

## 数学 II (問題)

1. あるさいころを120回投げたところ次のような結果を得た。このとき、各目が出現する確率は等しいといえるか検定せよ。有意水準を0.05とする。

出現した目	1	2	3	4	5	6	計
出現した回数	15	23	21	17	11	33	120

(注)  $\chi^2_7(0.05) = 11.07$

2. 分散1の正規母集団  $N(m, 1)$  の平均値に関する仮説  $m=m_0$  を検定するのに、大きさ  $n$  の標本  $X_1, \dots, X_n$  を抽出し、

「 $m_0 + 0.5 \leq \min X_i$  または  $\max X_i \leq m_0 - 0.5$  なら仮説をすてる」

という検定法を、有意水準0.05以下で用いるためには、標本の大きさ  $n$  をどのように定めたらよいか。

(注)  $u(0.30) = 0.524, u(0.35) = 0.385$

3. 正規母集団からとった大きさ  $n$  の互に独立な標本  $X_1, \dots, X_n$  に対して  $\frac{\Gamma\left(\frac{n-1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{n}{2}\right)\sqrt{\frac{2}{n}}} \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}$  は母標準偏差  $\sigma$  の不偏推定量であることを証明せよ。

4. 正規母集団から抽出された大きさ  $n = 100$  の標本から  $\bar{x} = 2.7$  および  $\sum_{i=1}^{100} (x_i - \bar{x})^2 = 225$  を得たとき、仮説  $H_0: \mu_0 = 3, \sigma_0^2 = 2.5$  を尤度比検定法を用いて有意水準0.01で検定せよ。

(注)  $\chi^2_99(0.995) = 0.01, \chi^2_99(0.005) = 10.60, \log_e 0.9 = -0.10536$

5. 2つの状態1, 2をもつマルコフ連鎖  $\{X_n; n \geq 0\}$  がある。その推移確率は  $p_{11} = p_{22} = p, p_{12} = p_{21} = q$  ( $0 < p < 1, p + q = 1$ ) であるとする。初期分布が  $P(X_0 = 1) = \alpha, P(X_0 = 2) = \beta$  ( $\alpha + \beta = 1$ ) の場合、(1) 時点  $n$  での絶対確率  $P(X_n = j)$  ( $j = 1, 2$ ) を計算せよ。(2) また、この場合の極限分布を求めよ。

## 数学 II (解答例)

1.  $i(i=1,2,\dots,6)$ の目が出現する確率を $p_i$ とし、

$$\text{帰無仮説 } H_0 : p_i = \frac{1}{6} \quad (i=1,2,\dots,6)$$

$$\text{対立仮説 } H_1 : p_i = \frac{1}{6} \quad (i=1,2,\dots,6) \text{ でない}$$

を有意水準 0.05 で検定する。

目の数(i)	度数( $f_i$ )	確率( $p_i$ )	$f_i - np_i$	$(f_i - np_i)^2$	$(f_i - np_i)^2 / np_i$
1	15	1/6	-5	25	1.25
2	23	1/6	3	9	0.45
3	21	1/6	1	1	0.05
4	17	1/6	-3	9	0.45
5	11	1/6	-9	81	4.05
6	33	1/6	13	169	8.45
計	120	1	0	294	14.70

$$\text{(ただし } n = \sum_{i=1}^6 f_i = 120 \text{)}$$

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^6 \frac{(f_i - np_i)^2}{np_i} \quad \text{は自由度 } 6-1=5 \text{ の } \chi^2 \text{ 分布に従っており、}$$

その実現値(上記表より得られた値)  $\chi^2 = 14.70$  を  $\chi^2$  分布の上側 5% 点  $\chi^2_5(0.05)$  と比較すると

$$\chi^2_5(0.05) = 11.07 < 14.70$$

であるので、帰無仮説  $H_0$  は棄却される。

従って、各目の出現確率は等しいとはいえない。

2. 正規母集団  $N(m, 1)$  の平均値  $m$  を  $m_0$  としたときの

$$\left[ m_0 + 0.5 \leq \min X_i \text{ または } \max X_i \leq m_0 - 0.5 \right]$$

の確率は

$$\begin{aligned} & P(m_0 + 0.5 \leq \min X_i \text{ または } \max X_i \leq m_0 - 0.5) \\ &= P(m_0 + 0.5 \leq \forall X_i \text{ または } \forall X_i \leq m_0 - 0.5) \\ &= \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{m_0+0.5}^{\infty} e^{-(x-m_0)^2/2} dx \right)^n + \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{m_0-0.5} e^{-(x-m_0)^2/2} dx \right)^n \\ &= \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{0.5}^{\infty} e^{-x^2/2} dx \right)^n + \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{-0.5} e^{-x^2/2} dx \right)^n \\ &= 2 \times \left( \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{0.5}^{\infty} e^{-x^2/2} dx \right)^n \end{aligned}$$

