

情報統計力学 学習7

6月2日(火) 午後1時-2時半

大偏差原理を解説する。

1 これまでのまとめ

$\{X_i\}$ を互いに独立で、同じ分布を持つ確率変数とする。平均値を μ 、標準偏差を $\sigma (< \infty)$ とする。

$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n$ とすると、 $E(\frac{S_n}{n}) = \mu, V(\frac{S_n}{n}) = \frac{\sigma^2}{n}$ である。

1.1 大数の強法則

$\frac{S_n}{n}$ は、期待値 μ に概収束する。すなわち、ほとんど全ての試行で $\frac{S_n}{n} \rightarrow \mu$ となる。つまり、ほとんど全ての観測において、観測した平均値が真の平均値に収束する。

1.2 リンデベルグ=レヴィ (Lindeberg-Lévy) の中心極限定理

$n \rightarrow \infty$ のとき、 $\sqrt{n} \left(\frac{1}{n} S_n - \mu \right)$ は正規分布 $N(0, \sigma^2)$ に法則収束する。書き換えると、

$n \rightarrow \infty$ のとき、 $\frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left(\frac{1}{n} S_n - \mu \right)$ は正規分布 $N(0, 1)$ に法則収束する。つまり、
 $n \rightarrow \infty$ のとき、

$$\frac{\sqrt{n}}{\sigma} \left(\frac{1}{n} S_n - \mu \right) \xrightarrow{d} Z \sim N(0, 1). \quad (1)$$

よって、 n が十分大きければ、

$$P \left(\frac{1}{n} S_n - \mu \in \frac{\sigma}{\sqrt{n}} [\alpha, \beta] \right) \sim \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\alpha}^{\beta} e^{-\frac{1}{2}x^2} dx. \quad (2)$$

つまり、 μ からのずれが $\frac{1}{\sqrt{n}}$ のオーダーの小さな値となる場合の確率を与えている。

それでは、 μ からのずれが1のオーダーのように大きな場合はどうなるだろうか？つまり、平均値から大きく外れた値をとる確率についての理論が、大偏差原理である。

2 大偏差原理

まず、いくつか準備を行う。

2.1 凸関数

$y = f(x)$ が区間 I 上の凸関数とは、次の関係を満足する場合。
任意の $\lambda \in [0, 1]$ と $x_1, x_2 \in I$ に対して、

$$f(\lambda x_1 + (1 - \lambda)x_2) \leq \lambda f(x_1) + (1 - \lambda)f(x_2) \quad (3)$$

が成り立つ。 $f''(x) > 0$ ならば、凸関数である。

2.2 イェンゼンの不等式

$f(x)$ が凸関数ならば、

$$E(f(X)) \geq f(E(X)). \quad (4)$$

2.3 ルジャンドル変換

$y = f(x)$ を凸関数とする。 $f''(x) > 0$ とする。新しい変数 p を導入する。 p を固定して、直線 $y = px$ と曲線 $y = f(x)$ の、同一の x における値の差 $F(p, x) = px - f(x)$ の最大値を与える点を $x(p)$ とし、そのときの差の値を $g(p)$ とする。これを、 $f(x)$ のルジャンドル変換という。

$$\frac{\partial}{\partial x} F(p, x) = 0, \quad (5)$$

$$p - f'(x) = 0, \quad p = f'(x). \quad (6)$$

$$\text{つまり、} p \text{ が決まれば、} x \text{ は、} p = f'(x) \text{ となる点。} x = x(p) \text{ とする。} \quad (7)$$

$f''(x) > 0$ であるから、 $\frac{\partial^2}{\partial x^2} F(p, x) = -f''(x) < 0$ なので、 $x(p)$ は存在すれば一意的である。

$$p \text{ と } x \text{ は、} p = f'(x) \text{ という関係で 1 対 1 対応する。} \quad (8)$$

$$g(p) = F(p, x(p)) = px(p) - f(x(p)), \quad (9)$$

$$g'(p) = x(p) + px'(p) - f'(x(p))x'(p) = x(p) + px'(p) - px'(p) = x(p), \quad (10)$$

$$g''(p) = x'(p), \quad (11)$$

$$p = f'(x(p)) \text{ より、} 1 = f''(x(p))x'(p), \quad x'(p) = 1/f''(x(p)) > 0, \quad (12)$$

