

# 確率統計と情報処理・演習 ( 2006 年度後期 )

## 確率分布

2006 年 10 月 27 日

日本女子大学理学部数物科学科 今野 良彦

November 10, 2006

## 今日の講義の目的と概要

- 確率の定義と確率分布
- 確率変数とその特性量
  - 累積分布関数
  - 確率関数と確率密度関数
- いくつかの重要な確率分布
  - 離散型分布
    - \* 二項分布・ポアソン分布
  - 連続型分布
    - \* 正規分布・指数分布・一様分布

## 確率事象

- 試行：硬貨投げのようにその結果不確実な現象の観察や実験
- 標本点：試行によって起こりえる結果．これを  $\omega$  と書く<sup>1</sup>．
- 標本空間：標本点全体からなる集合．これを  $\Omega$  と書く<sup>2</sup> ．
- 事象：いくつかの標本点からなる集合．標本空間  $\Omega$  も事象の例． $\omega \in \Omega$  なので， $\Omega$  は必ず起こる事象であり，全事象ともいう．
- 事象  $A$  の補事象  $A^c$ ： $A$  に含まれない標本点すべての集合．全事象  $\Omega$  の補事象を空事象とよび， $\emptyset$  と書く．

---

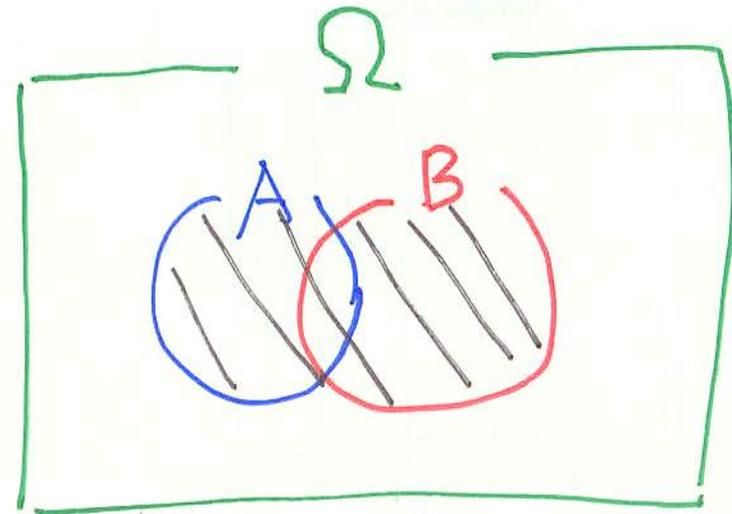
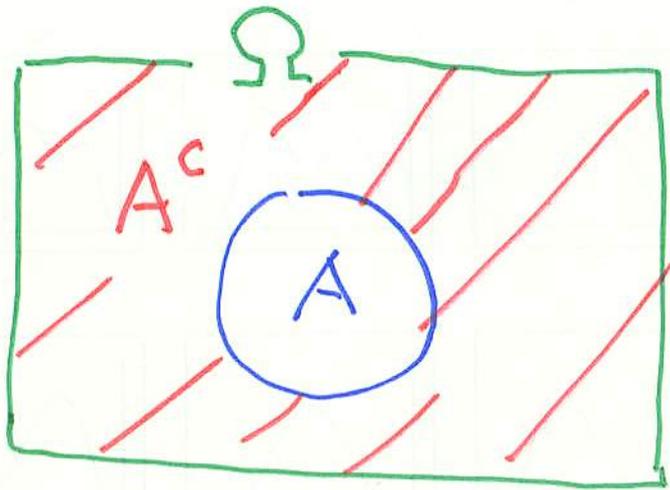
<sup>1</sup>「オメガ」と読む

<sup>2</sup>「オメガ」と読む． $\omega$  の大文字．

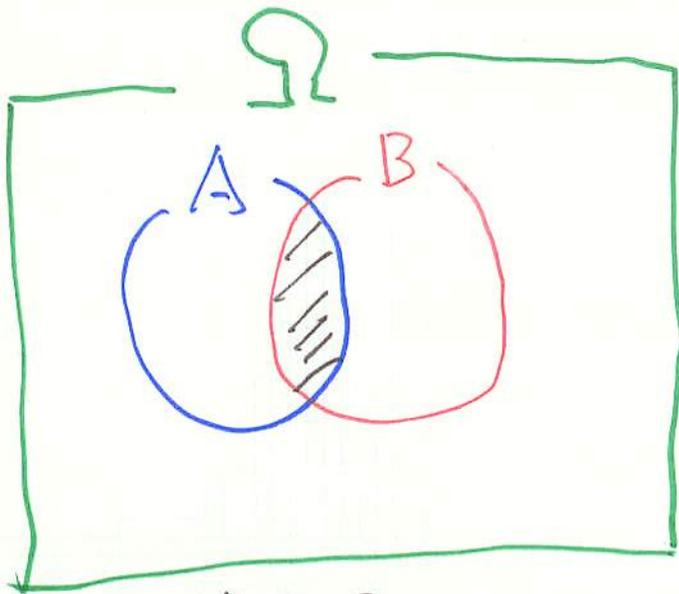
- 事象  $A$  と  $B$  の共通(積)事象  $A \cap B$  :  $A$  と  $B$  の 両方に共通に含まれる標本点の集合 .

特に ,  $A \cap B = \emptyset$  のとき , 事象  $A$  と  $B$  は互いに排反であるという .

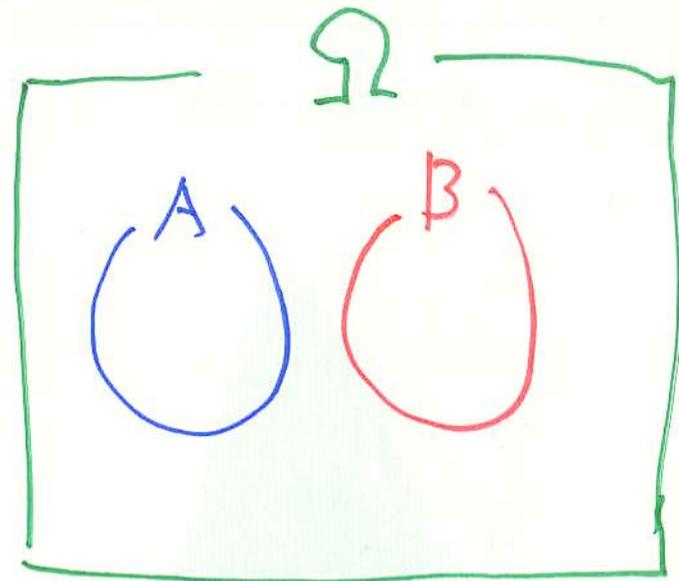
- 事象  $A$  と  $B$  の和事象  $A \cup B$  :  $A$  と  $B$  のうち 少なくとも一方に含まれる標本点の集合 .



