

演習「統計的处理について」1

蛭川 潤一

新潟大学・自然科学系

2018年5月21日

大数の法則

大数の法則 (law of large numbers) :

概念的にデータと確率変数を結びつける重要な事実

X をゆがみのないサイコロの目とする

$$\Rightarrow P(X=1) = \frac{1}{6}$$

このサイコロを n 回振った時の1の目の度数を f_1 とする

$$\Rightarrow 1 \text{ の目の相対頻度は } r_1 = \frac{f_1}{n}$$

Question ?

n が十分大きい時に $r_1 \approx \frac{1}{6}$ と近似できると考えてもよいであろうか？

相対頻度の極限が確率に一致するか？

大数の法則

Theorem (大数の(弱)法則 (weak law of large numbers))

確率変数列 $(X, X_1, \dots, X_n, \dots)$ が互いに独立に
いずれも平均 $E(X) = \mu$, 分散 $V(X) = \sigma^2$ を持つ同一分布に従うとし
 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ とする
 \Rightarrow 任意の正数 ε について

$$(1) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P_X \{ |\bar{X} - \mu| > \varepsilon \} = 0$$

が成り立つ

(1) のような収束を
 \bar{X} が μ に確率収束する (convergence in probability) といい
 $\bar{X} \xrightarrow{P} \mu (n \rightarrow \infty)$ と表す

相対頻度と確率

1の目の定義関数:

$$\chi_{\{X=1\}} = \begin{cases} 1 & \text{if } x = 1 \\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

$Y = \chi_{\{X=1\}}$ とする

\Rightarrow

$$E(Y) = E(\chi_{\{X=1\}}) = 1 \times P(X=1) + 0 \times P(X \neq 1) = P(X=1)$$

\Rightarrow

確率 $P(X=1)$ は定義関数 $Y = \chi_{\{X=1\}}$ の期待値である

相対頻度と確率

X_1, \dots, X_n を n 回サイコロを投げたときのそれぞれの目とする

⇒

1 の目の度数:

$$\begin{aligned} f_1 &= \chi_{\{X_1=1\}} + \dots + \chi_{\{X_n=1\}} \\ &:= Y_1 + \dots + Y_n \end{aligned}$$

⇒

$$\begin{aligned} r_1 &= \frac{f_1}{n} = \frac{1}{n} \{Y_1 + \dots + Y_n\} \\ &= \bar{Y} = \overline{\chi_{\{X=1\}}} \end{aligned}$$

⇒

相対度数 r_1 は $Y = \chi_{\{X=1\}}$ という確率変数の標本平均として表わされる

相対頻度と確率

Remark

相対頻度および確率は、標本平均および期待値の特殊ケースである

$$\begin{aligned} \bar{Y} &= \overline{\chi_{\{X=1\}}} = r_1 \\ \mu &= E(Y) = E(\chi_{\{X=1\}}) = P(X=1) \end{aligned}$$

↓ 大数の法則

任意の正数 ε について

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} P_X \{|\bar{Y} - \mu| > \varepsilon\} \\ = \lim_{n \rightarrow \infty} P_X \{|r_1 - P(X=1)| > \varepsilon\} = 0 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow r_1 \xrightarrow{P} P(X=1) \quad (n \rightarrow \infty)$$

大数の法則

Exercise

1 個の偏りのないサイコロを投げるという試行を独立に繰り返す

Excel によるシミュレーション (模擬実験):

cf

「ファイル」→「オプション」→「アドイン」

管理: Excel/アドイン「設定 (G)」
分析ツールにチェック「OK」

大数の法則

Step (1)

乱数を発生させる

「データ」→「データ分析」→「乱数発生」

「変数の数」1
「乱数の数」1000
「分布」均一
「パラメータ」1 から 7

→「OK」

大数の法則

Step (2)

(A列)の乱数を整数にする

B1 ← 「=INT(A1)」

B2 から B1000 ← 「B1 をコピー」

Step (3)

(B列の)1の数を数える

C1 ← 「=COUNTIF(\$B\$1:\$B1,1)」

C2 から C1000 ← 「C1 をコピー」

大数の法則

Step (4)

(B列の)1の数の相対頻度を求める

D1 から D1000 ← 「1 から 1000 を代入」

E1 ← 「=\$C1/\$D1」

E2 から E1000 ← 「E1 をコピー」

Step (5)

