

## 部分习题参考答案

### 习题 1 部分解答

2.  $\pi(\lambda_1|3) = 0.2457$ ;  $\pi(\lambda_2|3) = 0.7543$ , 其中  $\lambda_1 = 1.0$ ;  $\lambda_2 = 1.5$ .

4. 将前一步中的后验作为下一步的先验, 按后验密度的公式易求.

$$6 (1) \pi(\theta|12) = \begin{cases} 1, & 11.5 < \theta < 12.5, \\ 0, & \text{其它}; \end{cases}$$

$$(2) \pi(\theta|\mathbf{x}) = \begin{cases} 10, & 11.5 < \theta < 11.6, \\ 0, & \text{其它}. \end{cases} \quad \text{其中 } \mathbf{x} = (11.1, \dots, 12)$$

8.  $\theta$  的后验分布为:  $\pi(\theta|\mathbf{x}) = 420 \theta(1-\theta)^{19}$  ( $0 < \theta < 1$ ), 其中  $\mathbf{x} = (x_1, \dots, x_{20})$ ,  $x_i$  为 0-1 变量,  $\sum_{i=1}^{20} x_i = 1$ .

10. 提示: 由于

$$1 = \int_{\mathcal{X}} f_{\theta}(x) dx = C(\theta) \int_{\mathcal{X}} \exp \left\{ \sum_{j=1}^k \theta_j T_j(x) \right\} h(x) dx \iff$$
$$\frac{1}{C(\theta)} = \int_{\mathcal{X}} \exp \left\{ \sum_{j=1}^k \theta_j T_j(x) \right\} h(x) dx.$$

将上式两边对变量  $\theta$  分别求一阶和二阶导数, 整理易证.

12. 从定义出发证明条件概率与参数  $\theta$  无关. 用因子分解定理很简单, 只要注意  $h(\mathbf{x}) = 1 / \prod_{i=1}^n x_i$ .

14. 提示: 令  $T(\mathbf{X}) = (X_{(1)}, X_{(n)})$ , 注意到

$$f(\mathbf{x}, \theta) = \begin{cases} 1 & \theta - \frac{1}{2} < x_{(1)} \leq x_{(n)} < \theta + \frac{1}{2} \\ 0 & \text{其它} \end{cases}$$

用因子分解定理易证.

16. 用因子分解定理易证  $T$  是充分统计量, 将  $f(\mathbf{x}, \theta)$  表示成指数族的自然形式, 利用定理 1.4.2 易证  $T$  为完全统计量.

18. 令

$$\bar{Z} = \frac{1}{m+n} \left( \sum_{i=1}^m X_i + \sum_{j=1}^n Y_j \right), \quad S^2 = \frac{1}{m+n-2} \left[ \sum_{i=1}^m (X_i - \bar{X})^2 + \sum_{j=1}^n (Y_j - \bar{Y})^2 \right]$$

则  $\bar{Z}$  和  $S^2$  分别为  $a$  和  $\sigma^2$  的 UMVUE.

20.  $\hat{\theta} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$  为  $\theta$  的 UMVUE.

22. 令  $T(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$ , 则所求问题的检验水平为  $\alpha$  的检验函数为

$$\varphi(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1, & \text{当 } T(\mathbf{x}) < \sigma_0^2 \chi_{n-1}^2(1-\alpha/2), \text{ 或 } T(\mathbf{x}) > \sigma_0^2 \chi_{n-1}^2(\alpha/2), \\ 0, & \text{其它,} \end{cases}$$

其中  $\chi_{n-1}^2(\alpha)$  为自由度  $n-1$  的卡方分布的上侧  $\alpha$  分位数.

24. 令  $T(\mathbf{X}) = \sum_{i=1}^n X_i$ , 则所求问题的检验水平为  $\alpha$  的检验函数为

$$\varphi(\mathbf{x}) = \begin{cases} 1 & \text{当 } T(\mathbf{x}) < \frac{1}{2\lambda_0} \chi_{2n}^2(1-\alpha/2), \text{ 或 } T(\mathbf{x}) > \frac{1}{2\lambda_0} \chi_{2n}^2(\alpha/2), \\ 0 & \text{其它,} \end{cases}$$

其中  $\chi_{2n}^2(\alpha)$  为自由度  $2n$  的卡方分布的上侧  $\alpha$  分位数.