$$\text{よって、} g''(p) = 1/f''(x(p)) > 0. \quad (13)$$

つまり、 $g(p)$ も凸関数である。次に、 $g(p)$ のルジャンドル変換を $h(y)$ 考える。 y を与えたとき、 $G(y, p) = yp - g(p)$ の最小値を求める。

$$\frac{\partial}{\partial p} G(y, p) = 0, \quad (14)$$

$$y - g'(p) = 0, \quad y = g'(p), \quad p = p(y), \quad (15)$$

つまり、 y を与えたときに、 $G(y, p) = yp - g(p)$ の最小値をあたえる p は、 $y = g'(p)$ を満たす。

$$y \text{ と } p \text{ は、} y = g'(p) \text{ という関係で 1 対 1 対応する。} \quad (16)$$

$$\text{ところで、} g'(p) = x(p) \text{ は一意的なので、} y = x(p), \quad (17)$$

$$h(y) = G(y, p(y)) = yp(y) - g(p(y)) = yp(y) - \left(py - f(y) \right) = f(y). \quad (18)$$

つまり、ルジャンドル変換を 2 度行くと、もとの関数に戻る。

独立同分布族 $\{X_1, X_2, \dots, X_n, \dots\}$ について、次の積率母関数が有限であるとする。

$$M(t) = E(e^{tX_1}) < \infty, t \in \mathbb{R}. \quad (19)$$

さて、

$$c(t) \equiv \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln E(e^{tS_n}) = \ln M(t) \quad (20)$$

と定義する。 $E(e^{tS_n}) = M(t)^n$ であるから、 $c(t) = \ln M(t) < \infty$.
 $c(t)$ は凸関数であることを示す。 $E_l = E[(X_1)^l e^{tX_1}]$ とおく。

$$c'(t) = \frac{E[X_1 e^{tX_1}]}{M(t)} = \frac{E_1}{E_0}, \quad (21)$$

$$c''(t) = \frac{E[X_1^2 e^{tX_1}]}{E_0} - \frac{E_1^2}{E_0^2} = \frac{E_2}{E_0} - \frac{E_1^2}{E_0^2}. \quad (22)$$

一方、

$$\begin{aligned} E\left[\left(X_1 - \frac{E_1}{E_0}\right)^2 \frac{e^{tX_1}}{E_0}\right] &= E\left[X_1^2 - 2X_1 \frac{E_1}{E_0} + \left(\frac{E_1}{E_0}\right)^2\right] \frac{e^{tX_1}}{E_0} \\ &= \frac{E_2}{E_0} - 2\frac{E_1^2}{E_0^2} + \left(\frac{E_1}{E_0}\right)^2 = \frac{E_2}{E_0} - \frac{E_1^2}{E_0^2}. \end{aligned}$$

左辺は、正の値を持つから、 $c''(t) > 0$. よって、 $c(t)$ は凸関数であるから、そのルジャンドル変換を考える。

$$I(x) = \sup_{t \in \mathbb{R}} \{tx - c(t)\}. \quad (23)$$

$I(x)$ はレート関数と呼ばれる。

$I(x)$ の性質。

$I(x) \geq 0$, $x = \mu$ で最小値 0 を持つ。

証明

$$c(0) = \ln M(0) = \ln 1 = 0.$$

また、 $I(x)$ は、 $tx - c(t)$ の上限だから、 $t = 0$ を入れた値よりも小さくない。つまり、0 より小さくないので、 $I(x) \geq 0$. 一方、 $f = -\ln x$ は、 $f''(x) = \frac{1}{x^2} > 0$ なので、凸関数だからイェンゼンの不等式より、

$$\begin{aligned} -\ln E[e^{tX_1}] &\leq E[-\ln e^{tX_1}], \\ \ln E[e^{tX_1}] &\geq E[\ln e^{tX_1}] = tE[X_1] = t\mu, \\ c(t) &\geq t\mu, \\ I(\mu) &= \sup_{t \in \mathbb{R}} \{t\mu - c(t)\} \leq 0. \end{aligned}$$

ところが、 $I(\mu) \geq 0$ なので、 $I(\mu) = 0$.

