

問題解答(第3章)

解答 3.1 オッズの定義 $\omega = \theta_2/(1 - \theta_2)$ より $1 - \theta_2 = 1/(1 + \omega)$ となる. また $\omega\psi = \theta_1/(1 - \theta_1)$ から $1 - \theta_1 = 1/(1 + \omega\psi)$ を得る. $y = s - x$ であるので (3.6) より

$$\begin{aligned} & {}_m C_x \cdot {}_n C_{s-x} \cdot \left(\frac{\theta_1}{1-\theta_1} \right)^x \left(\frac{\theta_2}{1-\theta_2} \right)^{s-x} (1-\theta_1)^m (1-\theta_2)^n \\ &= {}_m C_x \cdot {}_n C_{s-x} \cdot \left\{ \left(\frac{\theta_1}{1-\theta_1} \right) / \left(\frac{\theta_2}{1-\theta_2} \right) \right\}^x \left(\frac{\theta_2}{1-\theta_2} \right)^s (1-\theta_1)^m (1-\theta_2)^n \\ &= {}_m C_x \cdot {}_n C_{s-x} \cdot \psi^x \omega^s \left(\frac{1}{1+\omega\psi} \right)^m \left(\frac{1}{1+\omega} \right)^n \end{aligned}$$

と (3.10) が示される. 上式において変数は x であり, x を含まない項は定数であるので, 全確率は 1 という条件から ${}_m C_x \cdot {}_n C_{s-x} \cdot \psi^x$ をその x に関する和

$\sum_k {}_m C_k \cdot {}_n C_{s-k} \cdot \psi^k$ で割ることにより (3.11) が導かれる. また, $\sum_k {}_m C_k \cdot {}_n C_{s-k} = {}_{m+n} C_s$

であるので (3.12) が成り立つ.

解答 3.2 $\theta_1 = \theta_2 = \theta$ のとき, $X/m - Y/n$ の標準偏差は

$$SD\left[\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right] = \sqrt{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right)\theta(1-\theta)}$$

である. よって, 歪度は

$$\begin{aligned} \beta_1\left[\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right] &= E\left[\left\{\left(\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right) - (\theta_1 - \theta_2)\right\}^3\right] / \left\{SD\left[\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right]\right\}^3 \\ &= \left(\frac{1}{m^2} - \frac{1}{n^2}\right)\theta(1-\theta)(1-2\theta) / \left\{\sqrt{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right)\theta(1-\theta)}\right\}^3 \\ &= \left(\frac{n^2 - m^2}{m^2 n^2}\right)\theta(1-\theta)(1-2\theta) / \left\{\sqrt{\frac{m+n}{mn}\theta(1-\theta)}\right\}^3 \\ &= \frac{n-m}{\sqrt{mn(m+n)}} \cdot \frac{1-2\theta}{\sqrt{\theta(1-\theta)}} \end{aligned}$$

となる. 尖度は

$$\beta_2\left[\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right] = E\left[\left\{\left(\frac{X}{m} - \frac{Y}{n}\right) - (\theta_1 - \theta_2)\right\}^4\right] / \left\{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right)\theta(1-\theta)\right\}^2 - 3$$

$$= \left[3 \left\{ \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right) \theta (1 - \theta) \right\}^2 + \left(\frac{1}{m^3} + \frac{1}{n^3} \right) \theta (1 - \theta) \{ 1 - 6\theta(1 - \theta) \} \right] / \left\{ \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right) \theta (1 - \theta) \right\}^2 - 3$$

$$= \frac{m^3 + n^3}{mn(m+n)^2} \left\{ \frac{1}{\theta(1-\theta)} - 6 \right\}$$

と求められる.