$A \cup B$



$A \cap B$



$A$  と  $B$  は互いに排反

## 確率の定義

事象  $A$  の関数  $\mathbb{P}(\cdot)$  で、つぎの条件をみたすものを考える<sup>3</sup>：

P1 すべての事象  $A$  に対して、 $0 \leq \mathbb{P}(A) \leq 1$

P2  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$

P3 事象  $A$  と  $B$  が互いに排反のとき、 $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$  が成立<sup>4</sup>。

このとき、関数  $\mathbb{P}(\cdot)$  を標本空間  $\Omega$  上の確率分布といい、 $\mathbb{P}(A)$  を事象  $A$  の確率とよぶ<sup>5</sup>。  $(\Omega, \mathbb{P})$  のことを確率モデルという。

---

<sup>3</sup> $\mathbb{P}$  を教科書では  $\text{Pr}$  と書いている。

<sup>4</sup>P3 のことを有限加法性というが、本来は完全加法性で確率は定義される：すなわち、事象列  $A_1, A_2, \dots$  が互いに排反のとき、 $\mathbb{P}(\cup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$ 。

<sup>5</sup>事象  $A$  の起こる確率ということ。

## 確率の性質

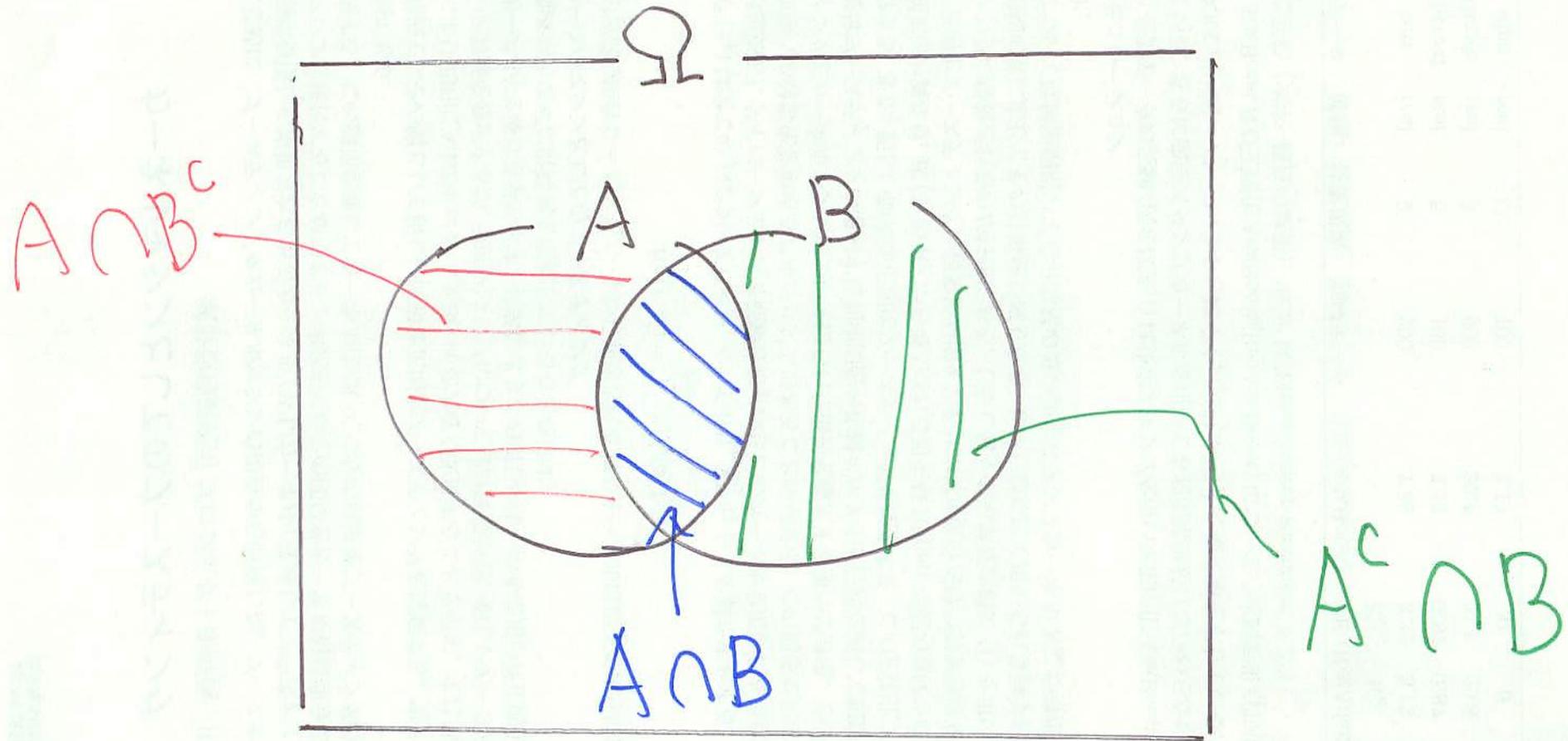
- $\mathbb{P}(A^c) = 1 - \mathbb{P}(A)$

なぜならば, 補事象の定義から  $A \cap A^c = \emptyset$  となるので,  $A$  と  $A^c$  は互いに排反. さらに,  $A \cup A^c = \Omega$  より

$$\begin{aligned} 1 &= \mathbb{P}(\Omega) && \text{( 確率の性質 P2 より )} \\ &= \mathbb{P}(A \cup A^c) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(A^c) && \text{( 確率の性質 P3 より )} \end{aligned}$$

- $\mathbb{P}(A \cup B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cap B)$

$A \cap B^c, A \cap B, A^c \cap B$  は互いに排反で,  $(A \cap B^c) \cup (A \cap B) \cup (A^c \cap B) = A \cup B$  に注意して, P3 を用いればよい.



## 確率変数の定義

**例** 「2人の子供がいる家庭について、子供の男女の性別を調べる」という試行を考える。女兒を  $g$ 、男児を  $b$  で表す。たとえば、生まれた順が、女、男ならば、 $gb$  と書く。標本空間は

$$\Omega = \{gg, gb, bg, bb\}.$$

男女の出生比率は  $\frac{1}{2}$  とすると、

$$\mathbb{P}(gg) = \mathbb{P}(gb) = \mathbb{P}(bg) = \mathbb{P}(bb) = \frac{1}{4}$$

となる。

いま, 女子の人数  $X$  だけに注目する. 標本点  $\omega$  が与えられれば,  $X$  の値は確定するから, その意味で  $X$  は  $\omega$  の関数  $X = X(\omega)$  である.

実際,

$$X(\{gg\}) = 2, X(\{gb\}) = X(\{bg\}) = 1, X(\{bb\}) = 0.$$

すると

$$\mathbb{P}(X = 1) = \mathbb{P}(\{gb\} \cup \{bg\}) = \mathbb{P}(\{gb\}) + \mathbb{P}(\{bg\}) = \frac{1}{2}$$

### 確率変数の定義

一般に, ある試行の確率モデル  $(\Omega, \mathbb{P})$  が与えられたとき, 標本空間  $\Omega$  上で定義された実数値関数  $X = X(\omega)$  を確率変数とよぶ.

## 確率変数の累積分布関数の定義

一般に, ある試行の確率モデル  $(\Omega, \mathbb{P})$  が与えられたとき, 確率変数  $X$  に対して,  
$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x), \quad \forall x \in \mathbb{R}$$
を確率変数  $X$  の累積分布関数という.

## 確率変数の累積分布関数の性質

- ★  $X$  が区間  $(a, b]$  に入る確率は  $\mathbb{P}(a < X \leq b) = F_X(b) - F_X(a)$  となる.
  - ★ すべての  $x \in \mathbb{R}$  に対して,  $0 \leq F_X(x) \leq 1$
  - ★ 単調非減少性:  $x_1 < x_2$  のとき,  $F_X(x_1) \leq F_X(x_2)$ .
  - ★ 有界性:  $\lim_{x \rightarrow -\infty} F_X(x) = 0, \lim_{x \rightarrow \infty} F_X(x) = 1$ .
  - ★ 右連続性:  $\lim_{x \downarrow a} F_X(x) = F_X(a)$
- ただし,  $x \downarrow a$  は  $x$  は  $a$  に右から近づくことを表す.

## 離散型分布：確率関数と確率分布表

### 離散型確率変数と確率関数

- ★ 確率変数  $X$  が離散型であるとは,  $X$  のとりえる値が有限個または可算無限個の場合をいう.
- ★ 標本空間を形式的に  $\Omega = \{a_0, a_1, \dots, \}$  と書いたとき,  $X$  の確率分布は

$$f_X(a_k) = \mathbb{P}(X = a_k), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

によって完全に定まる. このような分布を離散型分布という.

- ★  $f_X(a)$  を  $X$  の確率関数という.

