

問題解答(第 1 章)

解答 1.1 $A \cup A^c = \Omega$ であり $A \cap A^c = \phi$ である. $\Pr(A \cup A^c) = \Pr(A) + \Pr(A^c) = 1$ であるので, $\Pr(A^c) = 1 - \Pr(A)$ を得る. また, $A \subseteq B$ であるので $B = A \cup (A^c \cap B)$ と表現できる. $A \cap (A^c \cap B) = \phi$ より $\Pr(B) = \Pr\{A \cup (A^c \cap B)\} = \Pr(A) + \Pr(A^c \cap B)$ を得る. ここで $\Pr(A^c \cap B) \geq 0$ であることから, $\Pr(B) \geq \Pr(A)$ が成り立つ.

解答 1.2 $\Pr(A \cap B)$ の最大値は $A \subseteq B$ の場合で $\Pr(A \cap B) = 0.5$ となる. このとき $\Pr(A \cup B)$ は最小値 0.7 となる. $\Pr(A \cap B)$ の最小値は A と B の重なりが最も小さい場合で $\Pr(A \cap B) = 0.2$ となる. このとき $\Pr(A \cup B)$ は最大値 1 となる. よって, $0.2 \leq \Pr(A \cap B) \leq 0.5$, $0.7 \leq \Pr(A \cup B) \leq 1$ である. A と B が互いに独立な場合は $\Pr(A \cap B) = \Pr(A) \cdot \Pr(B) = 0.35$ であり, このとき $\Pr(A \cup B) = \Pr(A) + \Pr(B) - \Pr(A \cap B) = 0.5 + 0.7 - 0.35 = 0.85$ となる.

解答 1.3 上側累積確率 $Q(x) = \Pr(x \leq X) = \sum_{k=x}^{\infty} \theta(1-\theta)^k$ は, 初項 $\theta(1-\theta)^x$, 公比 $1 - \theta$ の等比級数であるので, その和は $\sum_{k=x}^{\infty} \theta(1-\theta)^k = \theta(1-\theta)^x / \{1 - (1-\theta)\} = (1-\theta)^x$ となる. ここで $x=0$ とすると $\sum_{k=0}^{\infty} \theta(1-\theta)^k = (1-\theta)^0 = 1$ と全確率の和が 1 となることが示される. 下側累積確率は $P(x) = \Pr(X \leq x) = 1 - \Pr(x+1 \leq X) = 1 - (1-\theta)^{x+1}$ であり, $P(x) + Q(x) = 1 - (1-\theta)^{x+1} + (1-\theta)^x = 1 + (1-\theta)^x \{1 - (1-\theta)\} = 1 + \theta(1-\theta)^x = 1 + p(x)$ となる.

解答 1.4 $E[X(X-1)] = E[X^2 - X] = E[X^2] - E[X]$ より $E[X^2] = E[X(X-1)] + E[X]$ を得る. また, (1.28) より $V[X] = E[X^2] - (E[X])^2$ であるので, $V[X] = E[X(X-1)] + E[X] - (E[X])^2$ となる.

解答 1.5 求める期待値の定義式は $E[X] = \sum_{x=0}^{\infty} x\theta(1-\theta)^x$ である. よって

$$E[X] - (1-\theta)E[X] = \sum_{x=0}^{\infty} x\theta(1-\theta)^x - \sum_{x=0}^{\infty} x\theta(1-\theta)^{x+1} = \sum_{x=1}^{\infty} \theta(1-\theta)^x = \frac{\theta(1-\theta)}{1-(1-\theta)} = 1-\theta$$

より $E[X] = (1-\theta)/\theta$ を得る.

解答 1.6 共分散の定義より, $\mu_X = E[X]$, $\mu_Y = E[Y]$ として

$$\begin{aligned} \text{Cov}[X, Y] &= E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = E[XY - \mu_X Y - \mu_Y X + \mu_X \mu_Y] \\ &= E[XY] - 2\mu_X \mu_Y + \mu_X \mu_Y = E[XY] - \mu_X \mu_Y \end{aligned}$$

となる.