## 习题 2 部分解答

2. 类似于 2.2.2 节中的“相对似然法”, 可求先验密度.

4. 类似于例 2.2.3 中利用先验分布的分位数确定超参数的方法, 可求得结果.

6. 先验分布为  $\Gamma(20, 2)$ .

$$8. m(x) = \prod_{i=1}^n \left[ \frac{\lambda^r \Gamma(x_i + r)}{\Gamma(r) x_i! (\lambda + 1)^{x_i + r}} \right].$$

10. 类似例 2.3.3 中利用边缘密度选择先验分布的矩方法, 可证得结果.

12 (2) 刻度参数族,  $\pi(\beta) = 1/\beta$ ;

(4)  $x_0$  为刻度参数,  $\pi(x_0) = 1/x_0$ ,  $0 < x_0 < x$ .

13 (2)  $\pi(\theta) \propto 1/[\theta(1-\theta)^{\frac{1}{2}}]$  ( $0 < \theta < 1$ ).

(4)  $\pi(\lambda) \propto 1/\lambda$ ,  $\lambda > 0$ .

14. 提示: 求出 Fisher 信息阵, Jeffreys 先验是 Fisher 信息阵的平方根.

16. 提示: 用类似于第 2.4.2 和 2.4.3 节中的证明方法.

18. 令  $p$  的先验分布为  $Be(a, b)$ , 则后验分布为  $Be(x+a, x-k+b)$ , 它们是同一分布族.

20. 提示: 求出后验分布, 说明它和先验分布是同一分布族.

22. 易求得  $\theta$  的后验分布是  $(\alpha+n)\theta_1^{\alpha+n}/\theta^{\alpha+n+1}$ ,  $\theta > \theta_1 = \max\{\theta_0, x_{(n)}\}$ , 显然它与先验分布是同一分布族.

24. 提示: 用类似于例 2.6.3 的方法, 注意令

$$g_1(\theta) = I_{(a,z)}(\theta), \quad g_2(\theta) = I_{(z,b)}(\theta),$$

则约束条件为:  $E^\pi(g_1(\theta)) = E^\pi(\theta) = 1/2$ .

26. 其分层贝叶斯模型为

$$\begin{cases} \text{样本分布: } X_i|\theta_i \sim N(\theta_i, 30^2) \quad (i = 1, \dots, n) \\ \theta_i|\lambda \sim N(\mu, \tau^2) \quad (i = 1, \dots, n), \quad \lambda = (\mu, \tau^2) \\ \mu \sim N(100, 20^2), \quad \pi(\tau^2) \equiv 1, \quad \mu, \tau^2 \text{ 的先验分布独立.} \end{cases}$$

### 习题 3 部分解答

2.  $\theta$  的后验分布为  $N(174.05, 1.265)$ .

4 (2).  $n \geq 36$ .

6.  $\pi(\theta_1, \theta_2, \mathbf{x}) = \pi_1(\theta_1|\theta_2, \mathbf{x})\pi_2(\theta_2|\mathbf{x})$ , 其中  $\pi_1(\theta_1|\theta_2, \mathbf{x})$  为  $N\left(\frac{n}{n+1}\bar{x}, \frac{1}{2(n+1)\theta_2}\right)$ ,

$$\pi_2(\theta_2|\mathbf{x}) \text{ 为 } \Gamma(n/2 + \alpha, D), \quad D = \lambda + \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{n}{n+1}\bar{x}^2.$$

8.  $\theta$  的后验分布为  $Be(5, 297)$ .

10 (1) 做一次观测时  $\theta$  的后验分布为  $Be(2, 3)$ ;

(2) 做三次观测时  $\theta$  的后验分布为  $Be(4, 8)$ .

12. 提示: 类似定理 3.3.1 (2) 的证明.

14.  $\theta$  的后验分布为  $\Gamma(13/3, 37/3)$ .

