

中心極限定理・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 L08(2025-06-09 Mon)

最終更新: Time-stamp: "2025-06-20 Fri 16:37 JST hig"

今日の目標

- チェビシェフの不等式 (母平均値・母分散の正確な意味) [久保川 統計学入門 §7.3](#), 大数の法則 [久保川 統計学入門 §7.3](#), 中心極限定理 [久保川 統計学入門 §7.4](#) が説明できる
- 独立同一分布の和の確率を正規近似できる



L07-Q1 略

L07-Q2

Quiz 解答: 二項分布

- ① $X \sim \text{Bin}(100, \frac{2}{3})$
- 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 $E[X] = n \times p = \frac{200}{3}$. $\text{Var}(X) = n \times p(1-p) = \frac{200}{9}$.

L07-Q3

Quiz 解答: 二項分布または独立同一分布

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

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 は独立同一分布にしたがうので,

$$E[Y] = 10E[Y_i], \text{Var}(Y) = 10\text{Var}(Y_i).$$

$Y_i = 2X_i$ 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, $X_i \sim \text{Ber}(0.7)$.

$$E[X_i] = 0.7, \text{Var}(Y_i) = 0.7 \cdot (1 - 0.3) \text{ なので, } E[Y_i] = 2 \cdot 0.7, \\ \text{Var}(Y_i) = 2^2 \cdot 0.7 \cdot (1 - 0.3) \text{ である.}$$

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

L07-Q4

Quiz 解答: 独立同一分布にしたがう確率変数の和

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

L08-Q5

Quiz 解答: 独立同一分布にしたがう変数の和

- ① S_n は母平均値が $n\mu$, 母分散が $n\sigma^2$.
- ② U_n は母平均値が μ , 母分散が $\frac{\sigma^2}{n}$.
- ③ $Y_n = \frac{U_n - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} = \frac{1}{\sqrt{n}\sigma}(X_1 + X_2 + X_3 + \cdots + X_n - n\mu)$
 $Y_n = \frac{S_n - n\mu}{\sqrt{n}\sigma}$.

ここまで来たよ

7 二項分布・独立同一分布の和

8 中心極限定理・正規近似

- チェビシェフの不等式
- 統計モデル
- 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

久保川 統計学入門 §7.3

定理 (チェビシェフの不等式応用形は 久保川 統計学入門 公式 7.6(p.158))

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 $\sigma^2 = \text{Var}(X)$, $a > 0$: 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)

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

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，

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

ここまで来たよ

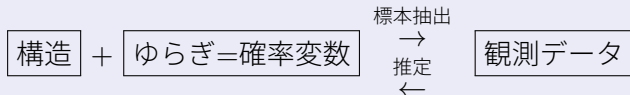
7 二項分布・独立同一分布の和

8 中心極限定理・正規近似

- チェビシェフの不等式
- 統計モデル
- 大数の法則・中心極限定理
- 正規近似

統計モデル 久保川 統計学入門 §7.1

統計モデル 久保川 統計学入門 §7.1



記述統計の母集団と標本，有限母集団 久保川 統計学入門 §7.1

某アイドルグループ全員 (→ **有限母集団**) の身長 x_i の平均値

$\bar{x} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N x_i$ を求めたい!

握手券を 5 枚買って質問する. **標本** X_1, \dots, X_5

標本平均値 $\frac{1}{5}(X_1 + \dots + X_5)$

データ分析

推測統計の母集団と標本，無限母集団 久保川 統計学入門 §7.1

某アイドルグループは，正規分布 $N(?, ?)$ の身長をもって無限に生成される (→ 無限母集団)

```
1 rvx=stats.norm(loc=?,scale=?) #N(?,?^2) 実は身長は正規分布  
2 rvx.rvs(size=5)
```

「確率変数 $X \sim N(?, ?)$ にしたがう試行を 5 回して，5 個の数値を得る」

= 「5 個の確率変数 $X_1, \dots, X_n, \text{i.i.d.} \sim N(?, ?)$ の実現値を得る」

「平均値」 $\bar{X} = \frac{1}{5}(X_1 + \dots + X_5)$ も確率変数.

ここまで来たよ

7 二項分布・独立同一分布の和

8 中心極限定理・正規近似

- チェビシェフの不等式
- 統計モデル
- 大数の法則・中心極限定理
- 正規近似

独立同一分布にしたがう確率変数の和の性質

復習 確率統計 I(2025)L07 i.i.d にしたがう確率変数の和

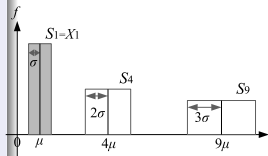
X_1, \dots, X_n : i.i.d. 母平均値 $E[X_i] = \mu$, 母分散 $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$.

和の確率変数 $S_n = X_1 + \dots + X_n$.

$$E[S_n] = \sum_{i=1}^n E[X_i] \stackrel{\text{同一分布}}{=} n \times \mu.$$

$$\text{Var}(S_n) \stackrel{\text{独立}}{=} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) \stackrel{\text{同一分布}}{=} n \times \sigma^2$$

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 $1/n$

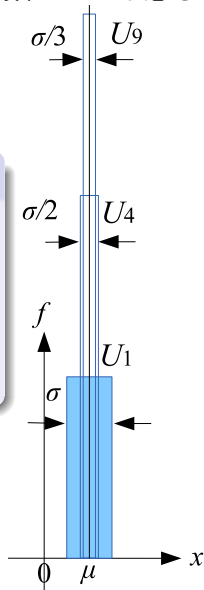
X_1, \dots, X_n : i.i.d.

