

# 第 11 回 データ活用基礎

～二項分布と正規分布～

---

本多俊一

2021 年 11 月 26 日

公立千歳科学技術大学 理工学部 共通教育科

- ・ **レポート課題の不正への対応**
- ・ **【第 08 回 \_ レポート課題】の返却&解説**

Rem. 採点結果に関する異議申し立ては、1 週間（12 月 2 日まで）受け付けます。

Rem. 提出方法の不備（ファイル名など）に関しては「3 回目以降の不備は 1 点減点」とします。

# イントロダクション

ある人はカードのマークの赤，黒を言いあてられるという。  
この能力を試したとき，52 枚中 40 枚をあてた。

## 「この人は偶然あてたのか？」

40 の確率論的意味を考える。

中心極限定理で二項分布  $B(52, 1/2)$  を近似すると，

$$\frac{40 - 52 \cdot (1/2)}{\sqrt{52 \cdot (1/2) \cdot (1/2)}} \approx \underline{3.888}$$

となる。これは標準正規分布の上側確率 0.0005 の点である。

# コンテンツ

1. 二項分布
2. 正規分布
3. レポート課題

# 1. 二項分布

---

# ベルヌーイ試行とベルヌーイ分布

試行結果が2種類の場合について考える.

(e.g. 「コインの表裏」, 「くじ引きが当たりか否か」 など)

## 【定義 1】 ベルヌーイ試行

ベルヌーイ試行 とは, 取り得る結果が「成功」「失敗」の2つのみであり, 各試行において成功の確率が一定であるランダム試行である.

成功を  $X = 1$ , 失敗を  $X = 0$  で表し,  $P(X = 1) = p$  とする.

1回のベルヌーイ試行で得られる結果の確率分布をベルヌーイ分布と呼び, その確率分布 (確率関数) は

$$P(X = 1) = p, \quad P(X = 0) = 1 - p$$

である.

# ベルヌーイ試行とベルヌーイ分布

ベルヌーイ分布の期待値と分散を計算すると,

$$E(X) = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p (=:\mu),$$

$$V(X) = E(X^2) - \mu^2 = 1^2 \times p + 0^2 \times (1 - p) - p^2 = p(1 - p)$$

となる.

Rem. 成功確率  $p$  のベルヌーイ分布は, 後述の二項分布において  $n = 1$  の場合と同じである.

# 二項分布

## 【定義 2】 二項分布 (binomial distribution)

**二項分布** とは, ベルヌーイ試行を  $n$  回行ったときの成功回数を確率変数とする離散型確率分布である.

$n$  回の試行で成功が  $x$  回, 失敗が  $n - x$  回であるとする, 確率分布 (確率関数) は

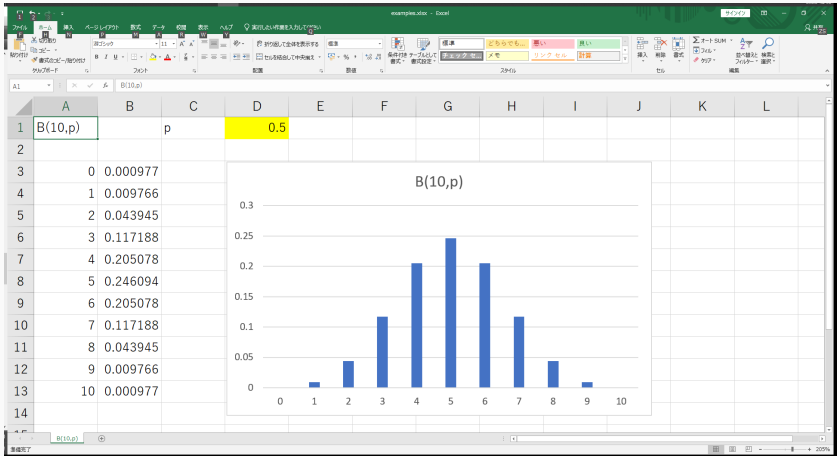
$$P(X = x) = {}_n C_x p^x (1 - p)^{n-x}$$

である.  ${}_n C_x$  が  $n$  回中  $x$  回成功する場合の数,  $p^x (1 - p)^{n-x}$  が成功  $x$  回と失敗  $n - x$  回が生じる確率である.