16 (1).  $\lambda$  的先验分布为  $\Gamma(4, 20000)$ ; (2).  $\lambda$  的后验分布为  $\Gamma(n+4, n\bar{x}+20000)$ .

18. 提示: 类似定理 3.5.2 (2) 的证明.

20.  $\theta$  的后验分布为  $\Gamma^{-1}(\alpha+1, \beta+x^r)$ .

22. 提示: 类似定理 3.2.1 (3) 的证明.

24. 提示: 按后验密度的计算公式可求得  $\theta$  的后验密度为

$$\pi(\boldsymbol{\theta})|\mathbf{x} = (2\pi)^{-\frac{p}{2}} |\Sigma_*|^{-\frac{1}{2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(\boldsymbol{\theta}-\mathbf{t})^T \Sigma_*^{-1}(\boldsymbol{\theta}-\mathbf{t})\right\},$$

其中  $\Sigma_* = (\Sigma^{-1} + \mathbf{A}^{-1})^{-1}$ ,  $\mathbf{t} = (\Sigma^{-1} + \mathbf{A}^{-1})^{-1}(\Sigma^{-1}\mathbf{x} + \mathbf{A}^{-1}\boldsymbol{\mu})$ . 对  $\mathbf{t}$  的表达式加以整理可证得所要结果.

### 习题 4 部分解答

1. 习题 3 中下列各题后验期望估计、相应的后验方差如下:

$$9 (2). \quad \mu^\pi(x) = \frac{1+\alpha}{\alpha+\beta+x}, \quad V^\pi(x) = \frac{(1+\alpha)(x+\beta-1)}{(\alpha+\beta+x)^2(\alpha+\beta+x+1)}.$$

$$15. \quad \mu^\pi(x) = \bar{x}, \quad V^\pi(x) = \bar{x}/n \quad (n\bar{x} > 0).$$

$$17. \quad \mu^\pi(x) = \frac{n\bar{x} + \beta}{nr + \alpha - 1}, \quad V^\pi(x) = \frac{(n\bar{x} + \beta)^2}{(nr + \alpha - 1)^2(nr + \alpha - 2)}, \quad nr + \alpha > 2.$$

$$19. \mu^\pi(x) = \frac{x + \beta}{n + 2\alpha - 2}, \quad V^\pi(x) = \frac{2(x + \beta)^2}{(n + 2\alpha - 2)(n + 2\alpha - 4)}, \quad \frac{n}{2} + \alpha > 2.$$

$$21 (2). \mu^\pi(x) = \frac{B_m}{m - 2}, \quad V^\pi(x) = \frac{2B_m^2}{(m - 2)^2(m - 4)}, \quad m > 4,$$

$$B_m = \sum_{i=1}^m (x_i - \bar{x})^2 + \frac{mk(\bar{x} - \mu)^2}{m + k}.$$

$$22 (3). \mu^\pi(x) = \bar{x}, \quad V^\pi(x) = \frac{(m + r - 1)\tau_m^2}{m + r - 3}, \quad m + r - 3 > 0,$$

$$\tau_m^2 = \frac{1}{m(m + r - 1)} \left[ \sum_{i=1}^m (x_i - \bar{x})^2 + \lambda \right].$$

$$23 (3). \mu^\pi(x) = \frac{\mu + n\tau\bar{x}}{1 + n\tau}, \quad V^\pi(x) = \frac{2\tau\tilde{\beta}}{(n + 2\alpha - 2)(1 + n\tau)},$$

$$\tilde{\beta} = \beta + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{n(\bar{x} - \mu)^2}{2(1 + n\tau)}.$$