## 確率関数の性質

確率関数  $f_X$  は次の性質をもつ：

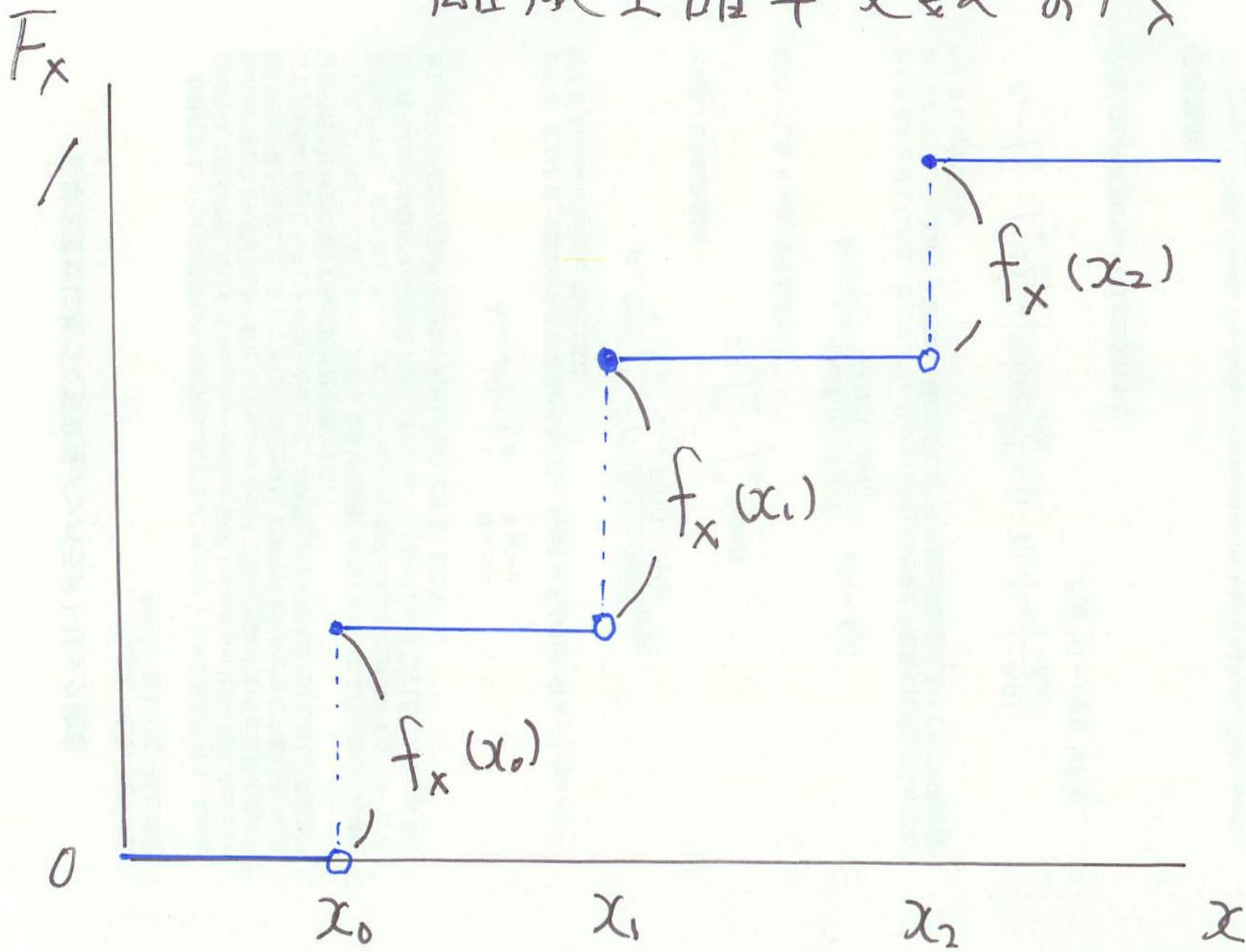
(i)  $f_X(a_k) \geq 0, \quad k = 0, 1, \dots,$

(ii)  $\sum_{k=0}^{\infty} f_X(a_k) = 1$

$X$  のとりえる値が有限個のとき，確率関数を表にまとめたものを確率分布表という．

$X$ の値	$a_0$	$a_1$	$a_2$	$\cdots$	$a_k$	計
$f_X$ の値	$f_X(a_0)$	$f_X(a_1)$	$f_X(a_2)$	$\cdots$	$f_X(a_k)$	1

# 離散型確率変数の $F_x$



## 連続型確率変数とは

確率変数  $X$  が連続型であるとは、すべての  $x \in \mathbb{R}$  に対して、

$$\mathbb{P}(X = x) = 0$$

が成立するときをいう。

連続型確率変数  $X$  の確率密度関数

連続型確率変数  $X$  の累積分布関数  $F_X$  が微分可能のとき、 $X$  の確率密度関数を

$$f_X(x) = \frac{d}{dx} F_X(x)$$

で定める。

したがって,

$$\mathbb{P}(X \leq x) = F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(x) dx$$

となる．一般には,

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(a < X \leq b) &= F_X(b) - F_X(a) \quad (\text{確率と累積分布関数の関係から}) \\ &= \int_{-\infty}^b f_X(x) dx - \int_{-\infty}^a f_X(x) dx \\ &= \int_a^b f_X(x) dx \quad (\text{積分の性質から}) \end{aligned}$$

## 確率密度関数の性質

確率密度関数  $f_X$  は次の性質をもつ :

(i)  $f_X(x) \geq 0 (\forall x),$

(ii)  $\int_{-\infty}^{\infty} f_X(x) dx = 1$

(iii)  $\mathbb{P}(a < X \leq b) = \int_a^b f_X(x) dx$

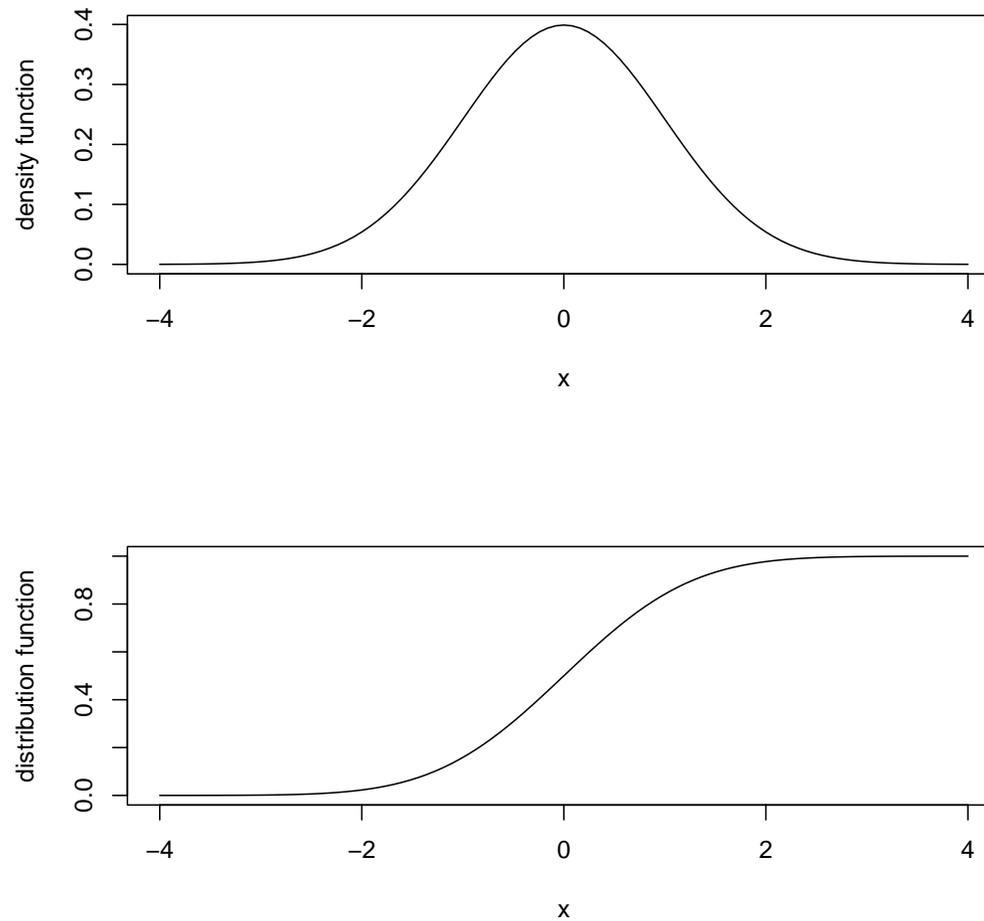


Figure 1: 連続型確率変数の確率密度関数(上)と分布関数(下)