2.4 クラメール (Cramér) の定理

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \ln \left(P\left(\frac{S_n}{n} \in [a, b]\right) \right) = - \inf_{[a, b]} I(x) \quad (24)$$

つまり、試行回数を十分大きくしたとき、試行の平均が区間 $[a, b]$ に入っている確率は、

$$P\left(\frac{S_n}{n} \in [a, b]\right) \sim e^{-n \inf_{[a, b]} I(x)} \quad (25)$$

となる。

証明は省略して、具体例を考える。

2.5 例 ランダムウォーク

直線上を運動する質点を考える。但し、移動は ± 1 とし、左に移動する確率を p 、右に移動する確率を q とする。 $0 < p, q < 1, p + q = 1$ 。最初、原点にいるとする。 i 回目の移動を確率変数 X_i で表す。各回の移動は独立であるとする。

$$P(X_i = -1) = p, \quad P(X_i = 1) = q, \quad (26)$$

$$E(X_i) = -p + q, \quad E(X_i^2) = p + q = 1, \quad V(X_i) = 1 - (q - p)^2 = 4pq = 4p(1 - p). \quad (27)$$

積率母関数 $M(t)$, $c(t)$ は定義より次のようになる。

$$\begin{aligned} M(t) &= E(e^{tX_1}) = pe^{-t} + qe^t, \\ c(t) &= \ln M(t) = \ln(pe^{-t} + qe^t). \end{aligned}$$

レート関数 $I(x)$ を計算する。

$$I(x) = \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(xt - \ln(pe^{-t} + qe^t) \right). \quad (28)$$

$h(t) \equiv xt - \ln(pe^{-t} + qe^t)$ とする。

1. $-1 < x < 1$ のとき。

$h'(t) = 0$ より、 $t = \ln \sqrt{\frac{p(1+x)}{q(1-x)}}$ となる。従って、

$$I(x) = x \ln \sqrt{\frac{p(1+x)}{q(1-x)}} - \ln \left(p \sqrt{\frac{q(1-x)}{p(1+x)}} + q \sqrt{\frac{p(1+x)}{q(1-x)}} \right). \quad (29)$$

2. $x = -1$ のとき。

$$\begin{aligned} I(-1) &= \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(-t - \ln(pe^{-t} + qe^t) \right) = \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(\ln \frac{e^{-t}}{pe^{-t} + qe^t} \right) \\ &= \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(\ln \frac{1}{p + qe^{2t}} \right) \end{aligned} \quad (30)$$

$t = -\infty$ のときが上限値。よって、

$$I(-1) = \ln \frac{1}{p} = -\ln p. \quad (31)$$

3. $x = 1$ のとき。

$$\begin{aligned} I(-1) &= \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(t - \ln(pe^{-t} + qe^t) \right) = \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(\ln \frac{e^t}{pe^{-t} + qe^t} \right) \\ &= \sup_{t \in \mathbb{R}} \left(\ln \frac{1}{pe^{-2t} + q} \right) \end{aligned} \tag{32}$$

$t = \infty$ のときが上限値。よって、

$$I(-1) = \ln \frac{1}{q} = -\ln q. \tag{33}$$

4. $x > 1$ 、または $x < -1$ のとき。

$x > 1$ なら、 $t \gg 1$ のとき、 $h(t) \sim tx - t$ であるから、 $I(x) = \infty$ 。

$x < -1$ なら、 $-t \gg 1$ のとき、 $h(t) \sim tx + t$ であるから、 $I(x) = \infty$ 。

$p = q = 0.5$ の場合。つまり、右と左の移動が同確率で完全にランダムな場合。

1. $-1 < x < 1$ のとき。

$$I(x) = x \ln \sqrt{\frac{1+x}{1-x}} - \ln \left(\frac{1}{2} \sqrt{\frac{1-x}{1+x}} + \frac{1}{2} \sqrt{\frac{1+x}{1-x}} \right). \tag{34}$$

2. $x = \pm 1$ のとき。

$$I(-1) = I(+1) = \ln 2. \tag{35}$$

3. $x > 1$ 、または $x < -1$ のとき。

$$I(x) = \infty.$$

右にのみ移動し続ける確率を求めよう。 $S_n = n$ であるから、 $\frac{S_n}{n} = 1$ 。

$$P\left(\frac{S_n}{n} = 1\right) \sim e^{-nI(1)} = 2^{-n} \tag{36}$$

で、ほとんど有り得ないことがわかる。 $n \rightarrow \infty$ とすると、確率 0。