2. 习题 3 中下列各题后验众数估计、后验均方误差如下:

$$12. \hat{\theta}_{MD} = \frac{nr + \alpha - 1}{\alpha + \beta + n\bar{x} - 2},$$

$$PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = \frac{(nr + \alpha)(n\bar{x} - nr + \beta)}{(\alpha + \beta + n\bar{x})^2(\alpha + \beta + n\bar{x} + 1)} + \frac{[\beta - \alpha + n(\bar{x} - 2r)]^2}{(\alpha + \beta + n\bar{x})^2(\alpha + \beta + n\bar{x} - 2)^2}$$

$$16. \hat{\theta}_{MD} = \frac{n + 3}{n\bar{x} + 20000}, \quad PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = \frac{n + 5}{(n\bar{x} + 20000)^2}.$$

$$18. \hat{\theta}_{MD} = \hat{\theta}_1 = \max\{\theta_0, X_{(n)}/2\}, \quad PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = \frac{2\theta_1^2}{(\alpha + n - 1)^2(\alpha + n - 2)}.$$

$$21 (3). \hat{\theta}_{MD} = \frac{m\bar{x} + k\mu}{m + k},$$

$$PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = \frac{1}{(m - 2)(m + k)} \left[ \sum_{i=1}^m (x_i - \bar{x})^2 + \frac{mk(\bar{x} - \mu)^2}{m + k} \right].$$

$$23 (3). \hat{\theta}_{MD} = \mu^\pi(x) = \frac{\mu + n\tau\bar{x}}{1 + n\tau}, \quad PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = V^\pi(x) = \frac{2\tau\tilde{\beta}}{(n + 2\alpha - 2)(1 + n\tau)},$$

$$\tilde{\beta} = \beta + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 + \frac{n(\bar{x} - \mu)^2}{2(1 + n\tau)}.$$

24. 由于  $\theta$  的后验分布为  $p$  元正态分布, 是对称分布, 故后验众数估计与后验期望估计相同, 因此有

$$\hat{\theta}_{MD} = (\boldsymbol{\Sigma}^{-1} + \mathbf{A}^{-1})^{-1}(\boldsymbol{\Sigma}^{-1}\mathbf{X} + \mathbf{A}^{-1}\boldsymbol{\mu}) = \mathbf{X} - \boldsymbol{\Sigma}(\boldsymbol{\Sigma} + \mathbf{A})^{-1}(\mathbf{X} - \boldsymbol{\mu}),$$

后验协方差阵为  $(\boldsymbol{\Sigma}^{-1} + \mathbf{A}^{-1})^{-1}$ .

3. 习题 3 中下列各题后验中位数估计、后验均方误差 (协方差阵) 如下:

$$18. \hat{\theta}_{Me} = \theta_1^{\alpha + \nu\sqrt{2}}, \quad \theta_1 = \max\{\theta_0, X_{(n)}/2\},$$

$$PMSE(\hat{\theta}_{Me}) = \frac{(\alpha+n)\theta_1^2}{(\alpha+n-1)^2(\alpha+n-2)} + \left[ \frac{(\alpha+n)\theta_1}{\alpha+n-1} - \theta_1^{\alpha+n\sqrt{2}} \right]^2.$$

21 (3). 与上一题中 21 (3) 的结果相同.

23 (3). 与上一题中 23 (3) 的结果相同.

4 (1).  $\mu^\pi(x) = 2/5, V^\pi(x) = 1/25;$

(2).  $\mu^\pi(x) = 1/3, V^\pi(x) = 2/117.$

6 (1) (a)  $\mu^\pi(x) = 2.67, V^\pi(x) = 0.44;$  (b)  $\mu^\pi(x) = 2.7, V^\pi(x) = 0.54.$

(2) (a)  $m_{\frac{1}{2}} = 2.53, PMSE(m_{\frac{1}{2}}) = 0.4596$  (b)  $m_{\frac{1}{2}} = 2.63, PMSE(m_{\frac{1}{2}}) = 0.545.$

8 (1)  $Be(x+2, n-x+1); Be(x+4, n-x+1); n = 1000, x = 710.$

(2)  $\mu_1^\pi(x) = 0.71, \mu_2^\pi(x) = 0.7104.$

10 (1) 后验期望估计  $\mu^\pi(x) = 10.93,$  其后验方差  $V^\pi(x) = 9.187;$

(2) 后验众数估计  $\hat{\theta}_{MD} = 9.563,$  其后验均方误差  $PMSE(\hat{\theta}_{MD}) = 11.056.$