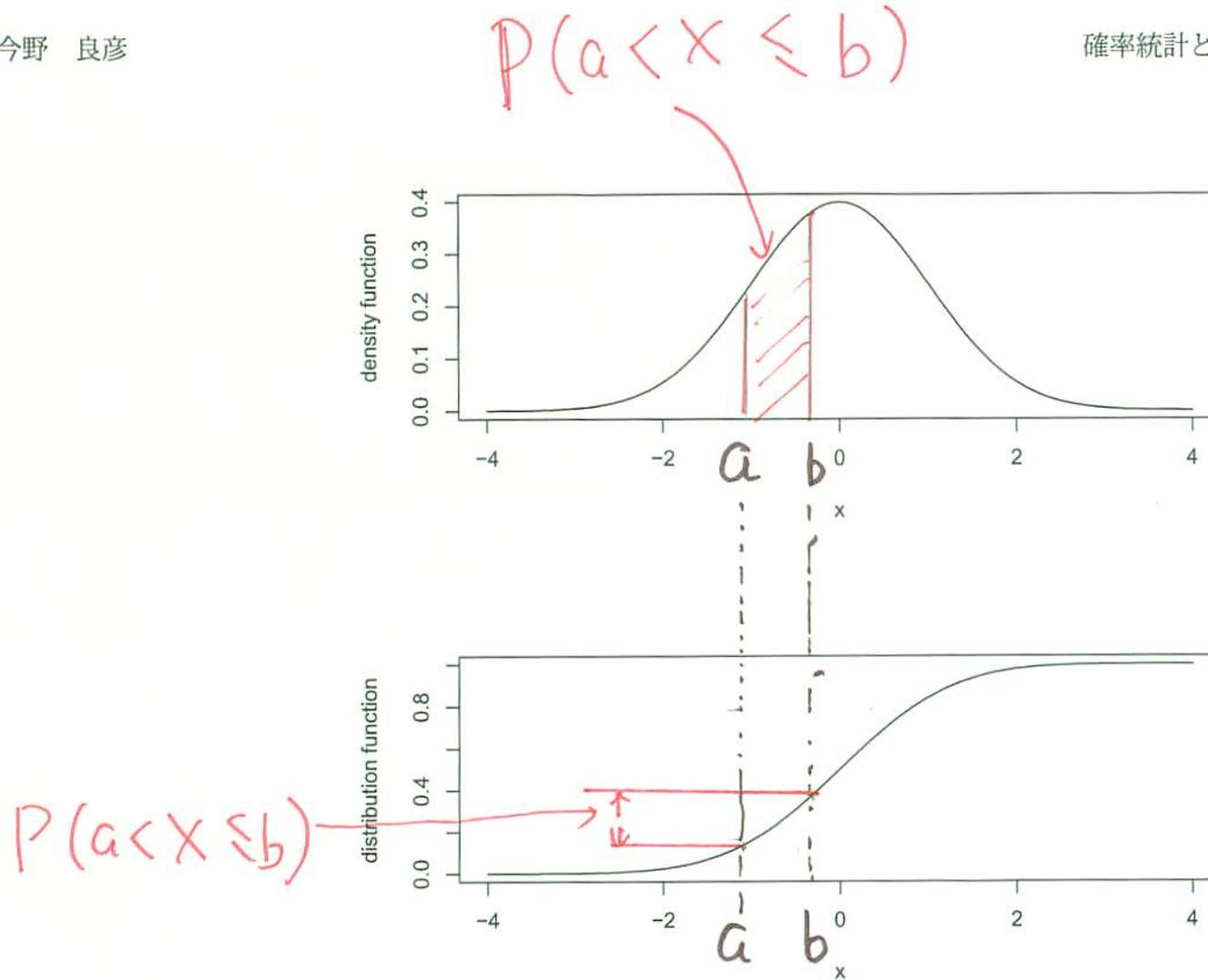


Figure 1: 連続型確率変数の確率密度関数(上)と分布関数(下)

## 離散型確率変数の期待値

離散型確率変数  $X$  の確率関数を  $f_X(x) = \mathbb{P}(X = x)$  としたとき,  $X$  の平均値と分散を

$$\mathbb{E}[X] = \sum_x x f_X(x) = \sum_x x \mathbb{P}(X = x) =: \mu,$$

$$\text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X - \mu)^2] = \sum_x (x - \mu)^2 f_X(x)$$

★ 平均値は  $X$  の分布の位置をあらわす .

★ 分散は  $X$  のばらつきをあらわす . 分散が小さいほど  $X$  はその平均値  $\mu$  の近くを変動する .

## 連続型確率変数の期待値

連続型確率変数  $X$  の確率密度関数を  $f_X(x) = \mathbb{P}(X = x)$  としたとき,  $X$  の平均値と分散を

$$\mathbb{E}[X] = \int x f_X(x) dx =: \mu,$$

$$\text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X - \mu)^2] = \int (x - \mu)^2 f_X(x) dx$$

- ★ 平均値は  $X$  の分布の位置をあらわす .
- ★ 分散は  $X$  のばらつきをあらわす . 分散が小さいほど  $X$  はその平均値  $\mu$  の近くを変動する .

$a, b$  を定数とする .

### 平均値と分散の性質

$$(i) \mathbb{E}[aX + b] = a\mathbb{E}[X] + b$$

$$(ii) \text{VAR}[aX + b] = a^2\text{VAR}[X]$$

$$(iii) \text{VAR}[X] = \mathbb{E}[X^2] - \{\mathbb{E}[X]\}^2$$

★ (i) の確認 .  $\mathbb{E}[aX + b] = \int (ax + b)f_X(x) dx = a \int x f_X(x) dx + b \int f_X(x) dx = a\mathbb{E}[X] + b =: a\mu + b$  . この証明は  $X$  は連続型確率変数のときの場合であるが , 離散型の場合には , 積分を和の記号に直せばよい .

★ (ii) の確認 .  $\text{VAR}[aX + b] = \int \{(ax + b) - (a\mu + b)\}^2 f_X(x) dx = \int a^2(x - \mu)^2 f_X(x) dx = a^2\text{VAR}[X]$

★ (iii) の確認 .  $\mathbb{E}[X] = \mu$  とかく .

$$\begin{aligned}\text{VAR}[X] &= \mathbb{E}[(X - \mu)^2] = \mathbb{E}[X^2 - 2\mu X + \mu^2] = \mathbb{E}[X^2] - 2\mu\mathbb{E}[X] + \mu^2 \\ &= \mathbb{E}[X^2] - 2\mu \times \mu + \mu^2 = \mathbb{E}[X^2] - \mu^2 = \mathbb{E}[X^2] - \{\mathbb{E}[X]\}^2\end{aligned}$$

## ここまでのまとめ

- 試行, 標本点, 標本空間, 事象
- 確率と確率分布の定義・確率の性質
- 確率変数の定義
  - 離散型確率変数 — 確率関数
  - 連続型確率変数 — 確率密度関数
- 累積分布関数
- 確率変数とその特性量

以上の事項についての定義や性質について説明しました。

## 問題 1

ふたつのサイコロを投げる場合には、標本空間は

$$\Omega = \{(i, j) : i, j = 1, 2, \dots, 6\}$$

となる。このとき、

$$\mathbb{P}\{(i, j)\} = \frac{1}{36}, \quad i, j = 1, 2, \dots, 6$$

となる。さらに、 $\mathbb{P}(i + j = 3)$  の確率を求めるには、

$$\{i + j = 3\} = \{(1, 2)\} \cup \{(2, 1)\}$$

に注意して,

$$\mathbb{P}(i + j = 3) = \mathbb{P}(\{(1, 2)\} \cup \{(2, 1)\}) = \mathbb{P}(\{1, 2\}) + \mathbb{P}(\{2, 1\}) = \frac{1}{36} + \frac{1}{36}$$