と表される。ここで

$$\alpha = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{0.5}^{\infty} e^{-x^2/2} dx$$

とおき、 $u(\alpha) = 0.5$  を満たす  $\alpha$  を求める。 $u(0.30) = 0.524$ ,  $u(0.35) = 0.385$  であるので、直線補間により

$$\alpha = \frac{0.30 - 0.35}{0.524 - 0.385} \times (0.5 - 0.385) + 0.35 = 0.309$$

が得られる。

題意より

$$2\alpha^n = 2 \times (0.309)^n \leq 0.05$$

すなわち

$$(0.309)^n \leq 0.025$$

を満たす整数  $n$  を求めればよい。

$$n=2 \text{ のとき } (0.309)^2 = 0.095 > 0.025$$

$$n=3 \text{ のとき } (0.309)^3 = 0.030 > 0.025$$

$$n=4 \text{ のとき } (0.309)^4 = 0.009 < 0.025$$

であるので、求める  $n$  は  $n \geq 4$  である。

従って、標本の大きさ  $n$  を 4 以上に定めたらよい。

3. 標本  $X_1, \dots, X_n$  は互いに独立で、かつ同一の正規分布に従うから、

$$Z = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

は自由度  $n-1$  の  $\chi^2$  分布に従う。Z の確率密度関数は

$$f(z) = \begin{cases} \frac{1}{2\Gamma((n-1)/2)} \left(\frac{z}{2}\right)^{(n-1)/2-1} e^{-z/2} & (z > 0) \\ 0 & (z \leq 0) \end{cases}$$

であるから、

$$S = \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \sqrt{Z}$$

とおくと、S の期待値  $E[S]$  は

$$\begin{aligned} E[S] &= E\left[\frac{\sigma}{\sqrt{n}} \sqrt{Z}\right] = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} E[\sqrt{Z}] \\ &= \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \int_0^{\infty} \sqrt{z} \frac{1}{2\Gamma((n-1)/2)} \left(\frac{z}{2}\right)^{(n-1)/2-1} e^{-z/2} dz \\ &= \frac{\sqrt{2}\sigma}{2\sqrt{n}\Gamma((n-1)/2)} \int_0^{\infty} \left(\frac{z}{2}\right)^{n/2-1} e^{-z/2} dz \\ &= \frac{\sigma}{\sqrt{2n}\Gamma((n-1)/2)} \int_0^{\infty} y^{n/2-1} e^{-y} 2dy \\ & \qquad \qquad \qquad (y=z/2 \text{ とおく}) \\ &= \frac{\sqrt{2/n} \sigma}{\Gamma((n-1)/2)} \int_0^{\infty} y^{n/2-1} e^{-y} dy \\ &= \frac{\sqrt{2/n} \sigma}{\Gamma((n-1)/2)} \Gamma(n/2) \end{aligned}$$

となる。これを変形することにより

$$E\left[\frac{\Gamma((n-1)/2)}{\Gamma(n/2) \sqrt{2/n}} \sqrt{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}\right] = \sigma$$

が得られ、不偏推定量であることが証明された。

4. 正規母集団  $N(\mu, \sigma^2)$  に関する

仮説  $H_0: \mu = \mu_0 (=3), \sigma^2 = \sigma_0^2 (=2.5)$

に対する尤度比  $\lambda$  は

$$\lambda = \frac{\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma_0^2}(x_i - \mu_0)^2\right)}{\max_{\mu, \sigma^2} \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu)^2\right)}$$

である。  $\prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{1}{2\sigma^2}(x_i - \mu)^2\right)$  は

$$\mu = \hat{\mu} = \bar{x}$$

$$\sigma^2 = \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2$$

のとき最大となるので、  $\lambda$  は

$$\begin{aligned} \lambda &= \frac{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_0}\right)^n \exp\left(-\frac{1}{2\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2\right)}{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\hat{\sigma}}\right)^n \exp\left(-\frac{1}{2\hat{\sigma}^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \hat{\mu})^2\right)} \\ &= \left(\frac{\hat{\sigma}}{\sigma_0}\right)^n \exp\left(-\frac{1}{2\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 + \frac{n}{2}\right) \end{aligned}$$

