

# 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似

樋口さぶろお <https://hig3.net>

龍谷大学 先端理工学部 数理・情報科学課程

確率統計 I L10(2023-06-12 Mon)

最終更新: Time-stamp: "2024-06-17 Mon 12:14 JST hig"

## 今日の目標

- チェビシエフの不等式 (母平均値・母分散の正確な意味) が説明できる 岩薩林 確率・統計 §4.3
- 大数の法則・中心極限定理が説明できる 岩薩林 確率・統計 §4.4
- 独立同分布の和の確率を正規近似できる



L09-Q1

L09-Q2

Quiz 解答: 二項分布

- ①  $X \sim B(100, \frac{2}{3})$
- ②  $P(X = 40)$  を求めればよいから,  

$${}_{100}C_{40}p^{40}(1-p)^{100-40} = \frac{100!}{40!60!}(\frac{2}{3})^{40}(1-\frac{2}{3})^{60}.$$
- ③  $E[X] = n \times p = \frac{200}{3}$ .  $V[X] = n \times p(1-p) = \frac{200}{9}$ .

L09-Q3

Quiz 解答: 二項分布または独立同分布

- ①  $X \sim B(10, 0.3)$  とすると,  $Y = 2X$ .
- ②  $E[Y] = E[2X] = 2 \times 10 \cdot 0.7 = 14$  個.
- ③  $V[Y] = 2^2V[X] = 2^2 \times 10 \cdot 0.7 \cdot 0.3 = 8.4$  個<sup>2</sup>.
- ④  $P(Y = 16) = P(X = 8) = \frac{10!}{2!8!}0.7^80.3^2$

別解. 10 パックそれぞれに入っている卵の個数を確率変数  $Y_i$  とすると,  
 $Y = \sum_{i=1}^{10} Y_i$  で  $Y_i$  は独立同分布にしたがうので,

$$E[Y] = 10E[Y_i], V[Y] = 10V[Y_i].$$

$Y_i = 2X_i$  とおくと,  $X_i$  はパラメタ  $p = 0.7$  のベルヌーイ分布にしたがう. すなわち,  $X_i \sim B(1, 0.7)$ .

$$E[X_i] = 0.7, V[X_i] = 0.7 \cdot (1 - 0.7) \text{ なので, } E[Y_i] = 2 \cdot 0.7,$$

$$V[Y_i] = 2^2 \cdot 0.7 \cdot (1 - 0.7) \text{ である.}$$

$$\text{よって, } E[Y] = 10E[Y_i] = 14, V[Y] = 10V[Y_i] = 8.4.$$

L09-Q5

Quiz 解答: 独立同分布にしたがう確率変数の和

- ①  $E[S_{10}] = 800, V[S_{10}] = 2000.$
- ②  $E[\frac{1}{10}S_{10}] = 80, V[\frac{1}{10}S_{10}] = 20.$
- ③  $E[\frac{1}{100}S_{100}] = 80, V[\frac{1}{100}S_{100}] = 2.$

L09-Q6 Q3 の別解, teamL09 裏 参照

## ここまで来たよ

- 9 二項分布, 独立同分布の和
  
- 10 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似
  - チェビシェフの不等式
  - 大数の法則
  - 中心極限定理
  - 正規近似

## チェビシェフの不等式 Chebyshev's inequality

岩薩林 確率・統計 §4.3

定理 (チェビシェフの不等式 岩薩林 確率・統計 (4.15))

$X$  を離散型または連続型確率変数とする。

母平均値を  $\mu = E[X]$ , 母分散  $\sigma^2 = V[X]$ ,  $a > 0$ : 任意の正の実数とする。  
このとき次が成立する。

$$P(|X - \mu| \geq a\sigma) \leq \frac{1}{a^2}$$

中心とか幅とか言ってた母平均値・母標準偏差の厳密な意味づけ。

$a > 1$  と思う。母平均値  $\mu$  からの距離が母標準偏差  $\times a$  以上離れた値が出る確率は、 $1/a^2$  以下。母平均値から離れるほど、確率は小さい。母標準偏差  $\sigma$  は離れ方の基準 (分布の幅)。

## チェビシェフの不等式の証明 (離散型)

$$\text{「離れた } x \text{」 特徴関数 } g(x) = \begin{cases} 1 & (|x - \mu| \geq a\sigma) \\ 0 & (|x - \mu| < a\sigma) \end{cases}$$

とおく. 意味を考えず  $E[g(X) \cdot (X - \mu)^2]$  を定義に戻って書くと,

$$\begin{aligned} (a\sigma)^2 \times P(|X - \mu| \geq a\sigma) &= (a\sigma)^2 \sum_{x < \mu - a\sigma \text{ or } \mu + a\sigma < x} p(x) \\ &= \sum_{x=-\infty}^{+\infty} g(x) \cdot (a\sigma)^2 p(x) \\ &\leq \sum_{x=-\infty}^{+\infty} g(x) \cdot (x - \mu)^2 p(x) \\ &\leq \sum_{x=-\infty}^{+\infty} 1 \cdot (x - \mu)^2 p(x) = V[X] = \sigma^2 \end{aligned}$$

## ここまで来たよ

- 9 二項分布, 独立同分布の和
  
- 10 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似
  - チェビシェフの不等式
  - 大数の法則
  - 中心極限定理
  - 正規近似

# 独立同分布にしたがう確率変数の和の性質

岩薩林 確率・統計 例題 4.6

## i.i.d にしたがう確率変数の和

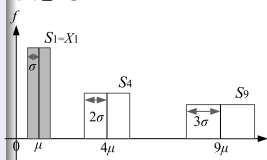
$X_1, \dots, X_n$ : i.i.d. 母平均値  $E[X_i] = \mu$ , 母分散  $V[X_i] = \sigma^2$ .