解答 3.3 帰無仮説の下での処置 1 の有効者数 X の分布は超幾何分布 $H(10, 13, 20)$ であり, $X = 3, \dots, 10$ の確率はそれぞれ右のようになる. $H_1: \theta_1 > \theta_2$ に対する片側 P -値は

$$P\text{-value} = \Pr(X \geq 8) = 0.1463 + 0.0271 + 0.0015 = 0.1749$$

となる. mid- P 値は

$$\text{mid-}P = 0.5 \times 0.1463 + 0.0271 + 0.0015 = 0.1018$$

である. $H_1: \theta_1 \neq \theta_2$ に対する両側 P -値は, 分布が左右対称であるので片側 P -値を 2 倍する流儀でも実現値の確率 $\Pr(X = 8) = 0.1463$ 以下の確率をすべて加える流儀でも同じ $0.1749 \times 2 = 0.3498$ となる.

x	P(X=x)
3	0.0015
4	0.0271
5	0.1463
6	0.3251
7	0.3251
8	0.1463
9	0.0271
10	0.0015

解答 3.4 両群でのデータ数が等しく $m = n$ とすると $t = 2m - s$ であるので, 公式 ${}_n C_k = {}_n C_{n-k}$ を用いると超幾何分布の確率は (3.15) より

$$\Pr(X = s - x) = \frac{{}_s C_{s-x} \times {}_{2m-s} C_{m-(s-x)}}{{}_N C_m} = \frac{{}_s C_x \times {}_{2m-s} C_{m-x}}{{}_N C_m} = \Pr(X = x)$$

となる.

解答 3.5 (3.22) については, $\hat{\theta}_1 = X/m$, $\hat{\theta}_2 = Y/n$ および $\hat{\theta} = (X+Y)/(m+n)$ より

$$\hat{\theta}_1 - \hat{\theta} = \frac{X}{m} - \frac{X+Y}{m+n} = \frac{(m+n)X - m(X+Y)}{m(m+n)} = \frac{nX - mY}{m(m+n)}$$

$$\hat{\theta}_2 - \hat{\theta} = \frac{Y}{n} - \frac{X+Y}{m+n} = \frac{(m+n)Y - n(X+Y)}{n(m+n)} = \frac{mY - nX}{n(m+n)}$$

$$\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2 = \frac{X}{m} - \frac{Y}{n} = \frac{nX - mY}{mn}$$

となる. よって,

$$\begin{aligned}
m(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta})^2 + n(\hat{\theta}_2 - \hat{\theta})^2 &= \frac{(nX - mY)^2}{m(m+n)^2} + \frac{(mY - nX)^2}{n(m+n)^2} \\
&= (mn)^2 (\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 \left\{ \frac{1}{m(m+n)^2} + \frac{1}{n(m+n)^2} \right\} \\
&= \frac{(mn)^2 (m+n)}{mn(m+n)^2} (\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 = \frac{mn}{m+n} (\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 = \frac{(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2}{\frac{1}{m} + \frac{1}{n}}
\end{aligned}$$

より

$$Z^2 = \frac{(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2}{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right) \hat{\theta}(1-\hat{\theta})} = \frac{m(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta})^2 + n(\hat{\theta}_2 - \hat{\theta})^2}{\hat{\theta}(1-\hat{\theta})}$$

となる.

(3.23) については, (3.22) の右辺の各項が

$$\begin{aligned}
&\frac{m(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta})^2}{\hat{\theta}(1-\hat{\theta})} + \frac{n(\hat{\theta}_2 - \hat{\theta})^2}{\hat{\theta}(1-\hat{\theta})} \\
&= \frac{m^2(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta})^2}{m\hat{\theta}} + \frac{m^2(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta})^2}{m(1-\hat{\theta})} + \frac{n^2(\hat{\theta}_2 - \hat{\theta})^2}{n\hat{\theta}} + \frac{n^2(\hat{\theta}_2 - \hat{\theta})^2}{n(1-\hat{\theta})} \\
&= \frac{(m\hat{\theta}_1 - n\hat{\theta})^2}{m\hat{\theta}} + \frac{(m\hat{\theta}_1 - m\hat{\theta})^2}{m(1-\hat{\theta})} + \frac{(n\hat{\theta}_2 - n\hat{\theta})^2}{n\hat{\theta}} + \frac{(n\hat{\theta}_2 - n\hat{\theta})^2}{n(1-\hat{\theta})} \\
&= \frac{(X - m\hat{\theta})^2}{m\hat{\theta}} + \frac{\{(m - X) - m(1-\hat{\theta})\}^2}{m(1-\hat{\theta})} + \frac{(Y - n\hat{\theta})^2}{n\hat{\theta}} + \frac{\{(n - Y) - n(1-\hat{\theta})\}^2}{n(1-\hat{\theta})}
\end{aligned}$$

と変形されることから示される.