$\frac{1}{6}$ と比べる

F1 から F1000 ← 「 $\frac{1}{6}$ を代入」

E列とF列を選択して
「挿入」→「グラフ」→「折れ線」→

大数の法則

まとめてやってみる (Step(1),(2) は同じ)

Step

(B列の)1-6の数の相対頻度を求めて、 $\frac{1}{6}$ と比べる

C1 から C1000 ← 「1 から 1000 を代入」

D1 ← 「=COUNTIF(\$B\$1:\$B1,1)/\$C1」

E1 ← 「=COUNTIF(\$B\$1:\$B1,2)/\$C1」

...

I1 ← 「=COUNTIF(\$B\$1:\$B1,6)/\$C1」

J1 ← 「=1/6」

D1 から J1 を選択し、**フィルハンドルをダブルクリック**

D列からJ列を選択して

「挿入」→「グラフ」→「折れ線」→

確率の性質

次の性質 (P1)-(P3) を満たす $P(\cdot)$ を確率という

Definition

$$(P1) \quad 0 \leq P(E) \leq 1$$

$$(P2) \quad P(\Omega) = 1$$

(P3) E_1, E_2, \dots が互いに素ならば

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} E_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(E_i)$$

(P3) について

E_1, E_2, \dots が互いに素 \Leftrightarrow 任意の i, j ($i \neq j$) について E_i と E_j が互いに素

E_i と E_j が互いに素 $\Leftrightarrow E_i \cap E_j = \emptyset \Leftrightarrow E_i$ と E_j に共通の要素がない

幾何学的確率

平面 \mathbb{R}^2 における有界領域 Ω が与えられてるとする
 Ω の部分集合 E に対して

$$P(E) = \frac{|E|}{|\Omega|} \quad (|\cdot| \text{ は集合の面積を表す})$$

とおく
 さらに、互いに素な Ω の部分集合 E_1, E_2, \dots に対し

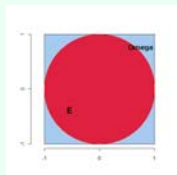
$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} E_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} P(E_i)$$

と定める

$\Rightarrow P(\cdot)$ は性質 (P1) - (P3) を満たす
 $\Rightarrow P(\cdot)$ は確率である

幾何学的確率

例: $\Omega = [-1, 1] \times [-1, 1], E = \{(x, y) \mid x^2 + y^2 \leq 1\}$

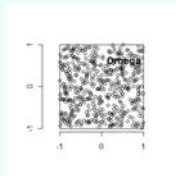


$$p := P(E) = \frac{|E|}{|\Omega|} = \frac{\pi}{4}$$

幾何学的確率

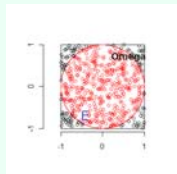
$P(E)$ は $\Omega = [-1, 1] \times [-1, 1]$ 上の一様分布が
 E に入る確率になる

$\Omega = [-1, 1] \times [-1, 1]$ 上の一様分布からの 500 個の標本



幾何学的確率

$\Omega = [-1, 1] \times [-1, 1]$ 上の一様分布からの 500 個の標本の内
 E に含まれる標本の割合



$$\hat{p} = \frac{E \text{ に含まれる標本の数}}{\text{全標本数}} = \frac{396}{500}$$

幾何学的確率

$\hat{p} = \frac{E \text{ に含まれる標本の数}}{\text{全標本数}}$ は

$$p := P(E) = \frac{|E|}{|\Omega|} = \frac{\pi}{4}$$

の推定量になる

$\Rightarrow \hat{\pi} = 4\hat{p}$ は π の推定量

幾何学的確率

標本数 500 :

$$\hat{\pi} - \pi = 4\hat{p} - \pi = 4 \times \frac{396}{500} - \pi = 3.168 - \pi = 0.02640735$$

標本数 5000 :

$$\hat{\pi} - \pi = 4\hat{p} - \pi = 4 \times \frac{3943}{5000} - \pi = 3.1544 - \pi = 0.01280735$$

標本数 50000 :

$$\hat{\pi} - \pi = 4\hat{p} - \pi = 4 \times \frac{39216}{50000} - \pi = 3.13728 - \pi = -0.004312654$$