12.  $\hat{\theta}_{iMD} = \frac{x_i + \alpha_i - 1}{N + \alpha - 2}, \hat{\theta}_{iE} = \frac{x_i + \alpha_i}{N + \alpha}, i = 1, \dots, r.$

14.  $\frac{2(\lambda + A)}{\chi_{n+2\alpha}^2(0.90)}, A = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n x_i^2.$

16. 彩电平均寿命的  $1 - \eta$  的可信区间为

$$\left[ \frac{2(t + \beta)}{\chi_f^2(\eta/2)}, \frac{2(t + \beta)}{\chi_f^2(1 - \eta/2)} \right] = [13806, 161263].$$

其中  $\alpha = 2.9914, \beta = 59741; t = 40000, r = 0; f = 2(r + \alpha) \approx 6, \eta = 0.05.$

18 (1)  $[3.34, 5.75];$  (2)  $[3.32, 5.78].$

20.  $[1.24, 1.52].$

22 (1)  $[2.75, 5.49];$  (2)  $[3.95, 7.35].$

24. 接受  $H_0.$

26.  $\alpha_0 < 0.005, \alpha_1 > 0.995, \alpha_0/\alpha_1$  很小, 故拒绝  $H_0.$

28. 令  $Z = \bar{X} - \bar{Y}, \mu(z) = \frac{\sigma^2\mu + \tau^2z}{\sigma^2 + \tau^2}, \eta^2 = \frac{\sigma^2\tau^2}{\sigma^2 + \tau^2},$  其中  $\sigma^2 = \frac{1}{m} + \frac{1}{n}, \tau^2 = \tau_1^2 + \tau_2^2,$   
 $\mu = \mu_1 - \mu_2,$  则当  $-\mu(z)/\eta \geq 0$  时接受  $H_0,$  否则拒绝  $H_0.$

30. 易求

$$m_1(x=3) = \int_0^1 P(X=x|\theta) \cdot g_1(\theta) d\theta = \int_0^1 \binom{n}{x} \theta^x (1-\theta)^{n-x} d\theta = 1/6,$$

$$B^\pi(x=3) = \frac{P(X=x|\theta=1/2)}{m_1(x)} = \frac{\binom{5}{3}(\frac{1}{2})^5}{1/6} = \frac{15}{8} \approx 2,$$

由于先验机会比为 1, 故贝叶斯因子就是后验机会比, 即  $B^\pi(x=3) = \alpha_0/\alpha_1 \approx 2 > 1,$  故接受  $H_0.$

32. 接受  $H_2$ .

34. 用第二架天平称此颗钻石重量  $Z$  的预测值为

$$\hat{Z} = \mu_1 = \frac{n\tau^2}{\sigma_1^2 + n\tau^2}\bar{x} + \frac{\sigma_1^2}{\sigma_1^2 + n\tau^2}\mu = \doteq 10.12$$

用第二架天平称此颗钻石重量  $Z$  的 95% 预测区间为

$$\left[ \mu_1 - u_{\alpha/2}\sqrt{\eta_1^2 + \sigma_2^2}, \mu_1 + u_{\alpha/2}\sqrt{\eta_1^2 + \sigma_2^2} \right] = [9.0933, 11.1467]$$

### 习题 5 部分解答

2. 采取行动  $a_1$ , 行动  $a_1$  表示停下来校准.

$$4. \hat{\theta}_B = \frac{n + \alpha}{n\bar{x} + \alpha + \beta}.$$

$$6. \hat{\theta}_B = \frac{n + r}{\lambda + n\bar{x}}, \text{ 令 } \eta = \frac{1}{\theta} \text{ 则 } \hat{\eta}_B = \frac{\lambda + n\bar{x}}{n + r - 1}.$$

$$8. \hat{p}_B = \frac{(x+1)(N+2)}{N(n+2)} - \frac{1}{N}.$$

$$10. \hat{\tau}_B = \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2 + 2\beta}{n + 2\alpha + 2}.$$

$$12. \hat{\theta}_B = \frac{x + \beta}{n + 2\alpha + 2}.$$

$$14. \hat{\theta}_B = \frac{x}{\alpha + 1}.$$

$$16. \hat{\theta}_B = \theta_1 \cdot {}^{n+}\sqrt[2]{}, \theta_1 = \max\{\theta_0, 2x_{(n)}\}.$$

$$18. \hat{\theta}_B = 115.996 \approx 116.$$

20. 提示: 先求出  $p(x|\theta)/p(x|a)$  的表达式, 然后分别代入  $L_e$  和  $L_H$ , 经复杂计算可证.

