

# チェビシェフの不等式(2通りの証明)と大数の法則

(高校生に向けて)

[記号] 一般的な記号は既知とするが、確認のために次を記す。

事象  $A$  の起こる確率  $P(A)$ , 確率変数  $X$

平均 (期待値)  $m = E(X)$ , 分散  $\sigma^2 = V(X)$ , 標準偏差  $\sigma = \sqrt{V(X)}$

[前提] 平均や分散は有限な値で存在している事を前提とする。

[準備 1] 確率分布が右の場合

$$P(x_i) = p_i \quad (i=1, 2, \dots, n), \quad \sum_{i=1}^n p_i = 1, \quad m = E(X) = \sum_{i=1}^n p_i x_i$$

X	x <sub>1</sub>	x <sub>2</sub>	...	x <sub>n</sub>	計
P	p <sub>1</sub>	p <sub>2</sub>	...	p <sub>n</sub>	1

$$V(X) = E\left((X - m)^2\right) = \sum_{i=1}^n p_i (x_i - m)^2 = E(X^2) - \{E(X)\}^2$$

[準備 2] 確率変数  $X, Y$  に対し (但し,  $a, b$  は定数とする)

$$E(X + Y) = E(X) + E(Y), \quad E(aX + b) = aE(X) + b, \quad V(aX + b) = a^2V(X)$$

さらに, 確率変数  $X, Y$  が独立な場合

$$E(XY) = E(X)E(Y), \quad V(X + Y) = V(X) + V(Y)$$

[準備 3] すべての  $x$  に対して  $f(x) \geq g(x)$  ならば  $E(f(X)) \geq E(g(X))$  である。

特に, 等号が成り立つ条件は,  $P(f(X) = g(X)) = 1$  である。

[定理 1]  $X_1, X_2, \dots, X_n$  を, すべて同じ分布に従っている互いに独立な確率変数, つまり

$$E(X_1) = E(X_2) = \dots = E(X_n) = m (< \infty), \quad V(X_1) = V(X_2) = \dots = V(X_n) = \sigma^2 (< \infty)$$

とする。

そして,  $\bar{X} = \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \bar{X}_{(n)}$  とおく。ここで  $\bar{X}$  をわざわざ,  $\bar{X}_{(n)}$  と表記したのは,

$n$  個の確率変数の平均であることを明示するためである。

このとき,  $E(\bar{X}_{(n)}) = m, \quad V(\bar{X}_{(n)}) = \frac{\sigma^2}{n}$  となる。

[証明]

$$\begin{aligned}
 E(\bar{X}_{(n)}) &= E\left(\frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n)\right) = \frac{1}{n}E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) \\
 &= \frac{1}{n}\{E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n)\} = \frac{1}{n}(m + m + \dots + m) = \frac{nm}{n} = m
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 V(\bar{X}_{(n)}) &= V\left(\frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n)\right) = \frac{1}{n^2}V(X_1 + X_2 + \dots + X_n) \\
 &= \frac{1}{n^2}\{V(X_1) + V(X_2) + \dots + V(X_n)\} = \frac{1}{n^2}(\sigma^2 + \sigma^2 + \dots + \sigma^2) = \frac{n\sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n} \quad \blacksquare
 \end{aligned}$$

[定理2] チェビシェフの不等式 Chebyshev's inequality

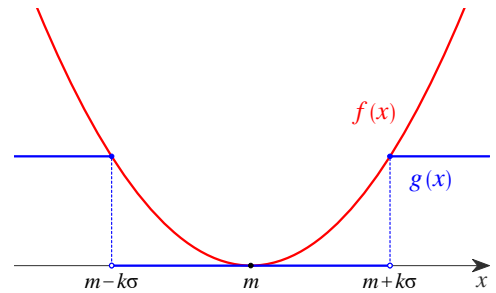
確率変数  $X$  の平均  $m$ , 標準偏差  $\sigma$  に対して, 任意の  $k(>0)$  に対して,

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

が成り立つ。

[証明]

$$f(x) = \frac{1}{k^2}(x - m)^2, \quad g(x) = \begin{cases} \sigma^2 & (|x - m| \geq k\sigma) \\ 0 & (|x - m| < k\sigma) \end{cases}$$



とする。すべての  $x$  に対して  $f(x) \geq g(x)$  であるので, 次の不等式を得る。

$$E(f(X)) \geq E(g(X)) \dots \dots \dots (\ast)$$

$$(\ast) \text{ の左辺 : } E(f(X)) = E\left(\frac{1}{k^2}(X - m)^2\right) = \frac{1}{k^2}E((X - m)^2) = \frac{1}{k^2}V(X) = \frac{\sigma^2}{k^2}$$

また,  $P(|X - m| \geq k\sigma) = p$  とおけば  $P(|X - m| < k\sigma) = 1 - p$ 。  $g(X)$  の分布は次となるので,

$g(X)$	$\sigma^2$	$0$	計
$P$	$p = P( X - m  \geq k\sigma)$	$1 - p = P( X - m  < k\sigma)$	1

$$(\ast) \text{ の右辺 : } E(g(X)) = p \cdot \sigma^2 + (1 - p) \cdot 0 = p\sigma^2 = \sigma^2 P(|X - m| \geq k\sigma)$$

