

# 平成 13 年度 情報数理系 数理科学分野 1 解答

作成者 : J.H  
所属/学年 : 基礎工学部情報科学科数理科学コース 4 年

# 1 1 番

1 番

$f(x,y)$  は二変数  $x,y$  の関数で、2 階までの偏導関数がすべて連続であるとする。次の問に答えよ。

(1) 変数変換  $x = e^\nu \cos \theta, y = e^\nu \sin \theta$  を通じて  $f$  を  $(\nu, \theta)$  の関数と見なすとき

$$(x^2 + y^2) \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial \nu^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2}$$

を示せ。

(2) さらに  $e^\nu = r$  とおくことによって、 $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$  を変数  $r, \theta$  およびそれらによる偏導関数のみを用いて表せ。

## 1.1 解答

### 1.1.1 ( 1 )

$$\frac{\partial f}{\partial \nu} = \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \nu}$$

$$\frac{\partial f}{\partial \theta} = \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \theta} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \theta}$$

$$\text{よって } \frac{\partial^2 f}{\partial \nu^2} = \frac{\partial}{\partial \nu} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial y}{\partial \nu} \right)$$

$$= \frac{\partial}{\partial \nu} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial^2 x}{\partial \nu^2} + \frac{\partial}{\partial \nu} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial y}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial^2 y}{\partial \nu^2}$$

$$= \left( \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) \frac{\partial y}{\partial \nu} \right) \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial^2 x}{\partial \nu^2} + \left( \frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial x}{\partial \nu} + \frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial y} \right) \frac{\partial y}{\partial \nu} \right) \frac{\partial y}{\partial \nu} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial^2 y}{\partial \nu^2}$$

$$= \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \right) \left( \frac{\partial x}{\partial \nu} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \frac{\partial y}{\partial \nu} \frac{\partial x}{\partial \nu} + \left( \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \right) \left( \frac{\partial y}{\partial \nu} \right)^2 + \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial^2 x}{\partial \nu^2} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial^2 y}{\partial \nu^2}$$

$$\text{同様にして } \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} = \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} \right) \left( \frac{\partial x}{\partial \theta} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \frac{\partial y}{\partial \theta} \frac{\partial x}{\partial \theta} + \left( \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \right) \left( \frac{\partial y}{\partial \theta} \right)^2 + \frac{\partial f}{\partial x} \frac{\partial^2 x}{\partial \theta^2} + \frac{\partial f}{\partial y} \frac{\partial^2 y}{\partial \theta^2}$$

$$\text{ここで } \frac{\partial x}{\partial \nu} = x, \frac{\partial y}{\partial \nu} = y, \frac{\partial x}{\partial \theta} = -y, \frac{\partial y}{\partial \theta} = x, \frac{\partial^2 x}{\partial \nu^2} = x, \frac{\partial^2 y}{\partial \nu^2} = y, \frac{\partial^2 x}{\partial \theta^2} = -x, \frac{\partial^2 y}{\partial \theta^2} = -y$$

$$\text{以上より } \frac{\partial^2 f}{\partial \nu^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} y^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} x^2 + x^2 \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + x^2 \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} + x \frac{\partial f}{\partial x} + y \frac{\partial f}{\partial y} - x \frac{\partial f}{\partial x} - y \frac{\partial f}{\partial y}$$

$$= (x^2 + y^2) \left( \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \right)$$

