 階級の幅が 2 cm の場合



(iii) 階級の幅が 1 cm の場合



(iv) 曲線 $y = f(x)$

ある区間に属する確率

身長 X が a 以上 b 未満である確率

$$\Pr(a \leq X < b)$$

を $y = f(x)$ と x 軸, 直線 $x = a$, 直線 $x = b$ によって囲まれた図形 (図 2.13 の斜線部分) の面積で与える.

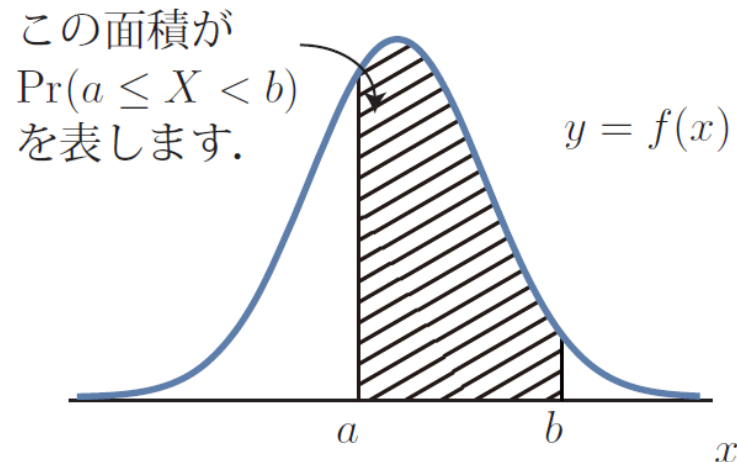


図 2.13 図 2.12 (iv) の $y = f(x)$

このように確率を与えることによって, 連続型データを確率変数と考えることが出来る. これを連続型確率変数という.

確率密度関数

X を連続型確率変数とすると, $a \leq X < b$ となる確率 $\Pr(a \leq X < b)$ は**適当な関数 $f(x)$** を用いて, 曲線 $y = f(x)$ と x 軸, 直線 $x = a$, 直線 $x = b$ によって囲まれた図形の面積で与えられる.

・ X の確率密度関数

確率変数 X に対して

$$\Pr(a \leq X < b) = \int_a^b f(x) dx$$

となる $f(x)$ を X の**確率密度関数**という.

・ 連続型確率分布

連続型確率変数が含まれる区間と確率をまとめて**連続型確率分布**, または単に**連続型分布**といい, 確率変数 X はこの**確率分布に従う**という.

連続型確率分布は確率密度関数によって決まる.

確率密度関数の性質 (公式 2.6)

連続型確率変数 X がとり得る値の範囲を区間 $[\alpha, \beta]$ とする. このとき, X の確率密度関数 $f(x)$ は次の (1), (2), (3) を満たす.

(1) すべての x に対して

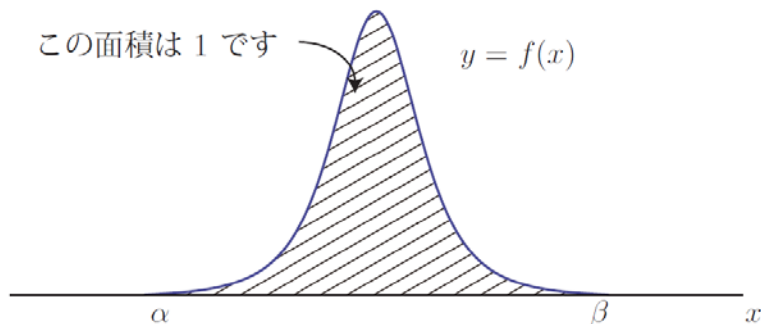
$$f(x) \geq 0.$$

(2) 曲線 $y = f(x)$ と x 軸, 直線 $x = \alpha$, 直線 $x = \beta$ によって囲まれた図形の面積は 1 になる. 式で書くと

$$\int_{\alpha}^{\beta} f(x) dx = 1.$$

(3) $\alpha \leq a < b \leq \beta$ に対して,

$$\Pr(a \leq X < b) = \int_a^b f(x) dx.$$



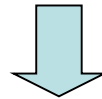
確率密度関数の性質（注意 2. 1）

X が連続型確率変数のとき、すべての a に対して、

$$\Pr(X = a) = 0$$

となる。

なぜならば、対応する面積が 0 であるから。



$$\Pr(a \leq X \leq b) = \Pr(a \leq X < b) = \Pr(a < X \leq b) = \Pr(a < X < b)$$

一様分布

例 2.14

ある駅では3分ごとに電車が発車します。A君は電車の時刻表を確かめないので、ランダムに駅に向かいます。このとき、A君の電車の待ち時間 X (分) を考えてみましょう。