和の確率変数  $S_n = X_1 + \dots + X_n$ .

$$E[S_n] = \sum_{i=1}^n E[X_i] \stackrel{\text{同分布}}{=} n \times \mu.$$

$$V[S_n] \stackrel{\text{独立}}{=} \sum_{i=1}^n V[X_i] \stackrel{\text{同分布}}{=} n \times \sigma^2$$

$S_n$  の確率密度関数はこんな感じ?





i.i.d にしたがう確率変数の和の  $1/n$

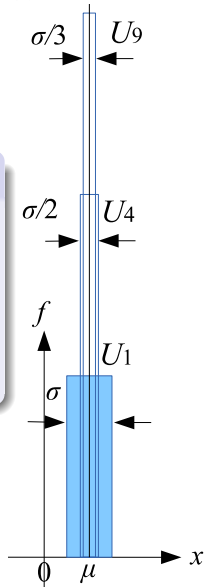
$X_1, \dots, X_n$ : i.i.d.

新しい確率変数:  $U_n = \frac{1}{n}S_n = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)$

$$E[U_n] = E\left[\frac{1}{n}S_n\right] = \frac{1}{n} \times n \times \mu.$$

$$V[U_n] = V\left[\frac{1}{n}S_n\right] = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \times n \times \sigma^2.$$

$U_n$  の確率密度関数はこんな感じ?



## 大数の (弱) 法則 岩薩林 確率・統計 §4.4

$X_1, \dots, X_n$  が独立同分布にしたがい,  $E[X_i] = \mu$ ,  $V[X_i] = \sigma^2$  とする.

確率変数  $U_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  を考える ( $n$  回の賞金の相加平均) と  $E[U_n] = \mu$ ,  
 $E[U_n] = \sigma^2/n$ .

### 定理 (大数の (弱) 法則アバウト版 岩薩林 確率・統計 定理 4.1(p.84))

$n$  が十分大きいとき確率変数  $U_n$  は ' $\mu$  に近い値ばかり.' ( $U_n$  が  $\mu$  から外れる確率はゼロに近づく)

### 弱法則の正確な表現

### 定理 (大数の (弱) 法則 岩薩林 確率・統計 定理 4.1(p.84))

$$\forall \epsilon > 0 \lim_{n \rightarrow +\infty} P(|U_n - \mu| \geq \epsilon) = 0.$$

つまり  $n$  大で  $U_n$  は  $E[U_n] = \mu$  に「必ず近い」(確率収束).

## 大数の弱法則の証明

$U_n$  に対するチェビシェフの不等式を書くと,

$$P(|U_n - \mu| \geq a \times \frac{\sigma}{\sqrt{n}}) \leq \frac{1}{a^2}$$

不等式の右辺を  $\epsilon$  にしたい下心から  $a = \frac{\epsilon}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$  とすると,  $n \rightarrow +\infty$  で

$$P(|U_n - \mu| \geq \epsilon) \leq \frac{\sigma^2}{\epsilon^2 n} \rightarrow 0$$

これが母平均値・母期待値の直観的意味. 要するに,

何回も宝くじを買って賞金の相加平均をとると, 必ず  $E[\text{賞金}]$  に近い

## 確率にまつわるいろいろな「収束」

### 大数の強法則

$U_n$  の「近づく」(!) 先が  $\mu$  でない確率はゼロである

$$P(|\lim_{n \rightarrow +\infty} U_n - \mu| > 0) = 0$$

確率にまつわる「収束」にはいろいろある…

- 概収束
- 確率収束
- 平均収束
- 法則収束
- ⋮

## ここまで来たよ

- 9 二項分布, 独立同分布の和
  
- 10 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似
  - チェビシェフの不等式
  - 大数の法則
  - 中心極限定理
  - 正規近似

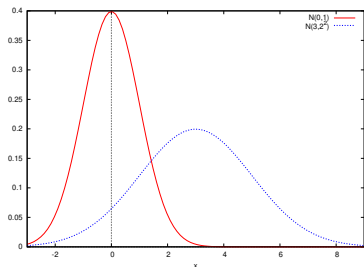
## 復習: 正規分布 岩薩林 確率・統計 §4.5

定理 ((一般の) 正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  岩薩林 確率・統計 (4.23))