### 1.1.2 ( 2 )

$$x = r \cos \theta, y = r \sin \theta \text{ より}$$

$$x^2 + y^2 = r^2, \text{ よって } r = \sqrt{x^2 + y^2} (r = e^\nu > 0) \text{ より}$$

$$\text{また } \tan \theta = \frac{y}{x} \text{ より } \theta = \arctan\left(\frac{y}{x}\right)$$

$$\text{また } \frac{\partial r}{\partial x} = \frac{1}{2} (x^2 + y^2)^{-\frac{1}{2}} \cdot 2x = \frac{x}{\sqrt{x^2 + y^2}} = \frac{r \cos \theta}{r} = \cos \theta$$

$$\text{同様にして } \frac{\partial r}{\partial y} = \sin \theta$$

$$\frac{\partial \theta}{\partial x} = -\frac{\sin \theta}{r}$$

$$\frac{\partial \theta}{\partial y} = \frac{\cos \theta}{r}$$

$$\text{よって } \frac{\partial f}{\partial x} = \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial r}{\partial x} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial \theta}{\partial x}$$

$$\frac{\partial f}{\partial y} = \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial r}{\partial y} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial \theta}{\partial y}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = \frac{\partial^2 f}{\partial r^2} \left( \frac{\partial r}{\partial x} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial r \partial \theta} \left( \frac{\partial r}{\partial x} \right) \left( \frac{\partial \theta}{\partial x} \right) + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} \left( \frac{\partial \theta}{\partial x} \right)^2 + \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial^2 r}{\partial x^2} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2}$$

同様にして

$$\frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = \frac{\partial^2 f}{\partial r^2} \left( \frac{\partial r}{\partial y} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial r \partial \theta} \left( \frac{\partial r}{\partial y} \right) \left( \frac{\partial \theta}{\partial y} \right) + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} \left( \frac{\partial \theta}{\partial y} \right)^2 + \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial^2 r}{\partial y^2} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial^2 \theta}{\partial y^2}$$

以上より

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial y^2}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{\partial^2 f}{\partial r^2} \left( \frac{\partial r}{\partial x} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial r \partial \theta} \left( \frac{\partial r}{\partial x} \right) \left( \frac{\partial \theta}{\partial x} \right) + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} \left( \frac{\partial \theta}{\partial x} \right)^2 + \frac{\partial^2 f}{\partial r^2} \left( \frac{\partial r}{\partial y} \right)^2 + 2 \frac{\partial^2 f}{\partial r \partial \theta} \left( \frac{\partial r}{\partial y} \right) \left( \frac{\partial \theta}{\partial y} \right) + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} \left( \frac{\partial \theta}{\partial y} \right)^2 + \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial^2 r}{\partial x^2} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial^2 \theta}{\partial x^2} + \frac{\partial f}{\partial r} \frac{\partial^2 r}{\partial y^2} + \frac{\partial f}{\partial \theta} \frac{\partial^2 \theta}{\partial y^2} \\
&= \frac{\partial^2 f}{\partial r^2} + \frac{\partial^2 f}{\partial \theta^2} \frac{1}{r^2} + \frac{1}{r} \frac{\partial f}{\partial r}
\end{aligned}$$

## 1.2 1 番の総評

連鎖律の問題。計算は結構複雑だが、これくらいはできなくてはならないでしょう。ちなみにこういった連鎖律の問題がどれくらいできるかによって、微積分がどれくらいできるかが判断できるそうです。難易度は5段階で3。

## 2 2 番

— 2 番 —

行列

$$\begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 5 & -4 & 3 \\ -5 & 5 & 2 \end{pmatrix}$$

について次の問に答えよ。

(1)  $A=LR$  を満たす下三角行列

$$L = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_1 & 1 & 0 \\ l_2 & l_3 & 1 \end{pmatrix}$$

と上三角行列

$$R = \begin{pmatrix} r_1 & r_2 & r_3 \\ 0 & r_4 & r_5 \\ 0 & 0 & r_6 \end{pmatrix}$$