A君は電車の時刻表を確かめないので、ランダムに駅に向かうことから、

$$\Pr(0 \leq X < 1) = \Pr(1 \leq X < 2) = \Pr(2 \leq X < 3)$$

となり、 $\Pr(0 \leq X < 1) + \Pr(1 \leq X < 2) + \Pr(2 \leq X < 3) = 1$ より、

$$\Pr(0 \leq X < 1) = \frac{1}{3}$$

また、

$$\Pr(0 \leq X < 2) = \Pr(0 \leq X < 1) + \Pr(1 \leq X < 2) = \frac{2}{3}.$$

一様分布

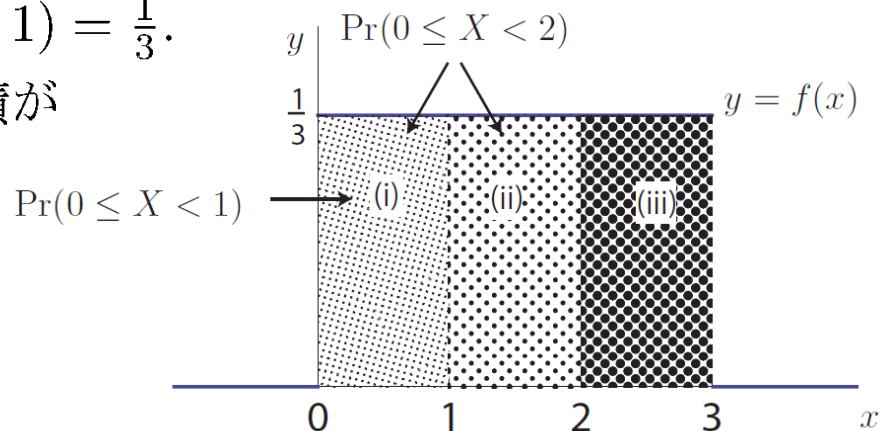
関数 $f(x)$ を

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{3} & (0 \leq x < 3), \\ 0 & (\text{その他}) \end{cases}$$

とすると,

$$\Pr(a \leq X < b) = \int_a^b f(x) dx$$

- (i) の長方形の面積が $\Pr(0 \leq X < 1) = \frac{1}{3}$.
- (i) と (ii) をあわせた長方形の面積が $\Pr(0 \leq X < 2) = \frac{2}{3}$.

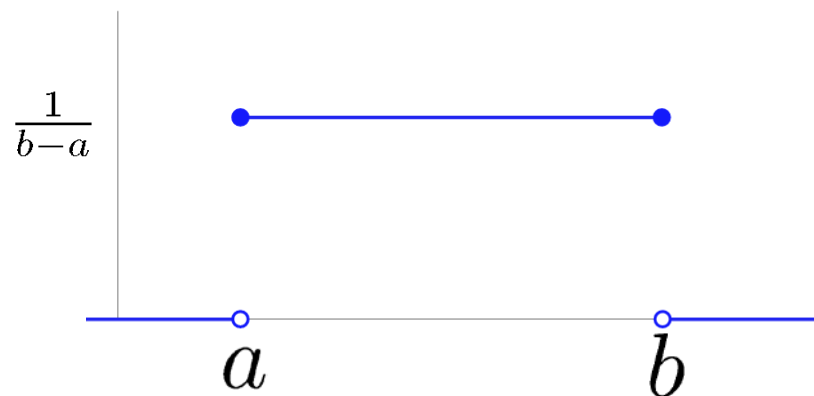


一様分布 (一般)

連続型確率変数 X の確率密度関数が

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & (a \leq x \leq b), \\ 0 & (\text{その他}) \end{cases}$$

のとき、 X の確率分布を $[a, b]$ 上の**一様分布**といい、 X が一様分布に従うことを記号で $X \sim U(a, b)$ と表す。



注意 2.1 より、 x のとり得る値の範囲を $a < x < b$, $a \leq x < b$, $a < x \leq b$ と書いても構わないが、 $a \leq x \leq b$ と書くことにする。

まとめ (1/3)

- ・ 離散型確率変数： とびとびの値をとる確率変数.

例：サイコロの目，コインの表裏など

・ 確率関数

確率変数 X のとる値が x_1, x_2, \dots, x_n であるとする. X が1つの値 x をとる確率を

$$P(x) = \Pr(X = x) \quad (x = x_1, x_2, \dots, x_n)$$

と表す. $P(x)$ を**確率関数**という.

・ 確率分布

以下の表のような離散型確率変数のとる値と確率をまとめて**離散型確率分布**, または単に**離散型分布**といい, 確率変数 X はこの**確率分布に従う**という.

X の値	x_1	x_2	\dots	x_n	合計
確率	$P(x_1)$	$P(x_2)$	\dots	$P(x_n)$	1

まとめ (2/3)

・ 2 項分布

X の確率関数 $P(x)$ が

$$P(x) = {}_n C_x p^x (1-p)^{n-x} \quad (x = 0, 1, \dots, n)$$

となるような確率分布を **2 項分布** とよび, $B(n, p)$ と表す.

・ また, このとき, X は **2 項分布 $B(n, p)$ に従う** といい, $X \sim B(n, p)$ と表す.

まとめ (3/3)

- ・ 連続型確率変数： 連続的な値をとる確率変数.

例： 時間や身長・体重など

- ・ 連続型確率分布： 一様分布, 正規分布.

・ 一様分布

連続型確率変数 X の確率密度関数が

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & (a \leq x \leq b), \\ 0 & (\text{その他}) \end{cases}$$

のとき, X の確率分布を $[a, b]$ 上の**一様分布**といい, X が一様分布に従うことを記号で $X \sim U(a, b)$ と表す.