パラメータ  $(n, p)$  で確率分布が決まるので  $B(n, p)$  と表す.



## 二項分布の例



# 二項分布の期待値と分散

## 【事実 3】

二項分布  $B(n, p)$  の期待値と分散を計算すると,

$$E(X) = \cdots = np, \quad V(X) = \cdots = np(1 - p)$$

となる.

## 2. 正規分布

---

# 正規分布

## 【定義 4】 正規分布 (normal distribution)

期待値  $\mu$ , 分散  $\sigma^2$  の正規分布 とは, 確率密度関数が

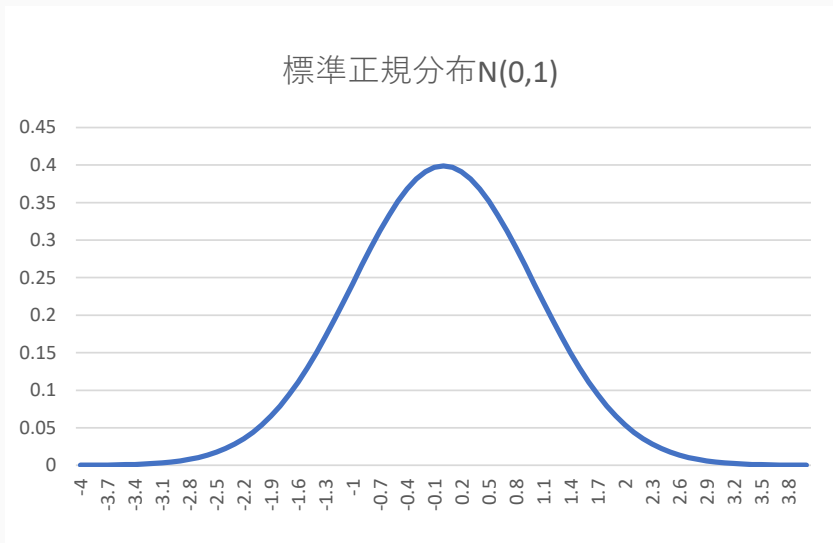
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{\frac{-(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

で与えられる連続型確率分布である.

正規分布の性質を理解するには, 上記関数の広義積分などを考える必要がある. 現状では以降の性質を理解しておくとい

パラメータ  $(\mu, \sigma^2)$  で確率分布が決まるので  $N(\mu, \sigma^2)$  と表す.

# 標準正規分布 $N(0, 1)$ のグラフ



# 正規分布の性質 1

## 正規分布の性質 1 :

- 期待値は  $\mu$ , 分散は  $\sigma^2$  である.
- 単峰, 左右対称である.
- $x = \mu$  が最大値,  $x = \pm\sigma$  が変曲点に対応する.
- $X$  が
  - ▶  $(\mu - \sigma, \mu + \sigma)$  に入る確率は約 68%,
  - ▶  $(\mu - 2\sigma, \mu + 2\sigma)$  に入る確率は約 95%,
  - ▶  $(\mu - 3\sigma, \mu + 3\sigma)$  に入る確率は約 99.7%である.

# 正規分布の性質 2

## 正規分布の性質 2 :

- 確率変数  $X$  が正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  に従うとき,  $X$  の 1 次関数  $Y = aX + b$  は正規分布  $N(a\mu + b, a^2\sigma^2)$  に従う.
- 上記の特殊な場合として標準化がある. つまり,

$$Z = \frac{X - \mu}{\sqrt{\sigma^2}}$$

と変数変換すると,  $Z$  は期待値 0, 分散 1 の標準正規分布  $N(0, 1)$  に従う.

- 確率変数  $X$  が二項分布  $B(n, p)$  に従い,  $n$  が大きいとき, 確率変数  $X$  が従う分布は正規分布  $N(np, np(1 - p))$  で近似できる.

(中心極限定理の特別な場合, cf. 【参考動画】)

## 標準正規分布 $N(0, 1)$ の確率の計算

正規分布は連続型確立分布であるので、確率は確率密度関数の積分によって与えられる。

→ 計算するのは大変なので、数表やコンピュータを用いる。

→ スライドでは数表を用いた計算方法を紹介する。

(normal\_distribution.xlsx)



# 標準正規分布 $N(0, 1)$ の確率の計算

## 【例題 5】

確率変数  $X$  が正規分布  $N(0, 1)$  に従うとき、次の値を求めよ.

$$P(X \geq 1.96), P(X \leq 1.96), P(X \leq -1.96), P(|X| \leq 1.96).$$

$P(X \geq 1.96)$  :

Step1 数表の左側の列から 1.9 を探す.