となる．確率変数  $X$  を

$$X((i, j)) = i + j$$

で定義する．このとき, 以下の問いに答えよ．

- $\mathbb{P}(X = x) > 0$  となる  $x$  の値をすべてもとめよ．
- $\mathbb{P}(X = 2)$  の確率を求めよ．
- $\mathbb{P}(X = 12)$  の確率を求めよ．
- $\mathbb{P}(X = 4)$  の確率を求めよ．

- $X$  の確率分布表を完成させよ．
- 締め切りは 2006 年 11 月 10 日(金)13 時
- このレポートは A4 の紙にかき，数研前のレポート入れに提出すること．表紙に講義名，学籍番号，名前，宿題の締め切り日を書いてください．

## 2 項分布

### 標準正規分布

確率変数  $X$  が、母数  $n$ ,  $p$  ( $n$  は自然数,  $0 \leq p \leq 1$ ) の 2 項分布に従うとは、その確率関数

$$f_X(x) = \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x}, \quad x = 0, 1, \dots, n$$

ただし、

$$\binom{n}{x} = \frac{n!}{x!(n-x)!}, \quad 0! = 1$$

## 2項分布の性質

$$\bullet \sum_{x=0}^n \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} = 1$$

$$\bullet \mathbb{E}[X] = \sum_{x=0}^n x \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} = np$$

$$\bullet \text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X - np)^2] = \sum_{x=0}^n (x - np)^2 \binom{n}{x} p^x (1-p)^{n-x} = np(1-p)$$

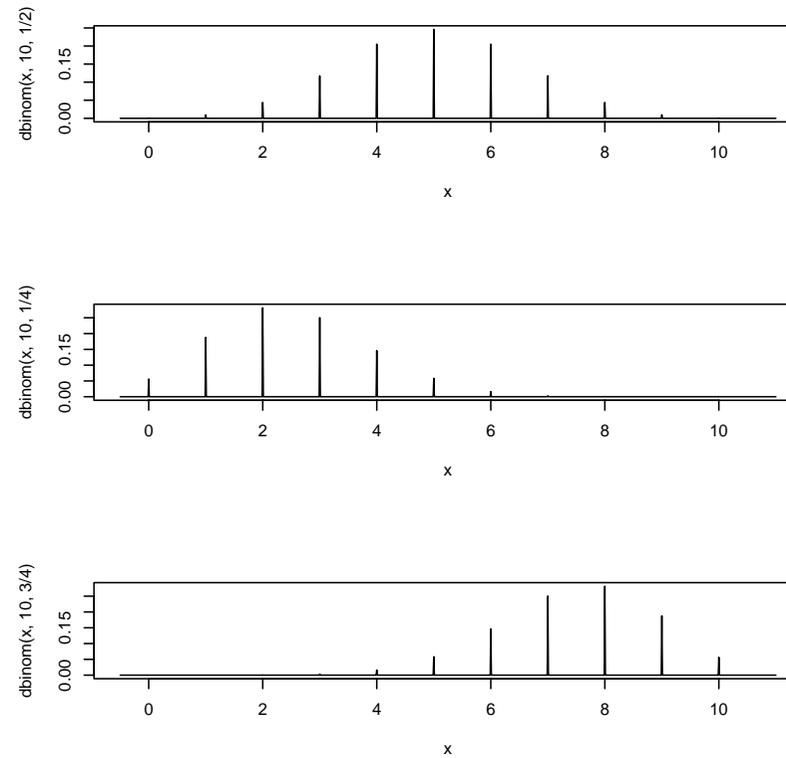


Figure 2: 2項分布の確率関数のグラフ ( $n = 10, p = 1/2, 1/4, 3/4$ )

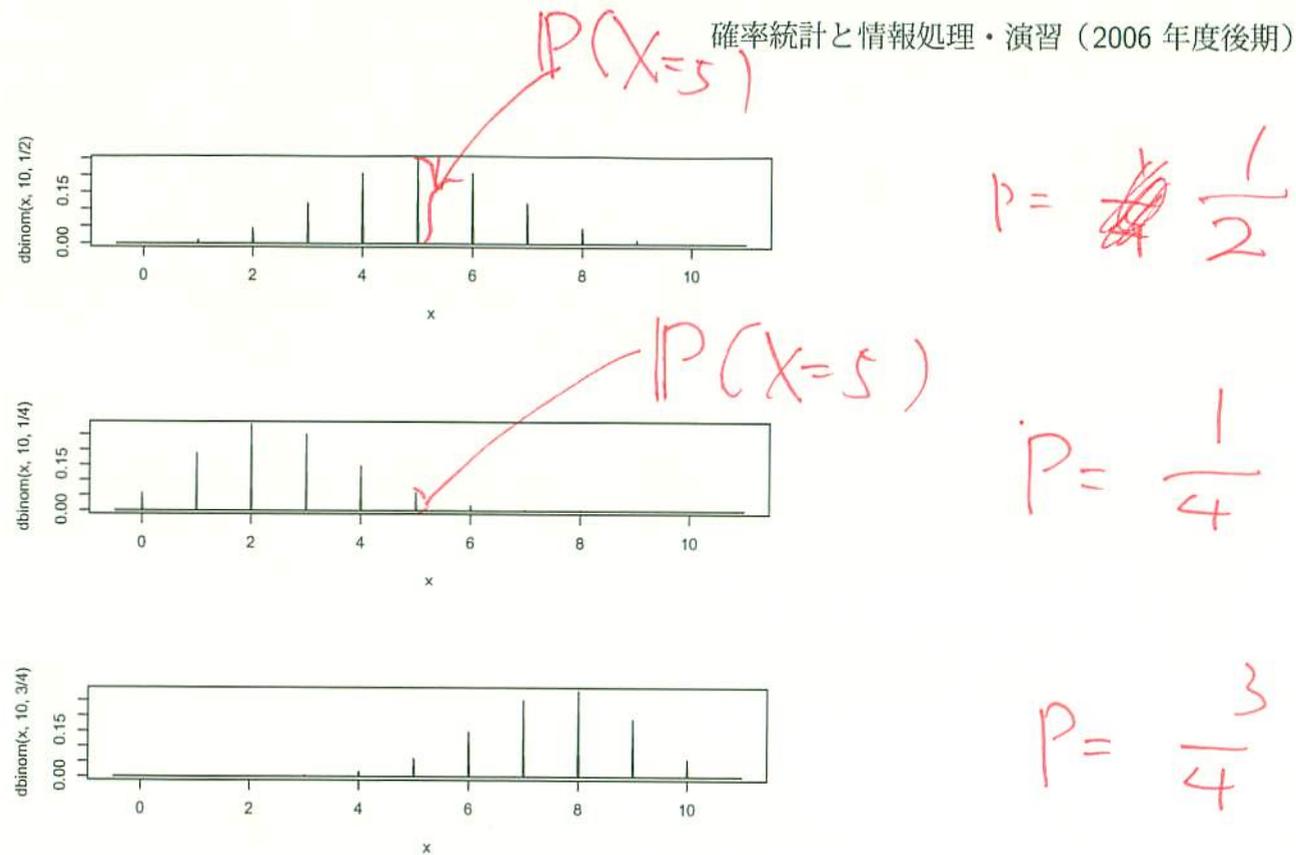


Figure 2: 2項分布の確率関数のグラフ ( $n = 10, p = 1/4, 1/2, 3/4$ )

## 2項分布の確率関数の作図

```
> x<-seq(-0.5,11,by=0.01)
> op<-par(mfrow=c(3,1))
> plot(x,dbinom(x,10,1/2),type="l") # "l"(エル)
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下
さい)
> plot(x,dbinom(x,10,1/4),type="l")
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下
さい)
> plot(x,dbinom(x,10,3/4),type="l")
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下
さい)
>
```