22. 提示: 利用 20 题损失函数的结果计算后验风险, 使后验风险达到最小, 可证得贝叶斯估计的表达式.

$$24. \hat{\theta}_{jB} = \frac{x_j + \alpha_j}{n + \alpha}, V_j^\pi = \frac{(x_j + \alpha_j)[(n + \alpha) - (x_j + \alpha_j)]}{(n + \alpha)^2(n + \alpha + 1)}, j = 1, \dots, k, \alpha = \sum_{i=1}^k \alpha_i.$$

26. 采取行动  $a_1$ , 即认为血型为 AB 型.

28. 提示: 取先验分布为  $\pi(\theta) \equiv 1$ , 导出贝叶斯估计的表达式, 再证明它的风险函数是常数  $1/n$ .

30.  $\theta$  的贝叶斯估计为  $\hat{\theta}_B = x/r$ . 证明它在加权平方损失下的风险函数是常数  $1/r$ .

32. 提示: 只要证明此 minimax 估计和先验分布等满足定理 5.6.1 的 3 个条件即可.

34. 易求  $\hat{\theta}_n$  的风险函数  $R(\hat{\theta}_n, \theta) = \sum_{i=1}^n c_i^2$ . 用求条件极值的方法易证: 当  $c_1 = c_2 = \dots = c_n = 1/n$  时,  $R(\hat{\theta}_n, \theta) = \sum_{i=1}^n c_i^2$  在约束条件  $\sum_{i=1}^n c_i = 1$  达到极小, 即  $\hat{\theta}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i = \bar{X}$  时使得风险函数  $R(\hat{\theta}_n, \theta)$  对一切  $\theta \in \mathbb{R}$  达到最小, 故按定义它是不可容许的.

36. 按后验密度和后验风险 (即后验期望损失) 的定义易证.

38. C 的后验概率范围在 0.89 和 0.96 之间, 这二者差别不大, 可见 C 对 “ $\epsilon$ - 代换类” 是稳健的.

## 习题 6 部分解答

2. 记第二个试验中每个灯泡到时间  $t$  时候是否还能点亮为  $E_i, i = 1, \dots, m$  ( $E_i = 1$  表示能点亮, 0 表示不能), 它们的寿命为  $\mathcal{X} = (X_1, \dots, X_m)$  (其为缺失数据). 记观测数据为  $\mathcal{Y} = (y_1, \dots, y_n, E_1, \dots, E_m)$ , 完全数据下对数似然函数为  $l_c(\theta|\mathcal{Y}, \mathcal{X})$ , 则 E 步  $l^{(j)}(\theta) = E_{X|\mathcal{Y}, \theta^{(j-1)}}[l_c(\theta; \mathcal{X}, \mathcal{Y})]$ . 因此在寿命为均匀分布的假设下, 如果第二个试验中有个灯泡寿命超过  $t$ , 不妨记为  $X_m$ , 则  $X_m$  在条件  $X_m > t$  下的分布为  $U[t, \theta^{(j)}]$ . 从而对所有  $\theta < \theta^{(j)}$ ,  $I(0 < X_m < \theta)$  在此条件分布下会以正的概率取 0, 导致  $l^{(j)}(\theta)$  对所有  $\theta < \theta^{(j)}$  不存在, 最终使得 EM 算法失效.