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

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

$$\text{Var}(U_n) = \text{Var}\left(\frac{1}{n}S_n\right) = \left(\frac{1}{n}\right)^2 \times n \times \sigma^2.$$

U_n の確率密度関数はこんな感じ?



大数の (弱) 法則

X_1, \dots, X_n が独立同一分布にしたがい (n 回のくじの賞金), $E[X_i] = \mu$, $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ とする.

確率変数 $\bar{X} = U_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ を考える (n 回の賞金の相加平均) と

$$E[U_n] = \mu, \text{Var}(U_n) = \sigma^2/n.$$

定理 (大数の (弱) 法則アバウト版 久保川 統計学入門 公式 7.8)

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 久保川 統計学入門 公式 7.8)

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

「 U_n は μ に**確率収束**する」

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 の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」

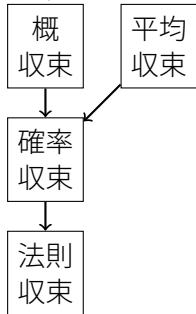
定理 (大数の強法則)

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

「 U_n は μ に**概収束** する」(確率収束とは極限の位置が違う)

U_n の「近づく」(!) 先が μ でない確率はゼロである

確率にまつわる「収束」にはいろいろある…



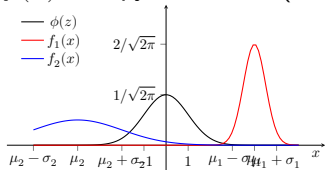
復習: 正規分布 久保川 統計学入門 §5.3.2

定義 ((一般の) 正規分布 $N(\mu, \sigma^2)$ 久保川 統計学入門 §5.3.2)

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,

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

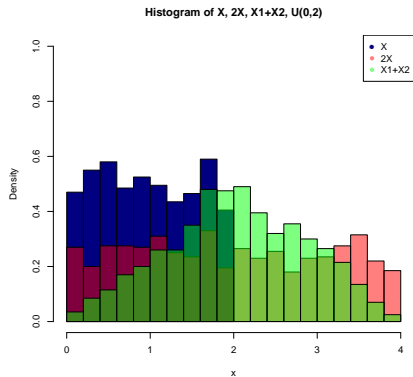
$f(x) = \text{scipy.stats.norm}(loc=\mu, scale=\sigma).pdf(x)$



対称軸は $x = \mu$, $f(\mu) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \frac{1}{\sigma}$, σ
離れると 0.6 倍.

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

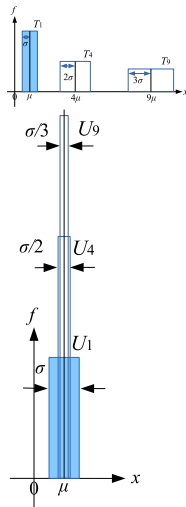
一様分布に従う確率変数の定数倍と和



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

$$2 \times X_1 \sim$$

$$X_1 + X_2 \sim$$



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

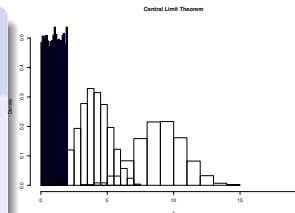
久保川 統計学入門 §7.4

定理 (中心極限定理 (いいかげんバージョン)) 久保川 統計学入門 公式 7.11

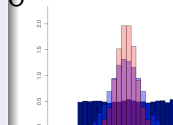
X_1, \dots, X_n : 独立同一分布にしたがう. $E[X_i] = \mu$, $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$. $n \rightarrow +\infty$ で,

- $S_n = X_1 + \dots + X_n$ 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

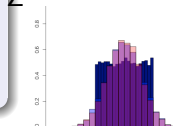
S



U



Z



ここまで来たよ

7 二項分布・独立同一分布の和

8 中心極限定理・正規近似

- チェビシェフの不等式
- 統計モデル
- 大数の法則・中心極限定理
- 正規近似

独立同一分布にしたがう確率変数の和の正規近似 I

正規近似 久保川 統計学入門 p.162, 例題 7.14

L08-Q1

Quiz(独立同一分布と中心極限定理)

確率変数 X_i ($i = 1, \dots, 400$) は独立同一分布にしたがい, $E[X_i] = \frac{1}{10}$, $\text{Var}(X_i) = \frac{9}{100}$ 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.

L08-Q2

Quiz(独立同一分布と中心極限定理)

確率変数 X_i ($i = 1, \dots, 400$) は独立同一分布にしたがい, $X_i \sim U(3, 5)$ 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

久保川 統計学入門 基本問題問 1(p.166)

L08-Q3

Quiz(ベルヌーイ分布の独立同一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.

二項分布の正規近似 高校 数学 B 久保川 統計学入門 公式 7.13

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