# ポアソン分布

## 標準正規分布

確率変数  $X$  が、母数  $\lambda (\lambda > 0)$  のポアソン分布に従うとは、その確率関数

$$f_X(x) = \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} \quad x = 0, 1, \dots$$

## ポアソン分布の性質

- $$\sum_{x=0}^{\infty} \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = 1$$

- $$\mathbb{E}[X] = \sum_{x=0}^{\infty} x \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \lambda$$

- $$\text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X - \lambda)^2] = \sum_{x=0}^{\infty} (x - \lambda)^2 \frac{\lambda^x}{x!} e^{-\lambda} = \lambda$$

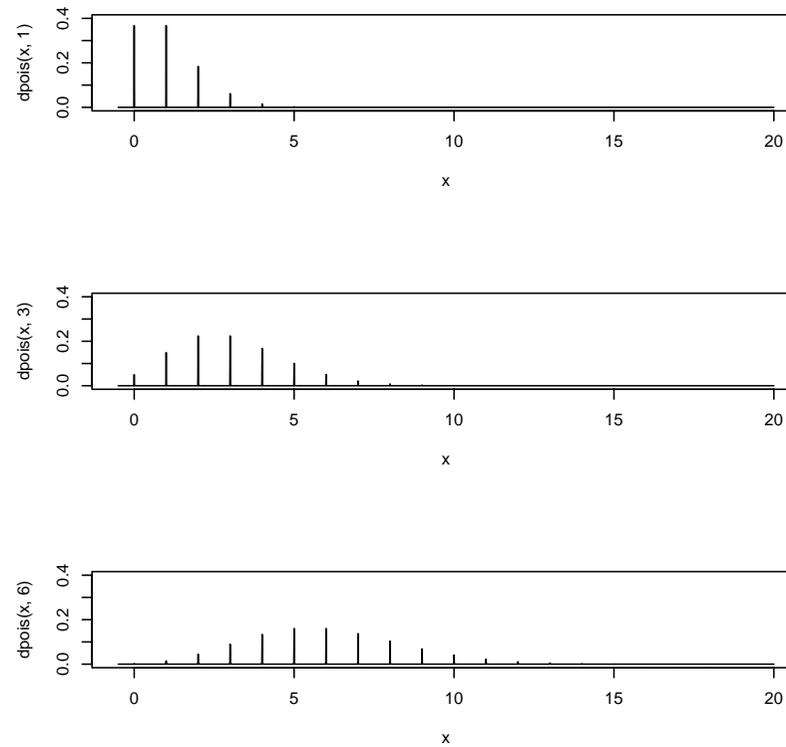


Figure 3: ポアソン分布の確率関数のグラフ ( $\lambda = 1, 3, 6$ )

## 標準正規分布の確率密度関数と累積分布関数の作図

```
> op<-par(mfrow=c(3,1))
> x<-seq(-0.5,20,by=0.01)
> plot(x,dpois(x,1),type="l")
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
> plot(x,dpois(x,3),type="l")
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
> plot(x,dpois(x,6),type="l")
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
> op<-par(mfrow=c(3,1))
> plot(x,dpois(x,1),type="l",ylim=c(0,0.4))
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
> plot(x,dpois(x,3),type="l",ylim=c(0,0.4))
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
> plot(x,dpois(x,6),type="l",ylim=c(0,0.4))
50 件以上の警告がありました (警告を見るには warnings() を使って下さい)
>
```

## 正規分布

もっとも基本的な分布である。ガウス分布とも白色雑音とも呼ばれる。

### 標準正規分布

確率変数  $Z$  が、平均 0、分散  $1^2$  の標準正規分布 ( $N(0, 1^2)$  と記す) に従うとは、その確率密度関数

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{z^2}{2}\right], \quad -\infty < z < \infty.$$

すなわち  $P(a < Z \leq b) = \int_a^b f_Z(z) dz$  (任意の  $a, b (a < b)$  に対して)

なぜ、平均 0、分散  $1^2$  というかはあとで説明。

## 曲線の作図

```
>  
> curve(sin,-2*pi,2*pi)           # curve で曲線を描く .  
>
```

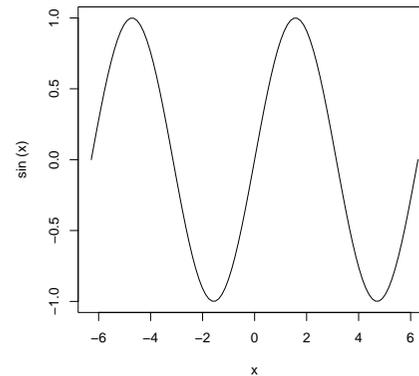


Figure 4: 正弦関数のグラフ

## 標準正規分布の確率密度関数と累積分布関数の作図

```
>
> op<-par(mfrow=c(2,1))
> curve(dnorm(x,0,1),-4,4)
# 画面にグラフを同時に描く .
# 標準正規分布の確率密度関
数の作図
> curve(pnorm(x,0,1),-4,4)
# 標準正規分布の累積分布関
数の作図
>
> op<-par(mfrow=c(1,1))
# 画面を元にもどす .
>
```

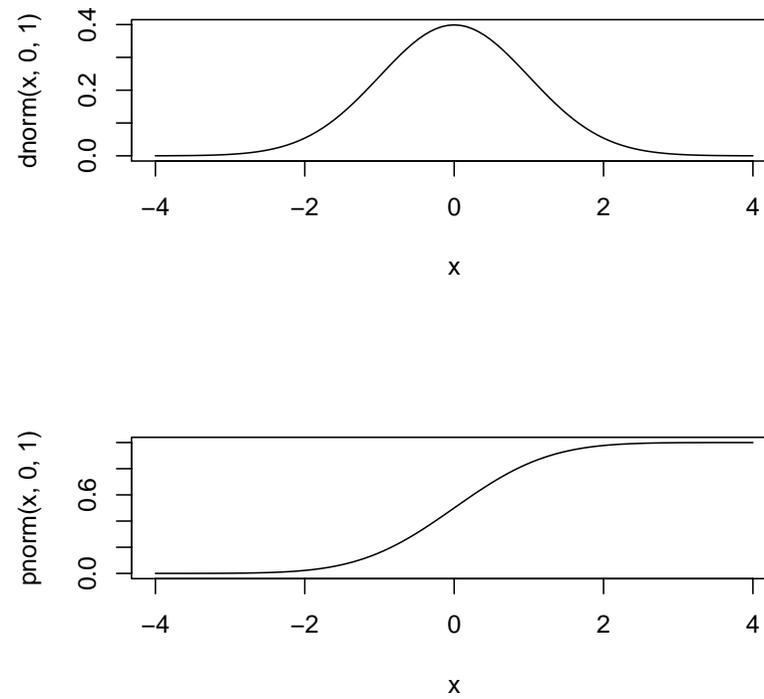


Figure 5: 標準正規分布の確率密度関数と累積分布関数のグラフ

Insert 2006-10-27-zu4.pdf

$X = \sigma Z + \mu$  とおく . ただし ,  $-\infty < \mu < \infty, \sigma > 0$  . このとき ,  $X$  の確率密度関数は

$$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp \left[ -\frac{(x - \mu)^2}{2\sigma^2} \right], \quad -\infty < x < \infty$$

なぜならば , 任意の  $x$  に対して ,

$$\begin{aligned} F_X(x) &= \mathbb{P}(X \leq x) = \mathbb{P}(\sigma Z + \mu \leq x) = \mathbb{P}(Z \leq (x - \mu)/\sigma) \\ &= \int_{-\infty}^{(x - \mu)/\sigma} f_Z(z) dz \end{aligned}$$

よって、微積分の基本定理  $\frac{d}{dx} \int_{-\infty}^x g(z) dz = g(x)$  と合成関数の微分から

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \frac{d}{dx} F_X(x) = \frac{d}{dx} \int_{-\infty}^{(x-\mu)/\sigma} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \exp\left[-\frac{z^2}{2}\right] dz \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] \end{aligned}$$

したがって、任意の  $a, b$  ( $a < b$ ) に対して

$$\mathbb{P}(a < X \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx$$

このとき、 $X$  は  $N(\mu, \sigma^2)$  (平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  の正規分布) に従うという。

## 正規分布の性質

確率変数  $X$  が  $N(\mu, \sigma^2)$  (平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  の正規分布) に従うとき,

- 任意の  $a, b$  ( $a < b$ ) に対し,  $\mathbb{P}(a < X \leq b) = \int_a^b \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx$
- $\int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx = 1$
- $\mathbb{E}[X] = \int_{-\infty}^{\infty} x \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx = \mu$
- $\text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X-\mu)^2] = \int_{-\infty}^{\infty} (x-\mu)^2 \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right] dx = \sigma^2$

## 正規分布の性質

確率変数  $X$  が  $N(\mu, \sigma^2)$  (平均  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  の正規分布) に従うとき,

- $a, b (a \neq 0)$  を定数としたとき,  $aX + b$  は正規分布  $N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$  に従う.