6. 用随机游动 Metropolis 算法, 生成链获得  $\theta$  的后验期望为 0.62, 后验标准差为 0.05

10. (1) 利用  $\pi(\theta, \lambda) = \pi(\theta|\lambda)\pi(\lambda)$  带入计算积分即证. (2) 注意  $\pi(\theta|\lambda, x) \propto f(x|\theta)\pi(\theta|\lambda)$  计算整理即得. 类似地, 利用  $\pi(\lambda|\theta, x) \propto \pi(\theta|\lambda)\pi(\lambda)$  计算即证.

## 习题 7 部分解答

4. 由例 2.5.3 知  $\lambda$  的后验分布仍为伽马分布  $\Gamma(n\bar{x} + b, n + a)$ , 因此  $E(\lambda|X_1, \dots, X_n) = \frac{n\bar{x} + b}{n + a}$ ,  $Var(\lambda|X_1, \dots, X_n) = \frac{n\bar{x} + b}{(n + a)^2}$ . 根据大数律,  $\bar{x} \rightarrow 1$  以概率 1 成立, 而后验方差区域零. 因此得证后验分布的相合性.

6. 由于  $n! = \int_0^\infty e^{-t+nt} dt$ , 令  $s = nt$  得到

$$n! = n^{n+1} \int_0^\infty e^{-n(lns-s)} ds = n^{n+1} \int_0^\infty e^{nf(s)} ds,$$

其中  $h(s) = \ln(s) - s$ . 注意到  $x_0 = 1$  为  $h$  的唯一最大点, 且  $h(x_0) = -1, h''(x_0) = -1$ , 因此由拉普拉斯逼近得

$$n! \sim n^{n+1} \frac{\sqrt{2\pi} e^{nh(x_0)}}{\sqrt{-nh''(x_0)}} = n^{n+1/2} e^{-n} \sqrt{2\pi}.$$

## 习题 8 部分解答

2. (2) 当先验分布为  $N(\theta_0, 0.148^2)$  时候, 后验分布为  $N(0.979\theta_0 + 0.021x, 0.021)$ , 故当  $x = \theta_0 + 1.97$  时,  $P(H_0|x) = \Phi((0.1 - 0.041)/\sqrt{0.021}) - \Phi(-0.1 - 0.041)/\sqrt{0.021}) = 0.49$ . 而  $P(H_0) = 0.5$ , 故  $BF_{01} = (P(H_0|x)/P(H_1|x))/(p(H_0)/p(H_1)) = 0.49/(1 - 0.49) = 0.96$ .

当先验分布为  $U(\theta_0 - 1, \theta_0 + 1)$  时候, 则  $P(H_0|x) = 0.07, P(H_0) = 0.1$ , 从而  $BF_{01} = (0.07/0.93)/(0.1/0.9) = 0.675$ .

4. (1) 由 BIC 定义  $BIC = -2\ln\left[\binom{n}{t}\hat{p}_{MLE}^t(1-\hat{p}_{MLE})^{n-t}\right] + \ln n$  即证. (2) 略.

6. (1) 因为  $\mu$  的后验分布为  $N(\hat{\mu}_n, \sigma_n^2)$ , 其中  $\mu_n = \frac{\mu_0/\tau_0^2 + \sum_{i=1}^n x_i/\sigma^2}{1/\tau_0^2 + n/\sigma^2}$ ,  $\sigma_n^2 = 1/(1/\tau_0^2 + n/\sigma^2)$ . 由  $G = N(\mu_t, \sigma^2)$ , 知

$$\eta(G) = \int \int \ln f(z|\mu)\pi(\mu|\mathbf{x}_n)d\theta dG(z) = -\frac{1}{2}\ln(2\pi\sigma^2) - \frac{\sigma^2 + (\mu_t - \hat{\mu}_n)^2 + \sigma_n^2}{2\sigma^2},$$

$$\hat{\eta}(G) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \int \ln f(x_i|\mu)\pi(\mu|\mathbf{x}_n)d\mu = -\frac{1}{2}\ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \hat{\mu}_n)^2 + \sigma_n^2}{2\sigma^2}.$$

从而真实的偏差为

$$b(G) = E_{\mathbf{X}_n}[\hat{\eta}(G) - \eta(G)] = E_{\mathbf{X}_n}\left[\frac{1}{2} + \frac{(\mu_t - \hat{\mu}_n)^2}{2\sigma^2} - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \hat{\mu}_n)^2}{2\sigma^2}\right].$$