(3.24) については, (3.19) の Z の 2 乗を表 3.3 の記号で置き換えると, $N = m + n$ であるので

$$Z^2 = \frac{(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2}{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n}\right) \hat{\theta}(1-\hat{\theta})} = \frac{\left(\frac{a}{m} - \frac{c}{n}\right)^2}{\frac{N}{mn} \frac{s}{N} \frac{t}{N}} = \frac{\frac{1}{(mn)^2} \{a(c+d) - c(a+b)\}^2}{\frac{st}{mnN}} = \frac{N(ad-bc)^2}{mnst}$$

となる.

(3.25) については, 超幾何分布 $H(m, s, N)$ の期待値と分散はそれぞれ $\frac{ms}{N}$,

$\frac{mnst}{N^2(N-1)}$ であるので, 超幾何分布をこれらの平均と分散を持つ正規分布で近似

したときの連続修正を施した積分の端点は

$$\begin{aligned}\frac{(|a - ms/N| - 0.5)^2}{mnst/\{N^2(N-1)\}} &= \frac{(N-1)(|Na - ms| - N/2)^2}{mnst} \\ &= \frac{(N-1)\{|(a+b+c+d)a - (a+b)(a+c)| - N/2\}^2}{mnst} = \frac{(N-1)(|ad - bc| - N/2)^2}{mnst}\end{aligned}$$

となるので, $N-1 \approx N$ として示される.

(3.26) に関しては, $\hat{\theta}_1 = a/m$, $\hat{\theta}_2 = c/n$ および $\hat{\theta} = (a+c)/(m+n)$ を用いると $(z')^2$ が (3.25) に一致することが次のように示される.

$$(z')^2 = \frac{\left\{ \left| \frac{a}{m} - \frac{c}{n} \right| - \frac{1}{2} \left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right) \right\}^2}{\left(\frac{1}{m} + \frac{1}{n} \right) \frac{a+c}{m+n} \left(1 - \frac{a+c}{m+n} \right)} = \frac{\frac{1}{(mn)^2} \left\{ |na - mc| - \frac{1}{2}(m+n) \right\}^2}{\frac{m+n}{mn} \cdot \frac{a+c}{m+n} \cdot \frac{(m+n) - (a+c)}{m+n}} = \frac{N(|ad - bc| - N/2)^2}{mnst}$$

解答 3.6 各処置での有効率はそれぞれ $\hat{\theta}_1 = 8/10 = 0.8$, $\hat{\theta}_2 = 5/10 = 0.5$ であり, $H_0: \theta_1 = \theta_2 (= \theta)$ の下での θ の推定値は $\hat{\theta} = 13/20 = 0.65$ である. よって

$$z^* = \frac{0.8 - 0.5}{\sqrt{\left(\frac{1}{10} + \frac{1}{10} \right) 0.65 \times 0.35}} \approx 1.4064$$

となる. 片側 P -値は $P_1 = \Pr(Z \geq 1.4064) \approx 0.0798$ となる. $w^* = (z^*)^2 = 1.978$ であり, 両側 P -値は $P_2 = \Pr(W \geq 1.978) \approx 0.1596$ となる. イエーツの補正を施した w' は

$$w' = \frac{20(|8 \times 5 - 2 \times 5| - 20/2)^2}{10 \times 10 \times 13 \times 7} = \frac{20 \times (30 - 10)^2}{10 \times 10 \times 13 \times 7} = 0.8791$$

となり, P -値は $P_{Yates} = \Pr(W \geq 0.8791) \approx 0.3484$ となる. P_{Yates} はフィッシャー検定の両側 P -値 0.3498 に極めて近い.

解答 3.7 $m = n = 10$, $x = 8$, $y = 5$ であるので, $d = 8/10 - 5/10 = 0.8 - 0.5 = 0.3$ であり, 標準誤差は

$$SE[d] = \sqrt{0.8(1-0.8)/10 + 0.5(1-0.5)/10} = \sqrt{0.041} \approx 0.2025$$

となる. また, $\tilde{d}_1 = \frac{8+1}{10+2} - \frac{5+1}{10+2} = \frac{9}{12} - \frac{6}{12} = 0.75 - 0.5 = 0.25$ であり, 形式的に計算し

た標準誤差は

$$SE[\tilde{d}_1] = \sqrt{0.75(1-0.75)/12 + 0.5(1-0.5)/12} \approx \sqrt{0.0365} \approx 0.1909$$

となる.