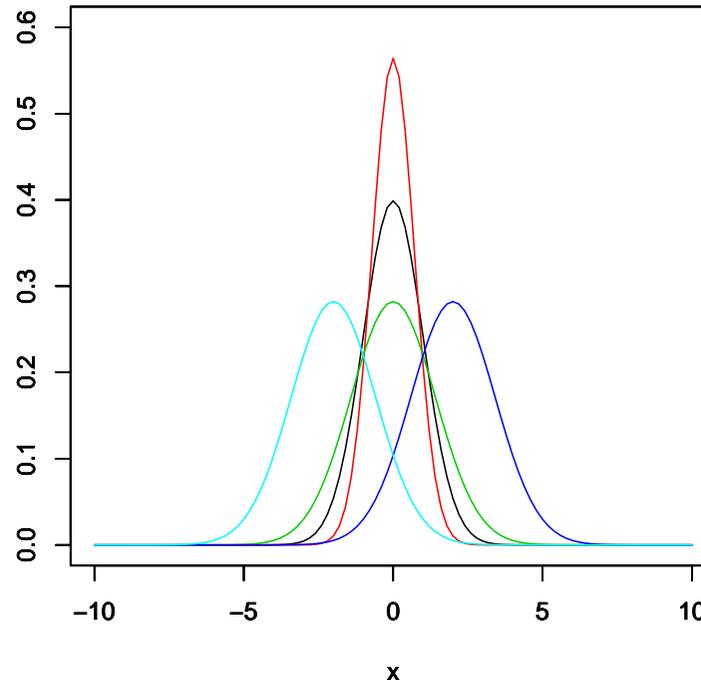


Figure 6:  $N(0, 1)$ ,  $N(0, 2)$ ,  $N(0, 1/2)$ ,  $N(2, 2)$ ,  $N(-2, 2)$  の確率密度関数のグラフ

## 正規分布の確率密度関数のグラフの作図

```
>
> curve(dnorm(x,0,1),-10,10,ylim=c(0,0.6),ylab="",col=1)
> # N (0, 1 )
> par(new=T)    # グラフの2重書き
> curve(dnorm(x,0,1/sqrt(2)),-10,10,ylim=c(0,0.6),ylab="",col=2)
> # N (0, 1/2)
> par(new=T)
> curve(dnorm(x,0,sqrt(2)),-10,10,ylim=c(0,0.6),ylab="",col=3)
> # N (0, 2 )
> par(new=T)
> curve(dnorm(x,-2,sqrt(2)),-10,10,ylim=c(0,0.6),ylab="",col=4)
> # N (-2, 2 )
> par(new=T)
> curve(dnorm(x,2,sqrt(2)),-10,10,ylim=c(0,0.6),ylab="",col=5)
> # N (2, 2 )
>
```

## 一様分布

確率変数  $X$  が  $[a, b]$  上の一様分布に従うとは, その確率密度関数

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

すなわち,

$$\mathbb{P}(c < X \leq d) = \int_c^d f_X(x) dx \quad (\text{任意の } c, d (a < c < d < b) \text{ に対して})$$

特に,

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \begin{cases} 0 & (x < a) \\ \frac{x-a}{b-a} & (a \leq x \leq b), \\ 1 & (b < x) \end{cases}$$

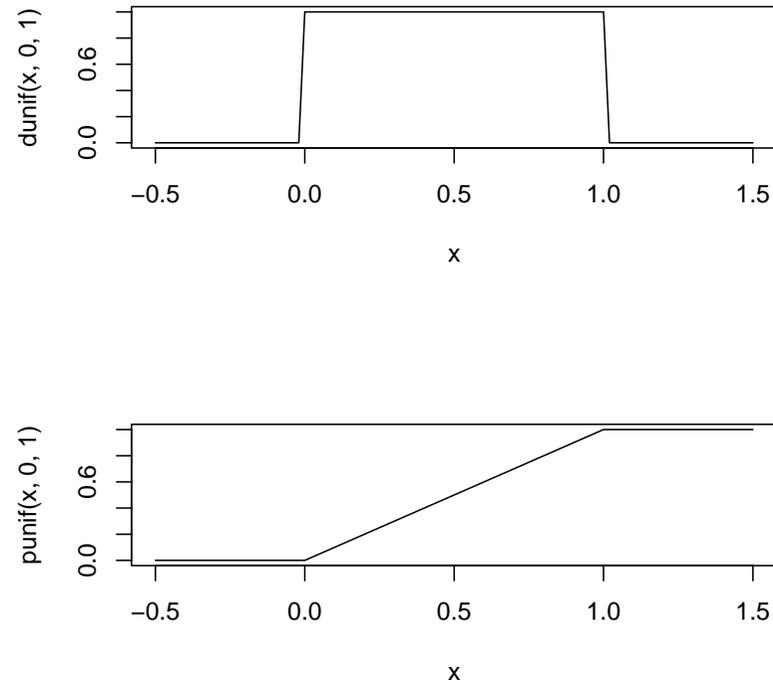


Figure 7: 一様分布の確率密度関数と累積分布関数のグラフ

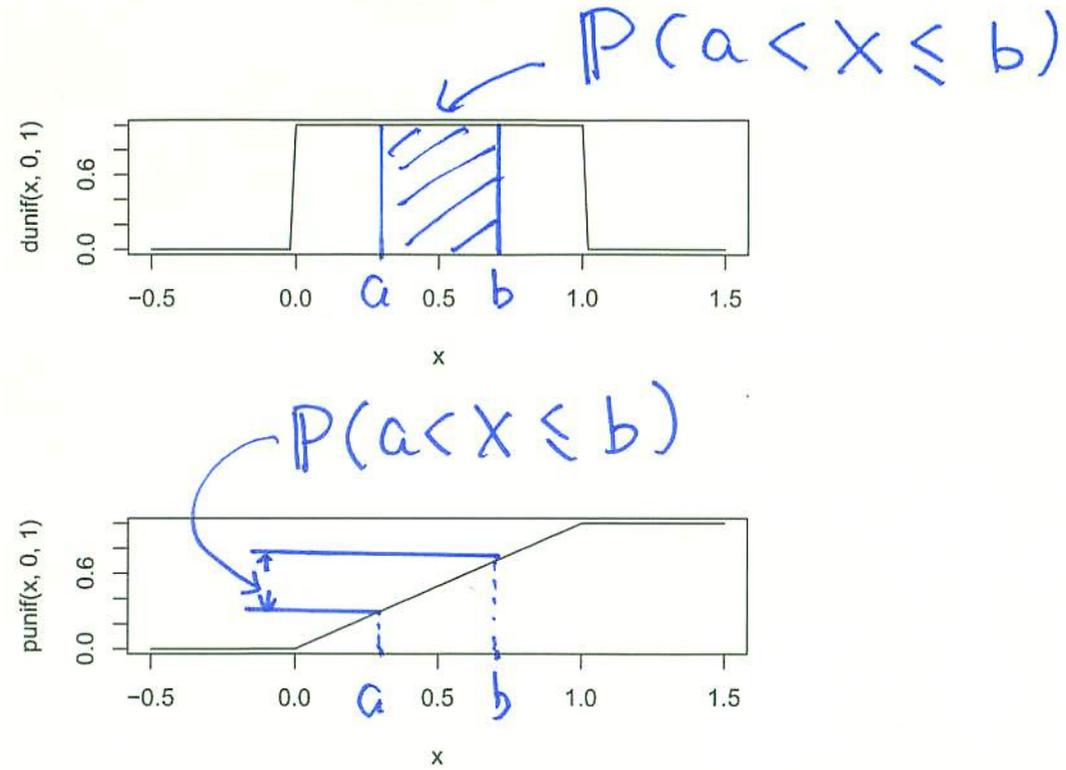


Figure 7: 一様分布の確率密度関数と累積分布関数のグラフ

## 一様分布の確率密度関数のグラフの作図

```
>
> op<-par(mfrow=c(2,1))          # グラフを上下に2枚の作図
するためのコマンド
>
> curve(dunif(x,0,1),-0.5,1.5)    # 確率密度関数の作図
>
> curve(punif(x,0,1),-0.5,1.5)   # 累積分布関数の作図
>
> op<-par(mfrow=c(1,1))
>
```