直接计算得到  $\ln f(\mathbf{x}_n|\hat{\mu}_n) - E_{\mu|\mathbf{x}_n}[\ln f(\mathbf{x}_n|\mu)] = n\sigma_n^2/(2\sigma^2)$ ,  $\ln \pi(\hat{\mu}_n) - E_{\mu|\mathbf{x}_n}[\ln \pi(\mu)] = \sigma_n^2/(2\tau_0^2)$ , 以及

$$Q_n(\hat{\mu}_n) = \sum_{i=1}^n [(x_i - \hat{\mu}_n)/\sigma^2 + (\mu_0 - \hat{\mu}_n)/(n\tau_0^2)]^2/n$$

和  $S_n(\hat{\mu}_n) = 1/(n\sigma^2)$ . 由定理 7.1 即得偏差的渐近估计为

$$n\hat{b}(\hat{G}) = -\left(\frac{n\sigma_n^2}{2\sigma^2} + \frac{\sigma_n^2}{2\tau_0^2}\right) + S_n^{-1}(\hat{\mu}_n)Q_n(\hat{\mu}_n) + \frac{1}{2}.$$

(2) 根据大数律, 当  $n \rightarrow \infty$  时候,  $\hat{\mu}_n \rightarrow \mu_t$ ,  $\sigma_n^2 \rightarrow 0$ ,  $n\sigma_n^2 \rightarrow \sigma^2$ ,  $Q_n(\hat{\mu}_n) \rightarrow \sigma^2$ , 因此,  $\hat{b}(\hat{G}) \rightarrow 1$ .

(3)  $p_D = 2\ln f(\mathbf{x}_n|\hat{\mu}_n) - 2 \int \ln f(\mathbf{x}|\mu)\pi(\mu|\mathbf{x}_n)d\mu = n\sigma_n^2/\sigma^2 \rightarrow 1$ .

## 习题 9 部分解答

2. 利用题 1 的结果, 由下式显见:

$$0 \leq P(|f_n(x) - f(x)| \geq \varepsilon) \leq E|f_n(x) - f(x)|^2/\varepsilon^2 \rightarrow 0, \text{ 当 } n \rightarrow \infty.$$

4.  $\lambda$  的贝叶斯估计和 PEB 估计如下:

$$\hat{\lambda}_B = \frac{x + \tau}{r + \alpha + 1}, \quad \hat{\lambda}_{PEB} = \frac{x + \hat{\tau}_n}{r + \alpha + 1}, \quad \hat{\tau}_n = \frac{\alpha - 1}{r} \bar{X}.$$

6. 参数  $\theta$  的 NPEB 估计为

$$\hat{\theta}_{NPEB} = \frac{x - r + 1}{x} \cdot \frac{\hat{p}_n(x+1)}{\hat{p}_n(x)}, \quad \hat{p}_n(x) = \frac{\#\{i: 1 \leq i \leq n+1, X_i = x\}}{n+1},$$

此处  $X = X_{n+1}$ ,  $\#(A)$  表示  $A$  中元素的个数.  $\hat{p}_n(x)$  是  $X$  的边缘密度  $p_G(x) = \int_0^1 p(x|\theta)dG(\theta)$  的估计量.



8. 参数  $\theta$  的 NPEB 估计为

$$\hat{\theta}_{NPEB} = -\frac{f_n^{(1)}(x)}{f_n^{(2)}(x)}; \quad f_n^{(j)}(x) = \frac{1}{nh_n^{1+j}} \sum_{i=1}^n K_j\left(\frac{x - X_i}{h_n}\right), \quad j = 1, 2,$$

其中  $f_n^{(j)}(x)$  ( $j = 1, 2$ ) 是随机变量  $X$  的边缘密度  $f_G(x) = \int_0^\infty f(x|\theta)dG(\theta)$  的第  $j$  ( $j = 1, 2$ ) 阶导数的核估计。

10. 平方损失下分层贝叶斯估计的后验方差近似为 0.082 .