

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 L09(2024-06-17 Mon)

最終更新: Time-stamp: "2024-06-17 Mon 12:16 JST hig"

今日の目標

- 岩薩林 確率・統計 §4.3 チェビシェフの不等式 (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 §4.4 大数の法則・中心極限定理が説明できる
- 独立同分布の和の確率を正規近似できる



L08-Q1

Quiz 解答: 同分布の確率母期待値母分散

①

$x_2 \backslash x_1$	0	1	$x_1 + x_2$	確率
0	$1-p$	0	0	$1-p$
1	0	p	1	0
			2	p

① $P(X_1 = X_2 = 1) = p.$

② $E[X_1 + X_2] = E[X_1] + E[X_2] = 2p.$

③ $V[X_1 + X_2] = E[(X_1 + X_2)^2] - E[X_1 + X_2]^2 = 2^2p - (2p)^2 = 4p(1-p).$

④ $\text{Cov}[X_1, X_2] = E[X_1 X_2] - E[X_1]E[X_2] = p - p^2 = p(1-p) = V[X_1].$

②

$x_2 \backslash x_1$	0	1	$x_1 + x_2$	確率
0	$(1-p)^2$	$p(1-p)$	0	$(1-p)^2$
1	$(1-p)p$	p^2	1	$2p(1-p)$
			2	p^2

① $P(X_1 = X_2 = 1) = p_{x_1 x_1} \times p_{x_2 x_2} = p^2.$

② $E[X_1 + X_2] = E[X_1] + E[X_2] = 2p.$

- ③ $V[X_1 + X_2] = V[X_1] + V[X_2] = 2p(1 - p).$
- ④ $\text{Cov}[X_1, X_2] = E[X_1 X_2] - E[X_1]E[X_2] = p^2 - p^2 = 0.$

L08-Q2

Quiz 解答: 離散的な確率変数の母平均値・母分散・母標準偏差・確率

- ① $E[\mathbf{I}_{[X \leq 5]}(X)] = \sum_{x=0}^{10} \frac{x}{55} \mathbf{I}_{[X \leq 5]}(x) = \sum_{x=1}^5 \frac{x}{55} = \frac{15}{55} = \frac{3}{11}.$
- ② $E[X] = \sum_{x=0}^{10} \frac{x}{55} \cdot x = \frac{\frac{1}{6} \cdot 10 \cdot (10 + 1)(2 \cdot 10 + 1)}{55} = \frac{385}{55} = 7.$
- ③ $V[X] = E[X^2] - (E[X])^2 = \sum_{x=0}^{10} \frac{x}{55} \cdot x^2 - 7^2 = 55 - 7^2 = 6.$

L08-Q3

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,

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

L08-Q4

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 $V[Y] = 2^2 V[X] = 2^2 \times 10 \cdot 0.7 \cdot 0.3 = 8.4$ 個².
- ④ $P(Y = 16) = P(X = 8) = \frac{10!}{2!8!} 0.7^8 0.3^2$

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, $X_i \sim B(1, 0.7)$.

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

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

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

ここまで来たよ

8 独立同分布の和・二項分布

9 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 μ 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 σ 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)

岩薩林 確率・統計 §4.3(連続型での証明)

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

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，

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

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

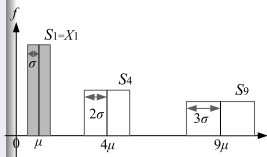
X_1, \dots, X_n : i.i.d. 母平均値 $E[X_i] = \mu$, 母分散 $V[X_i] = \sigma^2$.

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 $1/n$

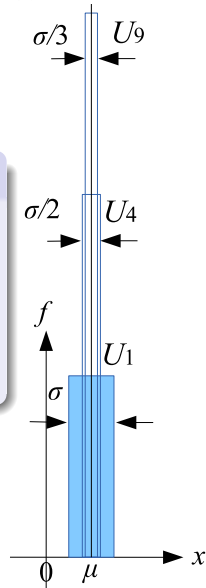
X_1, \dots, X_n : i.i.d.

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 $E[U_n] = \mu$,

$$V[U_n] = \sigma^2/n.$$

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 ' μ に近い値ばかり.' (U_n が μ 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))

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

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,

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

P 中の不等式の右辺を ϵ にしたい下心から $a = \frac{\epsilon}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ とすると,

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

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 μ 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

8 独立同分布の和・二項分布

9 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似

- チェビシエフの不等式・大数の法則
- 中心極限定理
- 正規近似

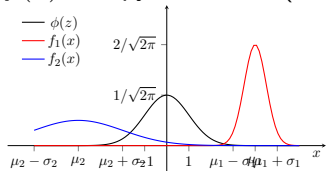
復習: 正規分布 岩薩林 確率・統計 §4.5

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

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

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

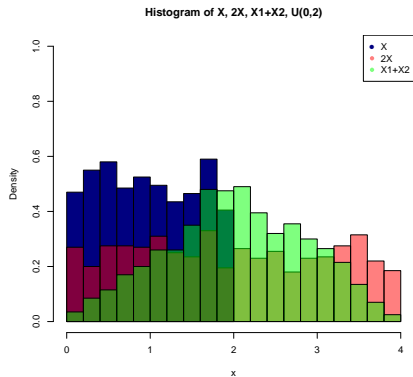


対称軸は $x = \mu$, $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sigma}$,

$\sqrt{2}\sigma$ 離れると $1/e$ 倍.

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

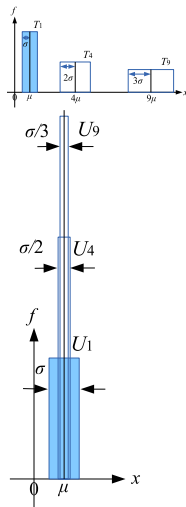
一様分布に従う確率変数の定数倍と和



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

$$2 \times X_1 \sim$$

$$X_1 + X_2 \sim$$



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

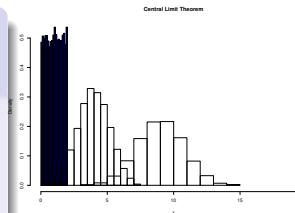
定理 (中心極限定理 (いいかげんバージョン))

岩薩林 確率・統計 定理 4.2(p.87)

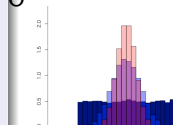
X_1, \dots, X_n : 独立同分布にしたがう. $E[X_i] = \mu$,
 $V[X_i] = \sigma^2$. $n \rightarrow +\infty$ で,

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

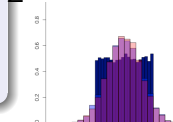
S



U



Z



ここまで来たよ

8 独立同分布の和・二項分布

9 中心極限定理・独立同分布の和の正規近似

- チェビシエフの不等式・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

L09-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で、 $E[X_i] = \frac{1}{10}$, $V[X_i] = \frac{9}{100}$ 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

L09-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

L09-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.