解答 3.8

$$\frac{mn}{m+n} SE_{Wald}^2 = \frac{n}{m+n} \hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) + \frac{m}{m+n} \hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) = (1-\gamma)\hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) + \gamma\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2)$$

であり, $\hat{\theta} = \gamma\hat{\theta}_1 + (1-\gamma)\hat{\theta}_2$ より

$$\begin{aligned} \frac{mn}{m+n} SE_{Score}^2 &= \{\gamma\hat{\theta}_1 + (1-\gamma)\hat{\theta}_2\} [1 - \{\gamma\hat{\theta}_1 + (1-\gamma)\hat{\theta}_2\}] \\ &= \{\hat{\theta}_2 + \gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)\} \{(1-\hat{\theta}_2) - \gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)\} \\ &= \hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) + (1-2\hat{\theta}_2)\gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2) - \gamma^2(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 \end{aligned}$$

となる. ここで

$$\begin{aligned} (1-2\hat{\theta}_2)\gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2) &= (1-\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2 + \hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)\gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2) \\ &= \gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)(1-\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2) + \gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 = \gamma\{\hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) - \hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2)\} + \gamma(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 \end{aligned}$$

に注意すると,

$$\frac{mn}{m+n} SE_{Score}^2 = (1-\gamma)\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) + \gamma\hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) + \gamma(1-\gamma)(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2$$

となる. よって,

$$\begin{aligned} \frac{mn}{m+n} (SE_{Score}^2 - SE_{Wald}^2) &= (1-\gamma)\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) + \gamma\hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) + \gamma(1-\gamma)(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 - \{(1-\gamma)\hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1) + \gamma\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2)\} \\ &= \gamma(1-\gamma)(\hat{\theta}_1 - \hat{\theta}_2)^2 + (1-2\gamma)\{\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) - \hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1)\} \end{aligned}$$

を得る.

解答 3.9 $SE_{Wald} > SE_{Score}$ となるのは, (3.43) より γ が小さくて $\hat{\theta}_2(1-\hat{\theta}_2) < \hat{\theta}_1(1-\hat{\theta}_1)$ の場合である. 具体的に $m=6, n=50$ で $x=3, y=5$ では $\hat{\theta}_1=3/6=0.5$, $\hat{\theta}_2=5/50=0.1$ および $\hat{\theta}=8/56=1/7=0.143$ であり, $SE_{Score} - SE_{Wald} = -0.0573$ と負になる.

解答 3.10

$m=10, n=10, x=8, y=4$ であるので $d=0.3$ であり,

$$SE_{Wald}[d] = \sqrt{0.8(1-0.8)/10 + 0.5(1-0.5)/10} = \sqrt{0.0410} \approx 0.2025$$

より, ワルド型の 95%信頼区間は

$$0.3 \pm 1.96 \times 0.2025 = (-0.0969, 0.6969)$$

となる. スコア型の信頼区間は, $\hat{\theta} = (8+5)/(10+10) = 0.65$ より

$$SE_{Score}[d] = \sqrt{\left(\frac{1}{10} + \frac{1}{10}\right)0.65(1-0.65)} \approx \sqrt{0.0455} \approx 0.2133$$

であるので

$$0.3 \pm 1.96 \times 0.2133 = (-0.1181, 0.7181)$$

と求められる.

処置 1 および処置 2 でのスコア型の 95%信頼区間が 2.3.4 節の (2.28) よりそれぞれ (0.4902, 0.9433), (0.2366, 0.7634) となる. よって, (3.45) および (3.46) の標準誤差部分はそれぞれ

$$\sqrt{\frac{0.4902(1-0.4902)}{10} + \frac{0.7634(1-0.7634)}{10}} \approx 0.2075,$$

$$\sqrt{\frac{0.9433(1-0.9433)}{10} + \frac{0.2366(1-0.2366)}{8}} \approx 0.1530$$

であるので, ハイブリッドスコア型 95%信頼区間の上下限は (3.45) および (3.46) より

$$\delta_L = 0.3 - 1.96 \times 0.2075 \approx -0.1067, \quad \delta_U = 0.3 + 1.96 \times 0.1530 \approx 0.5999$$

と求められる.