を求めよ。

(2)  $B=RL$  とおくと、行列  $A$  と行列  $B$  の固有値はすべて一致することを示せ。

## 2.1 解説

### 2.1.1 (1)

$$E_1 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{5}{8} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{とおくと}$$

$$E_1 A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -\frac{5}{8} & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 5 & -4 & 3 \\ -5 & 5 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ -5 & 5 & 2 \end{pmatrix}$$

$$E_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{5}{8} & 0 & 1 \end{pmatrix} \text{とおくと}$$

$$E_2 E_1 A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{5}{8} & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ -5 & 5 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & \frac{5}{8} & \frac{31}{8} \end{pmatrix}$$

$$E_3 = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{5}{3} & 1 \end{pmatrix} \text{とおくと、}$$

$$E_3 E_2 E_1 A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & -\frac{5}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & \frac{5}{8} & \frac{31}{8} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

$$A = E_1^{-1} E_2^{-1} E_3^{-1} \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{5}{8} & 1 & 0 \\ -\frac{5}{8} & \frac{5}{3} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} = LR$$

### 2.1.2 (2)

$$B = RL = \begin{pmatrix} 8 & -7 & 3 \\ 0 & \frac{3}{8} & \frac{9}{8} \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ \frac{5}{8} & 1 & 0 \\ -\frac{5}{8} & \frac{5}{3} & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{7}{4} & -2 & 3 \\ -\frac{15}{32} & \frac{9}{4} & \frac{9}{8} \\ -\frac{10}{8} & \frac{10}{3} & 2 \end{pmatrix}$$

よって

$$|A - tE| = \begin{vmatrix} \frac{7}{4} & -2 & 3 \\ -\frac{15}{32} & \frac{9}{4} & \frac{9}{8} \\ -\frac{10}{8} & \frac{10}{3} & 2 \end{vmatrix} = -t^3 + 6t^2 - 11t + 6 = 0$$

$$\Leftrightarrow (t-1)(t-2)(t-3) = 0$$

$$\Leftrightarrow t = 1, 2, 3$$

$$|B - tE| = \begin{vmatrix} \frac{7}{4} - t & -2 & 3 \\ -\frac{15}{32} & \frac{9}{4} - t & \frac{9}{8} \\ -\frac{10}{8} & \frac{10}{3} & 2 - t \end{vmatrix}$$

$$\Leftrightarrow -t^3 + 6t^2 - 11t + 6 = 0$$

$$\Leftrightarrow t = 1, 2, 3$$

よってAとBの固有値は一致する。

### 2.1.3 (2)の別解

行列A,Bの固有方程式が一致することを示す。

$$|A - \lambda I| = |LR - \lambda I|$$

$$= |LR - \lambda R^{-1}R|$$

$$= |R(L - \lambda R^{-1})|$$

$$= |R| |L - \lambda R^{-1}|$$

$$|B - \lambda I| = |RL - \lambda I|$$

$$= |RL - \lambda R^{-1}R|$$

$$= |R(L - \lambda R^{-1})|$$

$$= |R| |L - \lambda R^{-1}|$$

よって  $|A - \lambda I| = |B - \lambda I|$  より二つの行列の固有方程式は一致する。

## 2.2 2 番の総評

LU 分解についての知識があれば ( 1 ) がかなり解きやすくなる。もちろん LU 分解を知らなくても解ける。全体として易しめの問題。難易度は 5 段階で 1。

## 3 3 番

3 番

$u=u(t)$  に関する常微分方程式

$$t^2 \frac{d^2 u}{dt^2} + 3t \frac{du}{dt} + u = 0 \quad (t > 0)$$

の一般解を  $t = e^s$  とおくことで求めよ。

### 3.1 解答

$$t = e^s \text{ より } \frac{dt}{ds} = e^s = t \text{ また } \frac{ds}{dt} = \frac{1}{t}$$

$$\text{ここで } \frac{du}{dt} = \frac{du}{ds} \frac{ds}{dt}$$

$$= \frac{du}{ds} \frac{1}{t}$$

$$\frac{d^2 u}{dt^2} = \frac{d}{dt} \left( \frac{1}{t} \frac{du}{ds} \right)$$

$$= \frac{-1}{t^2} \frac{du}{ds} + \frac{1}{t^2} \frac{d^2 u}{ds^2}$$

$$\text{以上より ( 与式 )} = -\frac{du}{ds} + \frac{d^2 u}{ds^2} + 3\frac{du}{ds} + u = 0$$