解答 1.7 $\mu = E[X]$ とすると,

$$\begin{aligned} \mu_3 &= E[(X - \mu)^3] = E[X^3 - 3\mu X^2 + 3\mu^2 X - \mu^3] \\ &= \mu'_3 - 3\mu\mu'_2 + 3\mu^3 - \mu^3 = \mu'_3 - 3\mu\mu'_2 + 2\mu^3 \end{aligned}$$

および

$$\begin{aligned} \mu_4 &= E[(X - \mu)^4] = E[X^4 - 4\mu X^3 + 6\mu^2 X^2 - 4\mu^3 X + \mu^4] \\ &= \mu'_4 - 4\mu\mu'_3 + 6\mu^2\mu'_2 - 4\mu^4 + \mu^4 = \mu'_4 - 4\mu\mu'_3 + 6\mu^2\mu'_2 - 3\mu^4 \end{aligned}$$

となる.

解答 1.8 確率変数 X を $Y = aX + b$ と変数変換すると $E[(Y - E[Y])^k] = a^k E[(X - E[X])^k]$ となる. よって $a > 0$ とすると $SD[Y] = a SD[X]$ であるので, Y の歪度と尖度は

$$\begin{aligned} \beta_1[Y] &= \frac{E[(Y - E[Y])^3]}{(SD[Y])^3} = \frac{a^3 E[(X - E[X])^3]}{a^3 (SD[X])^3} = \frac{E[(X - E[X])^3]}{(SD[X])^3} = \beta_1[X] \\ \beta_2[Y] &= \frac{E[(Y - E[Y])^4]}{(SD[Y])^4} - 3 = \frac{a^4 E[(X - E[X])^4]}{a^4 (SD[X])^4} - 3 \\ &= \frac{E[(X - E[X])^4]}{(SD[X])^4} - 3 = \beta_2[X] \end{aligned}$$

と値が変わらないことが示される.

解答 1.9 モーメント母関数は, t が 0 に近く $e^t(1 - \theta) < 1$ と仮定すると, 等比級数の公式より

$$M_X(t) = E[\exp(tX)] = \sum_{x=0}^{\infty} \exp(tx) \theta(1 - \theta)^x = \theta \sum_{x=0}^{\infty} \{e^t(1 - \theta)\}^x = \frac{\theta}{1 - e^t(1 - \theta)}$$

となる. これより, 期待値は

$$M_X'(0) = \left. \frac{d}{dt} \frac{\theta}{1 - e^t(1 - \theta)} \right|_{t=0} = - \frac{\theta \{-e^t(1 - \theta)\}}{\{1 - e^t(1 - \theta)\}^2} \bigg|_{t=0} = \frac{1 - \theta}{\theta}$$

と求められる. 確率母関数は

$$H_X(t) = \sum_{x=0}^{\infty} \theta(1-\theta)^x t^x = \theta \sum_{x=0}^{\infty} \{(1-\theta)t\}^x = \frac{\theta}{1-(1-\theta)t}$$

となる. $M_X(t) = H_X(e^t)$ であることが確かめられる.

解答 1.10 モーメント母関数 $M_X(t)$ は $M_X(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \mu'_k t^k / k!$ と展開される. また,

対数関数の級数展開は $\log(1+x) = \sum_{n=1}^{\infty} (-1)^{n-1} x^n / n$ である. これらより 4 次までの
 キュミュラントを実際に求めるが, t^5 以上の項を省略して書くと以下のような
 る (μ'_1 は単に μ とした).

$$\begin{aligned} & \log\left(1 + \mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right) \\ &= \left(\mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right) - \frac{1}{2} \left(\mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right)^2 \\ & \quad + \frac{1}{3} \left(\mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right)^3 - \frac{1}{4} \left(\mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right)^4 \\ & \approx \left(\mu t + \frac{\mu'_2}{2} t^2 + \frac{\mu'_3}{6} t^3 + \frac{\mu'_4}{24} t^4\right) - \frac{1}{2} \left(\mu^2 t^2 + \mu \mu'_2 t^3 + \frac{(\mu'_2)^2}{4} t^4 + \frac{\mu \mu'_3}{3}\right) \\ & \quad + \frac{1}{3} \left(\mu^3 t^3 + \frac{3}{2} \mu^2 \mu'_2 t^4\right) - \frac{1}{4} \mu^4 t^4 \\ &= \mu t + \left(\frac{\mu'_2}{2} - \frac{\mu^2}{2}\right) t^2 + \left(\frac{\mu'_3}{6} - \frac{\mu \mu'_2}{2} + \frac{\mu^3}{3}\right) t^3 + \left(\frac{\mu'_4}{24} - \frac{(\mu'_2)^2}{8} - \frac{\mu \mu'_3}{6} + \frac{\mu^2 \mu'_2}{2} - \frac{1}{4} \mu^4\right) t^4 \\ &= \mu t + \frac{1}{2} (\mu'_2 - \mu^2) t^2 + \frac{1}{6} (\mu'_3 - 3\mu \mu'_2 + 2\mu^3) t^3 + \frac{1}{24} (\mu'_4 - 3(\mu'_2)^2 \\ & \quad - 4\mu \mu'_3 + 12\mu^2 \mu'_2 - 6\mu^4) t^4 \end{aligned}$$