また, 仮想的に各度数に 1 ずつを加える方法では $\tilde{d}_1 = 0.25$ であり, 標準誤差は $SE[\tilde{d}_1] \approx 0.1909$ であるので, 95%信頼区間は (3.47) より

$$\tilde{d}_1 \pm z(\alpha/2)SE[\tilde{d}_1] = 0.25 \pm 1.96 \times 0.1909 = (-0.1242, 0.6242)$$

となる.

解答 3.11 n 回の試行で生起確率 θ の事象を 1 回以上観測する確率は $1 - (1 - \theta)^n$ で与えられる. よって, $1 - (1 - \theta)^n \geq 0.95$ より $(1 - \theta)^n \leq 0.05$ であるので, 両辺の対数を取って $n \log(1 - \theta) \leq \log 0.05$ を得る. θ が小さいとき $\log(1 - \theta) \approx -\theta$ であるので $\log 0.05 \approx -3$ となり, 近似的に $-n\theta \leq -3$ が得られ, $n \geq 3/\theta$ となる.

解答 3.12 ベイズの定理 $\Pr(A | B) = \Pr(B | A)\Pr(A)/\Pr(B)$ より

$$\frac{\eta_1/(1-\eta_1)}{\eta_2/(1-\eta_2)} = \frac{\Pr(A|B)/\Pr(A^c|B)}{\Pr(A|B^c)/\Pr(A^c|B^c)}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{\{\Pr(B|A)\Pr(A)/\Pr(B)\}/\{\Pr(B|A^c)\Pr(A^c)/\Pr(B)\}}{\{\Pr(B^c|A)\Pr(A)/\Pr(B^c)\}/\{\Pr(B^c|A^c)\Pr(A^c)/\Pr(B^c)\}} \\
&= \frac{\Pr(B|A)/\Pr(B|A^c)}{\Pr(B^c|A)/\Pr(B^c|A^c)} = \frac{\Pr(B|A)/\Pr(B^c|A)}{\Pr(B|A^c)/\Pr(B^c|A^c)} = \psi
\end{aligned}$$

となる.

解答 3.13 オッズ比は $\psi = (0.003/0.997)/(0.001/0.999) \approx 3.006018$ と求められる. リスク比は $\theta_1/\theta_2 = 0.003/0.001 = 3$ であり, 両者はきわめて近い. ちなみに近似の次数を上げて $\theta/(1-\theta) \approx \theta + \theta^2$ とすると $0.003/0.997 \approx 0.003 + (0.003)^2 = 0.003009$ および $0.001/0.999 \approx 0.001 + (0.001)^2 = 0.001001$ であるので $0.003009/0.001001 \approx 3.005994$ となる.

解答 3.14 標本オッズ比は $y = (2 \times 4)/(8 \times 4) = 1/4 = 0.25$ であり, 対数オッズ比は $\log 0.25 \approx -1.386$ となる. 標準誤差は

$$SE[\log y] = \sqrt{\frac{1}{2} + \frac{1}{8} + \frac{1}{4} + \frac{1}{4}} = \sqrt{\frac{9}{8}} \approx 1.061$$

であるので, 対数オッズ比 $\log \psi$ の近似的な 95%信頼区間は $-1.386 \pm 1.96 \times 1.061 \approx (-3.465, 0.693)$ となる. よってオッズ比 ψ の 95%信頼区間は $(\exp[-3.465], \exp[0.693]) = (0.031, 1.999)$ となる. 正確な 95%信頼区間は数値計算により $(0.017, 2.874)$ となる.

解答 3.15 $\psi = 1$ のとき非心超幾何分布 (3.56) は通常超幾何分布 $H(m, s, N)$ となり, (A, B) セル度数 X の期待値は $a_0 = ms/N$ となる (2.2.4 節参照). また, その他のセル度数の期待値はそれぞれ $b_0 = m - a_0 = mt/N$, $c_0 = s - a_0 = ns/N$, $d_0 = s - n - a_0 = nt/N$ となる. よって

$$SE_0 = \sqrt{\frac{N}{ms} + \frac{N}{mt} + \frac{N}{ns} + \frac{N}{nt}} = \sqrt{\frac{N(nt + ns + mt + ms)}{mnst}} = \sqrt{\frac{N^3}{mnst}} = N\sqrt{\frac{N}{mnst}}$$

を得る.