Step2 横に（上側の 0.06 のところまで）進める.

Step3 その値 0.0250 が  $P(X \geq 1.96)$  である.

## 標準正規分布 $N(0, 1)$ の確率の計算

$P(X \leq 1.96) :$

全体の面積が 1 であるから,

$$P(X \leq 1.96) = 1 - P(X \geq 1.96) = 0.9750.$$

$P(X \leq -1.96) :$

正規分布は左右対称であるから,

$$P(X \leq -1.96) = P(X \geq 1.96) = 0.0250.$$

$P(|X| \leq 1.96) :$

正規分布は左右対称であるから,

$$P(|X| \leq 1.96) = 1 - 2 \times P(X \geq 1.96) = 0.950.$$

# 標準正規分布 $N(0, 1)$ の確率の計算

## 【例題 6】

確率変数  $X$  が正規分布  $N(0, 1)$  に従うとき,  
 $P(X \geq x) = 0.10$  を満たす  $x$  を求めよ.

Step1 数表の中で 0.10 に一番近いセルを探す (0.1003).

Step2 左端の数値 1.2 と上端の 0.08 を足す.

Step3  $P(X \geq 1.28) \approx 0.10$  である.

## 一般の正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ の確率の計算

確率変数  $X$  が一般の正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  に従うとき、標準化と標準正規分布  $N(0, 1)$  の表を用いて、確率を求めることができる。

### 【例題 7】

確率変数  $X$  が正規分布  $N(50, 10^2)$  に従うとき、 $P(X \geq 65)$  の値を求めよ。

標準化変数

$$Z = \frac{X - E(X)}{\sqrt{V(X)}} = \frac{X - 50}{10}$$

を考えると、

$$P(X \geq 65) = P(Z \geq 1.5) = 0.0668.$$

# 二項分布の正規分布近似

## 【事実 8】

確率変数  $X$  が二項分布  $B(n, p)$  に従い,  $n$  が大きいとき, 確率変数  $X$  が従う分布は正規分布  $N(np, np(1 - p))$  で近似できる (中心極限定理の特別な場合).

Rem.  $(np, np(1 - p)) = (\mu, \sigma^2)$  である.

# イントロダクション（再掲）

ある人はカードのマークの赤，黒を言いあてられるという。  
この能力を試したとき，52 枚中 40 枚をあてた。

## 「この人は偶然あてたのか？」

40 の確率論的意味を考える。

中心極限定理で二項分布  $B(52, 1/2)$  を近似すると，

$$\frac{40 - 52 \cdot (1/2)}{\sqrt{52 \cdot (1/2) \cdot (1/2)}} \approx \underline{3.888}$$

となる。これは標準正規分布の上側確率 0.0005 の点である。

## 二項分布の正規分布近似

### 【例題 9】

確率変数  $X$  が二項分布  $B(52, 0.5)$  に従うとき、正規分布近似を用いて  $P(X \geq 40)$  を求めよ。

確率変数  $X$  の期待値は  $E(X) = 26$ 、分散は  $V(X) = 13$  である。したがって、 $X$  の分布は正規分布  $N(26, 13)$  で近似できる。標準化変数

$$Z = \frac{X - E(X)}{\sqrt{V(X)}} = \frac{X - 26}{\sqrt{13}}$$

を考えると、

$$P(X \geq 40) \approx P(Z \geq \underline{3.883}) = \underline{0.0001}.$$

### 3. レポート課題

---



## 第 11 回 データ活用基礎 レポート課題

残りの時間は演習時間です。ポータルの指示に従いレポート課題に取り組んで下さい。

### 補足

1. Zoom :  
メインルーム, 質問対応 (TASA), グループ学習
2. **授業で紹介していない操作方法 (Excel など) は …**  
ウェブなどで調べる → 質問するなど …  
各自で工夫して下さい。

## 二項分布 $B(100, 0.2)$ の正規分布近似

二項分布 $B(100,0.2)$ の正規分布近似