となり, 両辺を  $\sigma^2$  で割れば, 次を得る。

$$P(|X - m| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2} \quad \blacksquare$$

[定理3] 大数の法則 Low of Large Numbers

任意の  $\varepsilon(>0)$  に対して,  $n \rightarrow \infty$  のとき  $P(|\bar{X} - m| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$

[証明]

任意の  $\varepsilon$  に対し  $k = \frac{\varepsilon}{\sigma}$  とおく。この  $k$  に対してチェビシェフの不等式は成り立つ。

さて, 上記と同様に  $\frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \bar{X} = \bar{X}_{(n)}$  とすると,

$$V(\bar{X}_{(n)}) = \frac{\sigma^2}{n}$$

であるので  $\langle \alpha \rangle$  の左辺と右辺は,

$$\langle \alpha \rangle \text{ の左辺 : } E\left(f\left(\bar{X}_{(n)}\right)\right) = \frac{1}{k^2} V\left(\bar{X}_{(n)}\right) = \frac{\sigma^2}{nk^2}$$

$$\langle \alpha \rangle \text{ の右辺 : } E\left(g\left(\bar{X}_{(n)}\right)\right) = \sigma^2 P\left(|\bar{X}_{(n)} - m| \geq k\sigma\right)$$

であるから,

$$\frac{\sigma^2}{nk^2} \geq \sigma^2 P\left(|\bar{X}_{(n)} - m| \geq k\sigma\right)$$

両辺を  $\sigma^2$  で割り, 左右を入れ替え,

$$P\left(|\bar{X}_{(n)} - m| \geq k\sigma\right) \leq \frac{1}{nk^2}$$

を得る。ところで  $k\sigma = \varepsilon$ ,  $\frac{1}{k^2} = \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2}$  であるので, この不等式に代入すると,

$$P\left(|\bar{X}_{(n)} - m| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{\sigma^2}{n\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{\varepsilon^2} \cdot \frac{1}{n}$$

いま  $n \rightarrow \infty$  とすると  $\frac{\sigma^2}{\varepsilon^2} \cdot \frac{1}{n} \rightarrow 0$  となるので,

任意の  $\varepsilon(>0)$  に対して,  $n \rightarrow \infty$  のとき  $P(|\bar{X} - m| \geq \varepsilon) \rightarrow 0$  となる。 ■

ここまでで, チェビシェフの不等式と大数の法則を示した。

以下,別の手法でチェビシェフの不等式を示す。

[準備 4] 連続型確率分布関数  $p(x)$  に対する確率について,

$$a \leq X \leq b \text{ である確率は, } P(a \leq X \leq b) = \int_a^b p(x) dx \text{ である。}$$

[定理 4] マルコフの不等式 Markov's inequality

非負の確率変数  $X$  と任意の正の数  $\alpha$  に対して, 次の不等式が成立する。

$$P(X \geq \alpha) \leq \frac{1}{\alpha} E(X)$$

[証明] 連続でも離散でも同様であるが, ここでは連続の場合で示す

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_{-\infty}^{\infty} x p(x) dx = \int_0^{\infty} x p(x) dx = \int_0^{\alpha} x p(x) dx + \int_{\alpha}^{\infty} x p(x) dx \\ &\geq \int_{\alpha}^{\infty} x p(x) dx \geq \int_{\alpha}^{\infty} \alpha p(x) dx = \alpha \int_{\alpha}^{\infty} p(x) dx = \alpha P(X \geq \alpha) \end{aligned} \quad \blacksquare$$

[補足] if  $x \geq \alpha (> 0) \Rightarrow xp(x) \geq \alpha p(x) \Rightarrow \int_{\alpha}^{\infty} x p(x) dx \geq \int_{\alpha}^{\infty} \alpha p(x) dx$

[定理 5] チェビシェフの不等式 Chebyshev's inequality

確率変数  $X$  の平均  $m$ , 標準偏差  $\sigma$  と, 任意の  $k (> 0)$  に対して, 次が成り立つ。

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

[証明]

確率変数  $Y = |X - m|^2$  は非負の確率変数である。また  $(k\sigma)^2 = \alpha$  とおく。

マルコフの不等式により  $P(Y \geq \alpha) \leq \frac{1}{\alpha} E(Y)$  である。

$$\begin{aligned} P(|X - m| \geq k\sigma) &= P(|X - m|^2 \geq (k\sigma)^2) = P(Y \geq \alpha) \leq \frac{1}{\alpha} E(Y) \\ &= \frac{1}{(k\sigma)^2} E(|X - m|^2) = \frac{1}{k^2 \sigma^2} V(X) = \frac{\sigma^2}{k^2 \sigma^2} = \frac{1}{k^2} \end{aligned} \quad \blacksquare$$

---

[参考文献] 竹内 啓 著「数理統計学」東洋経済新報社 (1963)  
東京大学教養部統計教室 編「統計学入門」東京大学出版部 (1991)

堀部和経 2022/07/20