解答 3.16 各確率の推定値は $\hat{\theta}_j = x_j/n_j$ および $\xi_j = n_j\bar{\theta}$ であるので, (3.61) 式の

分母分子を n_j で割って整理すると

$$\begin{aligned}
y &= \sum_{j=1}^m \frac{(x_j - \xi_j)^2}{\xi_j} + \sum_{j=1}^m \frac{\{(n_j - x_j) - (n_j - \xi_j)\}^2}{n_j - \xi_j} \\
&= \sum_{j=1}^m \frac{n_j(x_j/n_j - \xi_j/n_j)^2}{\xi_j/n_j} + \sum_{j=1}^m \frac{n_j(x_j/n_j - \xi_j/n_j)^2}{1 - \xi_j/n_j} \\
&= \sum_{j=1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta})^2 \left\{ \frac{1}{\bar{\theta}} + \frac{1}{1 - \bar{\theta}} \right\} = \frac{1}{\bar{\theta}(1 - \bar{\theta})} \sum_{j=1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta})^2
\end{aligned}$$

となる.

解答 3.17 すべての統計量の分母は同じ $\bar{\theta}(1 - \bar{\theta})$ であるので, 分子のみ計算する.
まず

$$\bar{\theta} = \frac{1}{N} \sum_{j=1}^m x_j = \frac{1}{N} \left(\sum_{j=1}^k x_j + \sum_{j=k+1}^m x_j \right) = \frac{1}{N} (n^{(1)} \bar{\theta}^{(1)} + n^{(2)} \bar{\theta}^{(2)})$$

であり,

$$\bar{\theta}^{(1)} = \frac{1}{n^{(1)}} \sum_{j=1}^k x_j = \frac{1}{n^{(1)}} \sum_{j=1}^k n_j \hat{\theta}_j, \quad \bar{\theta}^{(2)} = \frac{1}{n^{(2)}} \sum_{j=k+1}^m x_j = \frac{1}{n^{(2)}} \sum_{j=k+1}^m n_j \hat{\theta}_j$$

であることに注意する. これらより

$$\begin{aligned}
\sum_{j=1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta})^2 &= \sum_{j=1}^k n_j \{(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(1)}) + (\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta})\}^2 + \sum_{j=k+1}^m n_j \{(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(2)}) + (\bar{\theta}^{(2)} - \bar{\theta})\}^2 \\
&= \sum_{j=1}^k n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(1)})^2 + 2(\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta}) \sum_{j=1}^k n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(1)}) + (\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta})^2 \sum_{j=1}^k n_j \\
&\quad + \sum_{j=k+1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(2)})^2 + 2(\bar{\theta}^{(2)} - \bar{\theta}) \sum_{j=k+1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(2)}) + (\bar{\theta}^{(2)} - \bar{\theta})^2 \sum_{j=k+1}^m n_j \\
&= \sum_{j=1}^k n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(1)})^2 + 0 + n^{(1)} \left\{ \bar{\theta}^{(1)} - \frac{1}{N} (n^{(1)} \bar{\theta}^{(1)} + n^{(2)} \bar{\theta}^{(2)}) \right\}^2 \\
&\quad + \sum_{j=k+1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(2)})^2 + 0 + n^{(2)} \left\{ \bar{\theta}^{(2)} - \frac{1}{N} (n^{(1)} \bar{\theta}^{(1)} + n^{(2)} \bar{\theta}^{(2)}) \right\}^2 \\
&= \sum_{j=1}^k n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(1)})^2 + \frac{n^{(1)} \{n^{(2)}\}^2}{N^2} (\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta}^{(2)})^2 + \sum_{j=k+1}^m n_j(\hat{\theta}_j - \bar{\theta}^{(2)})^2 + \frac{\{n^{(1)}\}^2 n^{(2)}}{N^2} (\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta}^{(2)})^2 \\
&= y^{(1)} + y^{(2)} + \frac{n^{(1)} n^{(2)} \{n^{(1)} + n^{(2)}\}}{N^2} (\bar{\theta}^{(1)} - \bar{\theta}^{(2)})^2 = y^{(1)} + y^{(2)} + y_{diff}
\end{aligned}$$

を得る.