これより, $\kappa_1 = \mu$, $\kappa_2 = \mu'_2 - \mu^2 = \mu_2$ および $\kappa_3 = \mu'_3 - 3\mu \mu'_2 + 2\mu^3 = \mu_3$ となるこ
 とが分かる. また, $\mu_4 = \mu'_4 - 4\mu \mu'_3 + 6\mu^2 \mu'_2 - 3\mu^4$ であるので,

$$\kappa_4 - \mu_4 = -3(\mu'_2)^2 + 6\mu^2 \mu'_2 - 3\mu^4 = -3(\mu'_2 - \mu^2)^2 = -3\mu_2^2$$

より $\kappa_4 = \mu_4 - 3\mu_2^2$ も示される.

解答 1.11 成功の確率 θ の幾何分布に従う確率変数 X に対し, スコアは $U(\theta) = 1/\theta - X/(1-\theta)$ であり, その分散は $V[U(\theta)] = 1/\{\theta^2(1-\theta)\}$ である. すなわち $V[X/(1-\theta)] = 1/\{\theta^2(1-\theta)\}$ であるので

$$V[X] = (1-\theta)^2 \times \frac{1}{\theta^2(1-\theta)} = \frac{1-\theta}{\theta^2}$$

を得る.

解答 1.12 コインの表が出る確率を θ とすると、検定の仮説は $H_0: \theta = 0.5$ vs. $H_1: \theta < 0.5$ である (片側検定). 初めて表が出るまでの裏の回数を X とすると、 H_0 の下で X はパラメータ 0.5 の幾何分布に従う. X の実現値を x とすると、 P -値は $P = \Pr(x \leq X) = (0.5)^x$ となる. $x = 4$ のとき $P = 1/16 = 0.0625$ であり、 $x = 5$ のとき $P = 1/32 = 0.03125$ であるので、 $\alpha = 0.05$ とすると $x = 4$ では H_0 は棄却されず、 $x = 5$ のときに棄却される. この場合の実質の有意水準は 0.03125 である.

解答 1.13 対数尤度関数は $l(\theta) = n \log \theta + \sum_{i=1}^n (y_i - 1) \times \log(1 - \theta)$ であるので、尤度方程式は

$$\frac{d}{d\theta} l(\theta) = \frac{n}{\theta} - \frac{1}{1-\theta} \sum_{i=1}^n (y_i - 1) = 0$$

となる. これを θ について解くことにより最尤推定値 $\hat{\theta} = n / \sum_{i=1}^n y_i = 1/\bar{y}$ を得る.

ここで $\bar{y} = \sum_{i=1}^n y_i / n$ は標本平均である. $n = 3$ で観測データが $y_1 = 3, y_2 = 4, y_3 = 8$ とすると、 $\bar{y} = 5$ であるので $\hat{\theta} = 0.2$ となる.

解答 1.14 当たりの確率 θ の点推定値は $\hat{\theta} = 1/(1+0) = 1$ である. 95%信頼区間の上限は 1 である. 下限は $\Pr(X = 0) = \theta = 0.025$ より $\theta_L = 0.025$ となる. k 回当たりが続けて出る確率は θ^k である. よって、 $\theta^k = 0.025$ より $\theta_L = \sqrt[k]{0.025}$ であることから $\sqrt[k]{0.025} \geq 0.5 \rightarrow 0.025 \geq (0.5)^k \rightarrow \log 0.025 \geq k \log 0.5 \rightarrow k \geq \log 0.025 / \log 0.5 \approx 5.32$ より $k \geq 6$ を得る.