母平均値  $\mu$ , 母分散  $\sigma^2$  の正規分布  $N(\mu, \sigma^2)$  の確率密度関数は,

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

$f(x) = \text{scipy.stats.norm}(loc=\mu, scale=\sigma).pdf(x)$

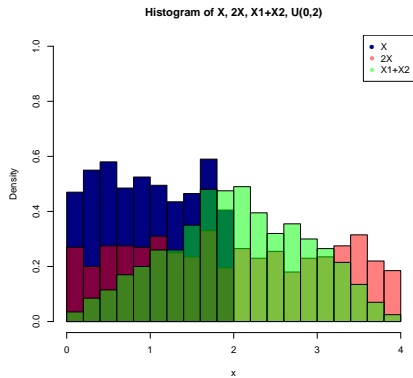


対称軸は  $x = \mu$ ,  $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sigma}$ ,

$\sqrt{2}\sigma$  離れると  $1/e$ .

$Z = \frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0, 1^2)$  標準正規分布

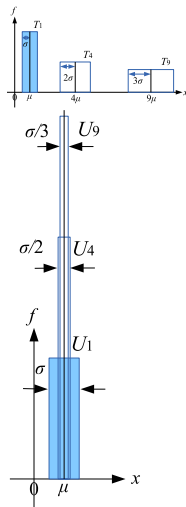
## 一様分布に従う確率変数の定数倍と和



$$X_1, X_2 \sim U(0, 2), \text{ i.i.d.}$$

$$2 \times X_1 \sim$$

$$X_1 + X_2 \sim$$



和の確率密度関数は、実際はどんな形なんだろう？

# 中心極限定理

岩薩林 確率・統計 §4.4

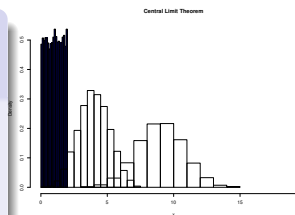
定理 (中心極限定理 (いいかげんバージョン))

岩薩林 確率・統計 定理 4.2(p.87)

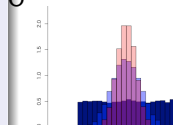
$X_1, \dots, X_n$ : 独立同分布にしたがう.  $E[X_i] = \mu$ ,  
 $V[X_i] = \sigma^2$ .  $n \rightarrow +\infty$  で,

- $S_n = X_1 + \dots + X_n$  の確率分布は,  
 正規分布  $N(n\mu, n\sigma^2)$  に似る
- $U_n = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)$  の確率分布は,  
 正規分布  $N(\mu, \sigma^2/n)$  に似る
- 標準化した  $Z_n = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$  の確率分布は,  
 標準正規分布  $N(0, 1^2)$  に似る

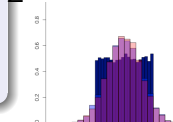
S



U



Z





## ここまで来たよ

- 9 二項分布, 独立同分布の和
  
- 10 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似
  - チェビシェフの不等式
  - 大数の法則
  - 中心極限定理
  - 正規近似

## 独立同分布にしたがう確率変数の和の正規近似 I

L10-Q1

### Quiz(独立同分布と中心極限定理)

確率変数  $X_i$  ( $i = 1, \dots, 400$ ) は独立同分布にしたがい,  $E[X_i] = \frac{1}{10}$ ,  $V[X_i] = \frac{9}{100}$  である.

$S = X_1 + \dots + X_{400}$  とする.

$S$  の分布を正規分布で近似し,  $P(S > 31)$  の確率を, 標準正規分布の累積分布関数  $\Phi(z)$  を用いて表し, さらに `scipy.stats.norm.cdf()` (または正規分布表) を用いて小数値として近似的に求めよう.



## 独立同分布にしたがう確率変数の和の正規近似 I

L10-Q2

### Quiz(独立同分布と中心極限定理)

確率変数  $X_i$  ( $i = 1, \dots, 400$ ) は独立同分布にしたがいで、 $X_i \sim U(3, 5)$  である。  $S = X_1 + \dots + X_{400}$  とする。

$S$  の分布を正規分布で近似し、 $P(S \leq 1500)$  の確率を、標準正規分布の累積分布関数  $\Phi(z)$  を用いて表し、さらに `scipy.stats.norm.cdf()` (または正規分布表) を用いて小数値として近似的に求めよう。



## 二項分布の正規近似高校 数学 B I

L10-Q3

### Quiz(ベルヌーイ分布の独立同分布の和と中心極限定理)

表が  $\frac{4}{5}$ , 裏が  $\frac{1}{5}$  の確率で出る超いびつなコインを, 100 回投げる. 表が 73 回より多く 79 回以下で出る確率を求めたい.

標準正規分布の累積分布関数  $\Phi(z)$  を用いて表し, さらに `scipy.stats.norm.cdf()` (または正規分布表) を用いて小数値として近似的に求めよう.

岩薩林 確率・統計 第 5 章練習問題 1(3)

### 二項分布の正規近似高校 数学 B

二項分布  $B(n, p)$  は, 正規分布  $N(np, np(1 - p))$  で近似できる.