$$\Leftrightarrow \frac{d^2 u}{ds^2} + 2\frac{du}{ds} + u = 0$$

特性方程式を立てると

$$\lambda^2 + 2\lambda + 1 = 0$$

$$\Leftrightarrow \lambda = -1$$

$$\text{よって } u(s) = C_1 e^{-s} + C_2 s e^{-s} \quad (C_1, C_2 \text{ は定数})$$

$$s = \log t \text{ より}$$

$$u(t) = C_1 e^{-\log t} + C_2 \log t e^{-\log t}$$

$$= \frac{C_1}{t} + \frac{C_2}{t} \log t$$

### 3.2 3 番の総評

かなり取り組みやすい。選択すべき。難易度は 5 段階で 1。

## 4 4 番

4 番

以下の問いに答えよ。(1) 積分値

$$\int_0^{\infty} e^{-x^2} dx = \frac{\sqrt{\pi}}{2}$$

を用いて

$$\int_0^{\infty} e^{-ax^2} dx$$

の値を求めよ。ただし  $a > 0$  とする。

(2)  $0 < a < b$  に対して以下の値を求めよ。

$$\int_a^b e^{-x^2 y} dy$$

(3)  $0 < a < b$  に対して以下の値を求めよ。

$$\int_0^{\infty} \frac{e^{-ax^2} - e^{-bx^2}}{x^2} dx$$

### 4.1 解答

#### 4.1.1 (1)

$\int_0^{\infty} e^{-x^2} dx = \frac{\sqrt{\pi}}{2}$  において  $x = \sqrt{ay}$  とおくと

$\frac{dx}{dy} = \sqrt{a}$  また  $x: 0 \rightarrow \infty$  のとき  $y: 0 \rightarrow \infty$

よって  $\int_0^{\infty} e^{-x^2} dx = \int_0^{\infty} e^{-ay^2} \sqrt{a} dy = \frac{\sqrt{\pi}}{2}$

よって  $\int_0^{\infty} e^{-ay^2} dy = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{\pi}{a}}$

$y$  を  $x$  で置き換えて  $\int_0^{\infty} e^{-ax^2} dx = \frac{1}{2} \sqrt{\frac{\pi}{a}}$

#### 4.1.2 (2)

$$\begin{aligned} \int_a^b e^{-x^2 y} dy &= \left[ -\frac{1}{x^2} e^{-x^2 y} \right]_a^b \\ &= \frac{e^{-ax^2} - e^{-bx^2}}{x^2} \end{aligned}$$

#### 4.1.3 (3)

(2) より

$$\int_0^{\infty} \frac{e^{-ax^2} - e^{-bx^2}}{x^2} dx = \int_0^{\infty} \left\{ \int_a^b e^{-x^2 y} dy \right\} dx$$

ここで  $e^{-x^2 y}$  は非負可測なのでフビニの定理より、

$$\int_0^{\infty} \left\{ \int_a^b e^{-x^2 y} dy \right\} dx = \int_0^{\infty} e^{-x^2 y} dx \int_a^b dy$$

$$= \frac{1}{2} \int_a^b \sqrt{\frac{\pi}{y}} dy$$

$$= \frac{\sqrt{\pi}}{2} [2y^{\frac{1}{2}}]_a^b$$

$$= \sqrt{\pi} (\sqrt{b} - \sqrt{a})$$

### 4.2 5 番の総評

誘導に乗れば極めて易しい。選択すべき。難易度は5段階で1.5くらい。

## 5 5 番

5 番

$X$  は自然数上に値をとる確率変数で

$$P(X = x + 1) = \frac{\theta x}{x+1} P(X = x), \quad x = 1, 2, 3 \dots$$

を満たすものとする。ここで、 $\theta$  は  $0 < \theta < 1$  を満たす定数である。このときに次の問いに答えよ。

(1)  $c = P(X=1)$  とおくと、確率関数  $P(X=x)$  を  $x$  と  $\theta$  と  $c$  を用いて表せ。

(2)  $c$  を  $\theta$  で表し、確率関数  $P(X=x)$  を  $x$  と  $\theta$  を用いて表せ。

(3)  $X_1, X_2, \dots, X_n$  を  $X$  が従う分布からの無作為標本とすると、標本平均  $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  を  $\theta$  の最尤推定量  $\hat{\theta}$  を用いて表せ。