解答 3.18 すべての統計量の分母は同じ $\bar{\theta}(1 - \bar{\theta})$ であるので, それ以外の部分のみ計算する. 予測値は $\theta_j^* = \bar{\theta} + b(h_j - \bar{h})$ であるので, カイ 2 乗統計量 y の定義

(3.62) より

$$\begin{aligned}
\sum_{j=1}^m n_j (\hat{\theta}_j - \bar{\theta})^2 &= \sum_{j=1}^m n_j \{(\hat{\theta}_j - \theta_j^*) - (\theta_j^* - \bar{\theta})\}^2 \\
&= \sum_{j=1}^m n_j (\hat{\theta}_j - \theta_j^*)^2 - 2 \sum_{j=1}^m n_j (\hat{\theta}_j - \theta_j^*)(\theta_j^* - \bar{\theta}) + \sum_{j=1}^m n_j (\theta_j^* - \bar{\theta})^2 \\
&= \sum_{j=1}^m n_j (\hat{\theta}_j - \theta_j^*)^2 - 2 \sum_{j=1}^m n_j \{\hat{\theta}_j - \bar{\theta} - b(h_j - \bar{h})\} \{b(h_j - \bar{h})\} + \sum_{j=1}^m n_j \{b(h_j - \bar{h})\}^2
\end{aligned}$$

であるが，最後の式の第 2 項の和は $\sum_{j=1}^m n_j (\hat{\theta}_j - \bar{\theta})(h_j - \bar{h}) - b \sum_{j=1}^m n_j (h_j - \bar{h})^2$ であるが， b の定義よりこれは 0 になる．よって予式が成り立つ．

解答 3.19 条件付き確率の差は

$$\xi_1 - \xi_2 = \frac{\pi_{12} - \pi_{21}}{\pi_{12} + \pi_{21}} = \frac{\pi_{12} / \pi_{21} - 1}{\pi_{12} / \pi_{21} + 1} = \frac{\psi - 1}{\psi + 1}$$

とオッズ比 ψ の単調関数として表わすことができる．よって， $\xi_1 - \xi_2$ が等しければオッズ比 ψ も等しくなる．逆も同様である．

解答 3.20 $X \sim B(b + c, 1/2)$ とすると，近似的に $X \sim N((b + c)/2, (b + c)/4)$ である． $b \geq (b + c)/2$ すなわち $b \geq c$ とすると，連続修正を施した場合の確率計算は

$$\Pr(X \geq b - 0.5) = \Pr\left(\frac{X - (b + c)/2}{\sqrt{(b + c)/4}} \geq \frac{b - 0.5 - (b + c)/2}{\sqrt{(b + c)/4}}\right) = \Pr\left(Z \geq \frac{(b - c) - 1}{\sqrt{b + c}}\right)$$

より，端点を 2 乗すると $\{(b - c) - 1\}^2 / (b + c)$ となる．逆に $b \leq (b + c)/2$ すなわち $c \geq b$ とすると，連続修正を施した場合の確率計算は

$$\Pr(X \leq b + 0.5) = \Pr\left(\frac{X - (b + c)/2}{\sqrt{(b + c)/4}} \leq \frac{b + 0.5 - (b + c)/2}{\sqrt{(b + c)/4}}\right) = \Pr\left(Z \leq -\frac{(c - b) - 1}{\sqrt{b + c}}\right)$$

より端点を 2 乗して $\{(c - b) - 1\}^2 / (b + c)$ となる．これらより結局 $(|b - c| - 1)^2 / (b + c)$ を得る．

解答 3.21 マクネマー検定で $100\alpha\%$ 有意になることと信頼区間 $(b - c) / \pm z(\alpha/2) \sqrt{b + c} / n$ が 0 を含まないことが同値であることを示す．信頼区間の下限については $(b - c) / n - z(\alpha/2) \sqrt{b + c} / n > 0$ より $(b - c) / n > z(\alpha/2) \sqrt{b + c} / n$ であるのでこの両辺を n 倍して 2 乗し， $(b - c)^2 / (b + c) > (z(\alpha/2))^2$ を得る．これは検定で $100\alpha\%$ 有意であることを示す．上限についても同様の結果が得られる．