## 指数分布

確率変数  $X$  が母数  $\lambda (\lambda > 0)$  の指数分布に従うとは, その確率密度関数

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & (x > 0), \\ 0 & (\text{その他}) \end{cases}$$

すなわち,

$$\mathbb{P}(a < X \leq b) = \int_a^b f_X(x) dx \quad (\text{任意の } a, b (0 < a < b) \text{ に対して})$$

特に,

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \begin{cases} 0 & (x \leq 0) \\ 1 - e^{-\lambda x} & (x > 0), \end{cases}$$

## 指数の性質

- $\int_0^{\infty} \lambda e^{-\lambda x} dx = 1$

- $\mathbb{E}[X] = \int_0^{\infty} x \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}$

- $\text{VAR}[X] = \mathbb{E}[(X - \frac{1}{\lambda})^2] = \int_0^{\infty} (x - 1/\lambda)^2 \lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda^2}$

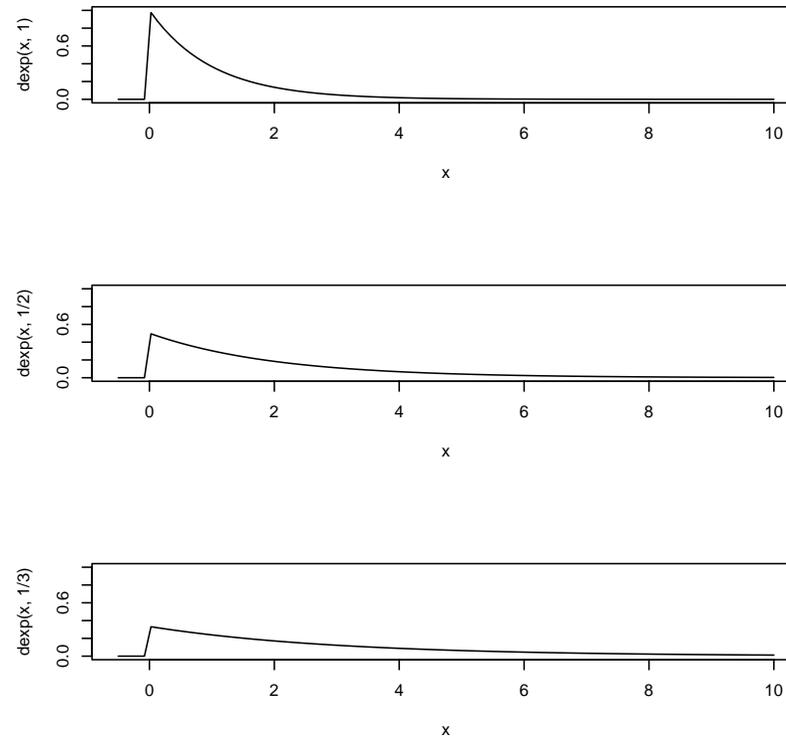
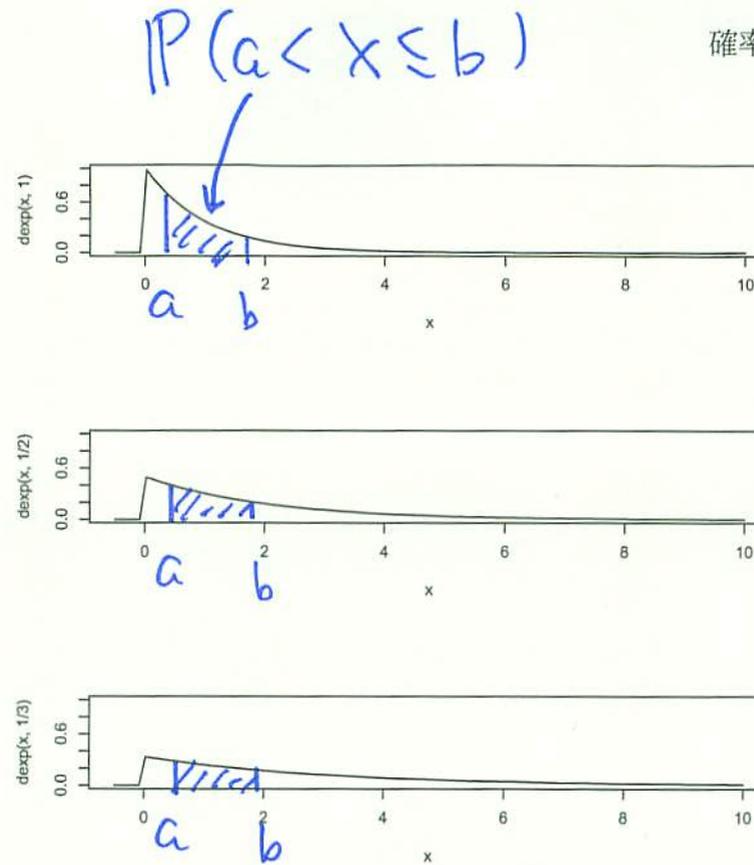


Figure 8: 指数の確率密度関数のグラフ ( $\lambda = 1, 1/2, 1/3$ )



$\lambda = 1$

$\lambda = 2$

$\lambda = 3$

Figure 8: 指数の確率密度関数のグラフ ( $\lambda = 1, 2, 3$ )

## 指数の確率密度関数のグラフの作図

```
> op<-par(mfrow=c(3,1))
> curve(dexp(x,1),-0.5,10,ylim=c(0,1))
> # \lambda = 1
> curve(dexp(x,1/2),-0.5,10,ylim=c(0,1))
> # \lambda = 2
> curve(dexp(x,1/3),-0.5,10,ylim=c(0,1))
> # \lambda = 3
>
```

## ここまでのまとめ

- 離散型分布
  - 二項分布
    - \* 確率関数・平均値・分散
  - ポアソン分布
    - \* 確率関数・平均値・分散
  
- 連続型分布
  - 正規分布
    - \* 確率密度関数・平均値・分散
  - 指数分布
    - \* 確率密度関数・平均値・分散
  - 一様分布
    - \* 確率密度関数

以上の事項についての定義や性質について説明しました。

## 問題 2

- 平均  $\mu =$  誕生日,  $\sigma = 2$  の正規分布の確率密度関数と分布関数のグラフを作成せよ。ただし, 確率密度関数のグラフの裾が  $x$  軸に重なる範囲で作図せよ。

### ヒント

```
> op<-par(mfrow=c(2,1))
> curve(dnorm(x,??,??),??,??)
>
> curve(pnorm(x,??,??),??,??)
>
```

- 累積分布関数のグラフと  $y = 1/2$  と交差する点の  $x$  座標の値を述べよ。
- 締め切りは 2006 年 11 月 10 日(金)13 時

- このファイル名を mejiro-hanako-061110-normal.txt と mejiro-hanako-061110-normal.pdf ( グラフのファイル ) とせよ .