### 5.1 解説

#### 5.1.1 (1)

$$\begin{aligned} P(X = x) &= \frac{\theta(x-1)}{x} P(X = x-1) \\ &= \frac{\theta(x-1)}{x} \frac{\theta(x-2)}{x-1} P(X = x-2) \\ &= \dots \\ &= \frac{\theta^{x-1} c}{x} \end{aligned}$$

#### 5.1.2 (2)

$$\sum_{x=1}^{\infty} P(X = x) = 1 \quad (\text{A}) \text{ より}$$

$$c \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\theta^{x-1}}{x} = 1$$

ここで  $0 < t < 1$  の時、

$$1 + t + t^2 + t^3 + \dots = \sum_{i=0}^{\infty} t^i = \frac{1}{1-t}$$

が成立する。この両辺を  $(0, \theta)$  で項別積分すると

$$\int_0^{\theta} (1 + t + t^2 + t^3 + \dots) dt = \int_0^{\theta} \sum_{i=0}^{\infty} t^i dt = \int_0^{\theta} \frac{1}{1-t} dt$$

$$\text{よって } \theta + \frac{\theta^2}{2} + \frac{\theta^3}{3} + \dots = -\log(1-\theta)$$

$$\text{これより } 1 + \frac{\theta}{2} + \frac{\theta^2}{3} + \dots = -\frac{\log(1-\theta)}{\theta}$$

$$\text{以上より } \sum_{x=1}^{\infty} \frac{\theta^{x-1}}{x} = -\frac{\log(1-\theta)}{\theta} \quad \text{なので (A) において}$$

$$-\frac{c \log(1-\theta)}{\theta} = 1$$

$$\Leftrightarrow c = -\frac{\theta}{\log(1-\theta)}$$

$$= \frac{\theta}{\log \frac{1}{1-\theta}}$$

$$\text{よって } P(X = x) = \frac{\theta^x}{x \log \left( \frac{1}{1-\theta} \right)}$$

#### 5.1.3 (3)

$$f(\theta) = \prod_{i=1}^n \frac{\theta^{x_i}}{x_i \log \left( \frac{1}{1-\theta} \right)} \quad \text{とおく。}$$

$$\log f(\theta) = \log \frac{\theta^{x_1+x_2+\dots+x_n}}{x_1 x_2 \dots x_n \left\{ \log \left( \frac{1}{1-\theta} \right) \right\}^n}$$

$$= \log \theta^{x_1+x_2+\dots+x_n} - \log x_1 - \log x_2 - \dots - \log x_n - n \log \left( \log \frac{1}{1-\theta} \right)$$

$$\text{よって } \frac{\partial f}{\partial \theta} = \frac{(x_1 + x_2 + \cdots + x_n)}{\theta} - n \frac{\frac{1}{1-\theta}}{\log(\frac{1}{1-\theta})} = 0$$

を解くと、

$$\frac{(x_1 + x_2 + \cdots + x_n)}{\theta} = n \frac{\frac{1}{1-\theta}}{\log(\frac{1}{1-\theta})}$$

$$\text{よって } \bar{X} = \frac{x_1 + x_2 + \cdots + x_n}{n} = \frac{-\hat{\theta}}{(1-\hat{\theta}) \log(1-\hat{\theta})}$$

## 5.2 5 番の総評

(2) で項別積分をするのはなかなか難しい。統計以外のところで悩むだろう。ただ、最尤推定量くらいは求められる必要がある。難易度は5段階で3程度。

## 6 6 番

### 6 番

各成分が0か1の値を取るベクトル  $x = (x_1, x_2, \cdots, x_n)$  に対して関数  $\phi(x)$  を

$$\phi(x) = \begin{cases} 1 & \sum_{i=1}^n x_i \geq k \\ 0 & \sum_{i=1}^n x_i < k \end{cases}$$