と変形される。

$-2\log \lambda$  (底は  $e$ 。以下同じ。) は、漸近的に自由度 2 の  $\chi^2$  分布に従うので、  $-2\log \lambda$  の値を求め、  $\chi^2_2(0.005)$ 、  $\chi^2_2(0.995)$  との比較を行う。

$$\begin{aligned} -2\log \lambda &= -2n \log \frac{\hat{\sigma}}{\sigma_0} + \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 - n \\ &= -n \log \frac{\hat{\sigma}^2}{\sigma_0^2} + \frac{1}{\sigma_0^2} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 - n \end{aligned}$$

ところで、

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = \frac{225}{100} = 2.25, \quad \sigma_0^2 = 2.5$$

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2 &= \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + n(\bar{x} - \mu_0)^2 \\ &= 225 + 100 \times (2.7 - 3)^2 \\ &= 234 \end{aligned}$$

であるから

$$\begin{aligned} -2 \log \lambda &= -100 \times \log \frac{2.25}{2.5} + \frac{1}{2.5} \times 234 - 100 \\ &= -100 \times (-0.10536) + 93.6 - 100 \\ &= 4.136 \end{aligned}$$

となり

$$\chi^2_2(0.995) = 0.01 < 4.136 < 10.60 = \chi^2_2(0.005)$$

が成り立つ。

従って、仮説  $H_0$  は棄却できない。

5. 題意より、推移確率行列  $M$  は

$$M = \begin{pmatrix} p & q \\ q & p \end{pmatrix}$$

と表せる。いま

$$a_j^{(n)} = P(X_n = j), \quad (j = 1, 2)$$

とおくと、

$$(a_1^{(n)}, a_2^{(n)}) = (\alpha, \beta) M^n = (\alpha, \beta) \begin{pmatrix} p & q \\ q & p \end{pmatrix}^n$$

ここで、 $M$  の固有ベクトルを求める。 $M$  の固有方程式

$$\begin{aligned} |M - \lambda E| &= \begin{vmatrix} p - \lambda & q \\ q & p - \lambda \end{vmatrix} \\ &= (p - \lambda)^2 - q^2 \\ &= (p - q - \lambda)(1 - \lambda) = 0 \end{aligned}$$

より、 $M$  の固有値  $\lambda = 1, p - q$  が得られる。

$\lambda = 1$  に対応する固有ベクトルの一つとして

$${}^t(1, 1)$$

が、また  $\lambda = p - q$  に対応する固有ベクトルの一つとして

$${}^t(1, -1)$$

が得られる。固有ベクトルから成る行列

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

と  $T$  の逆行列

$$T^{-1} = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & -1/2 \end{pmatrix}$$

により、行列  $M$  は対角化され

$$T^{-1}MT = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & p - q \end{pmatrix}$$

となるので、

$$\begin{aligned} T^{-1}M^nT &= \overbrace{(T^{-1}MT)(T^{-1}MT)\cdots(T^{-1}MT)}^{n \text{ 個}} \\ &= (T^{-1}MT)^n \\ &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (p - q)^n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

が成り立つ。この関係式より

$$\begin{aligned} M^n &= T \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & (p - q)^n \end{pmatrix} T^{-1} \\ &= \begin{pmatrix} 1/2 + (p - q)^n/2 & 1/2 - (p - q)^n/2 \\ 1/2 - (p - q)^n/2 & 1/2 + (p - q)^n/2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

が得られる。従って、

$$\begin{aligned} (a_1^{(n)}, a_2^{(n)}) &= (\alpha, \beta) M^n \\ &= {}^t \begin{pmatrix} 1/2 + (\alpha - \beta)(p - q)^n/2 \\ 1/2 - (\alpha - \beta)(p - q)^n/2 \end{pmatrix} \cdots \cdots (i) \end{aligned}$$

が成り立つ。

(1) 時点  $n$  での絶対確率  $P(X_n = j)$  ( $j=1,2$ ) は

$$P(X_n = j) = a_j^{(n)}$$

であるから、式(i)より

$$\left. \begin{aligned} P(X_n = 1) &= 1/2 + (\alpha - \beta)(p - q)^n / 2 \\ P(X_n = 2) &= 1/2 - (\alpha - \beta)(p - q)^n / 2 \end{aligned} \right\} \dots\dots\dots(\text{ii})$$

となる。

(2) 式(ii)において、 $p - q = 2p - 1$  で、 $0 < |p - q| < 1$  であるから、

$P(X_n = j)$  ( $j=1,2$ ) の極限分布  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = j)$  は

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = 1) = 1/2$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = 2) = 1/2$$

となる。