解答 3.22 不等式 $\frac{(b-c-n\delta_0)^2}{(b+c)-n\delta_0^2} < \chi^2(\alpha)$ を変形した

$$(b-c-n\delta_0)^2 < \chi^2(\alpha)\{(b+c)-n\delta_0^2\}$$

より

$$n\{n+\chi^2(\alpha)\}\delta_0^2 - 2(b-c)n\delta_0 + (b-c)^2 - \chi^2(\alpha)(b+c) < 0$$

と δ_0 の 2 次式となるので, 解の公式より区間の端点は以下のようになる:

$$\begin{aligned} & \frac{(b-c)}{n+\chi^2(\alpha)} \pm \frac{\sqrt{(b-c)^2 - \{n+\chi^2(\alpha)\}\{(b-c)^2 - \chi^2(\alpha)(b+c)\}/n}}{n+\chi^2(\alpha)} \\ & \frac{(b-c)}{n+\chi^2(\alpha)} \pm \frac{\sqrt{-\chi^2(\alpha)(b-c)^2/n + \{n+\chi^2(\alpha)\}\chi^2(\alpha)(b+c)/n}}{n+\chi^2(\alpha)} \\ & \frac{(b-c)}{n+\chi^2(\alpha)} \pm z(\alpha/2) \frac{\sqrt{[\{n+\chi^2(\alpha)\}(b+c) - (b-c)^2]/n}}{n+\chi^2(\alpha)} \end{aligned}$$

解答 3.23 (3.101) の公式 $n^* = \frac{n}{4} \left\{ 1 + \sqrt{1 + \frac{4}{n|\theta_1 - \theta_2|}} \right\}^2$ より n が大きいとき

$$\begin{aligned} n^* &= \frac{n}{4} \left\{ 2 + \frac{4}{n|\theta_1 - \theta_2|} + 2\sqrt{1 + \frac{4}{n|\theta_1 - \theta_2|}} \right\} \\ &\approx \frac{n}{4} \left\{ 2 + \frac{4}{n|\theta_1 - \theta_2|} + 2\left(1 + \frac{2}{n|\theta_1 - \theta_2|}\right) \right\} = n + \frac{2}{|\theta_1 - \theta_2|} \end{aligned}$$

となる. 同様に (3.104) より n_1 が大きいとき

$$\begin{aligned} n_1^* &= \frac{n_1}{4} \left\{ 1 + \sqrt{1 + \frac{2(1+r)}{n_1 r |\theta_1 - \theta_2|}} \right\}^2 = \frac{n_1}{4} \left\{ 2 + \frac{2(1+r)}{n_1 r |\theta_1 - \theta_2|} + \sqrt{1 + \frac{2(1+r)}{n_1 r |\theta_1 - \theta_2|}} \right\} \\ &\approx \frac{n_1}{4} \left\{ 2 + \frac{2(1+r)}{n_1 r |\theta_1 - \theta_2|} + 2\left(1 + \frac{2(1+r)}{n_1 r |\theta_1 - \theta_2|}\right) \right\} = n_1 + \frac{1+r}{r|\theta_1 - \theta_2|} \end{aligned}$$

を得る.

解答 3.24 (3.107) より

$$z(\alpha/2)\sqrt{n(\pi_{12} + \pi_{21})} - n(\pi_{12} - \pi_{21}) = z(1-\beta)\sqrt{n\{(\pi_{12} + \pi_{21}) - (\pi_{12} - \pi_{21})^2\}}$$

であるので, 移項して \sqrt{n} で割り $z(b) = -z(1-\beta)$ に注意すると

$$\sqrt{n} = \frac{z(\alpha/2)\sqrt{\pi_{12} + \pi_{21}} + z(\beta)\sqrt{(\pi_{12} + \pi_{21}) - (\pi_{12} - \pi_{21})^2}}{\pi_{12} - \pi_{21}}$$

となり, 2 乗して (3.108) を得る.