で定義する。独立な確率変数  $X_1, X_2, \cdots, X_n$  は  $P(X_i = 1) = p_i, P(X_i = 0) = 1 - p_i, (p_i \geq 0), i = 1, 2, \cdots, n$  を満たし、 $X = (X_1, X_2, \cdots, X_n)$  とする。この時次の問に答えよ。

(1) 全ての  $i$  に対して  $p_i = p$  であるとき、 $\gamma = E[\phi(X)]$  を求めよ。

(2)  $n=3, k=2$  の時、 $p_1, p_2, p_3$  の値が必ずしも等しいとは限らない場合、 $\gamma$  を  $p_1, p_2, p_3$  を用いて表せ。

## 6.1 解答

### 6.1.1 (1)

二項分布の再生性より

$$\sum_{i=1}^n X_i \sim B(n, p)$$

$$\text{よって } \gamma = E[\phi(X)] = P(\sum_{i=1}^n X_i \geq k) = \sum_{k \leq i \leq n} p^i q^{n-i}$$

### 6.1.2 (2)

$$\gamma = p_1 p_2 (1 - p_3) + p_1 (1 - p_2) p_3 + p_1 p_2 (1 - p_3) + p_1 p_2 p_3$$

## 6.2 6 番の総評

(1) はこれ以上整理する必要は多分ないと思う。ただ、次のような関係が知られている。

$$\sum_{i=0}^k b(i; n, p) = \frac{1}{B(\frac{\phi_1}{2}, \frac{\phi_2}{2})} \int_{\frac{\phi_1 q}{\phi_1 + \phi_2}}^{\frac{\phi_2 p}{\phi_1 + \phi_2}} \left(\frac{\phi_1}{\phi_2}\right)^{\frac{\phi_1}{2}} x^{\frac{\phi_1}{2}-1} \left(1 + \frac{\phi_1}{\phi_2} x\right)^{-\frac{\phi_1 + \phi_2}{2}} dx$$

この公式の証明は「確率統計演習2 統計 国沢清典 培風館」の174ページにあります。

(2) については何も言うことはないだろう。難易度は5段階で1。

## 7 全体的な総評

必答の2問は極めて標準的な問題。選択は3, 4を選べば良いだろう。難度が4以上の問題は見受けられず、極めて取り組みやすいと言える。

## 8 参考文献

### < 微積分 >

- ・難波誠著 「微分積分学」 裳華房
- ・馬場敬之・高杉豊著 「微分積分キャンパス・ゼミ」 マセマ出版社
- ・杉浦光夫著 「解析入門」 東京大学出版会

### < 線形代数 >

- ・寺田文行著 「線形代数増訂版」 サイエンス社
- ・馬場敬之・高杉豊著 「線形代数」 マセマ出版社

### < 統計 >

- ・稲垣宣夫著 「数理統計学」 裳華房
- ・白旗慎吾著 「統計解析入門」 共立出版株式会社
- ・馬場敬之・久池井茂著 「確率・統計キャンパス・ゼミ」 マセマ出版社
- ・国沢清典著 確率統計演習2 統計 培風館

### < 複素関数 >

- ・今吉洋一著 「複素関数概説」 サイエンス社
- ・坂和正敏著 「応用解析学の基礎」 共立出版株式会社
- ・馬場敬之・高杉豊著 「複素関数キャンパス・ゼミ」 マセマ出版社

### < 常微分方程式 >

- ・古屋茂著 「新版 微分方程式入門」 サイエンス社
- ・馬場敬之・久池井茂著 「微分方程式キャンパス・ゼミ」 マセマ出版社

### < ルベーグ積分 >

- ・伊藤清三著 「ルベーグ積分入門」 裳華房