

第六次作业

PB18000029 舒文炫

目录

6.1 题	1
6.2 题	2

6.1 题

解：设第二次试验中第 i 个灯泡在 t 只会还能亮的事件为 $L_i = 1, L = (L_1, L_2, \dots, L_m)$ 可以容易得到 $P(L_i = 1) = \int_t^\infty \theta e^{-\theta x} dx = e^{-\theta t}$ 这里缺失的数据为第二次试验 m 个灯泡的寿命，我记为 (x_1, x_2, \dots, x_m) ，从而完全数据就是 $(y_1, \dots, y_n, x_1, \dots, x_m)$ 在完全数据下的后验分布 $\pi(\theta|Y, X)$ 可计算为

$$\begin{aligned}\pi(\theta|Y, X) &\propto \pi(\theta)p(X, Y|\theta) \\ &\propto \pi(\theta)p(X|\theta)p(Y|\theta) \\ &\propto \theta^{-1}\theta^n e^{-\theta \sum_{i=1}^n x_i} \theta^m e^{-\theta \sum_{j=1}^m y_j} \\ &\propto \theta^{m+n-1} e^{-\theta(\sum_{i=1}^n x_i + \sum_{j=1}^m y_j)}\end{aligned}$$

这是一个 Gamma 分布 $\Gamma(m+n, \sum_{i=1}^n x_i + \sum_{j=1}^m y_j)$ ，我们知道该 Gamma 分布的众数是 $\frac{m+n-1}{\sum_{i=1}^n x_i + \sum_{j=1}^m y_j}$ 但在这里 Y 的值我们是缺失的，只能通过 EM 算法来迭代逼近

E-M 算法中的 E 步为

$$\begin{aligned} Q(\theta, \hat{\theta}^{(i)}) &= E\{[(m+n-1)\ln\theta - \theta(\sum_{i=1}^n x_i + \sum_{j=1}^m y_j)]|L, \hat{\theta}^{(i)}\} \\ &= (m+n-1)\ln\theta - \theta \sum_{i=1}^n x_i - \theta E[\sum_{j=1}^m y_j|L, \hat{\theta}^{(i)}] \end{aligned}$$

M 步为最大化 Q，为此令

$$\frac{\partial Q(\theta, \hat{\theta}^{(i)})}{\partial \theta} = 0$$

得到

$$\hat{\theta}^{(i+1)} = \frac{m+n-1}{\sum_{i=1}^n x_i + E[\sum_{j=1}^m y_j|L, \hat{\theta}^{(i)}]}$$

实际上由期望的线性性，可以对每一个 y_j 求期望，这时 y_j 只取决于条件 L_j

$$E[y_j|L_j, \hat{\theta}^{(i)}] = \begin{cases} \int_0^\infty yp(y|L_j=0, \hat{\theta}^{(i)})dy = \frac{1/\hat{\theta}^{(i)} - (t+1/\hat{\theta}^{(i)})e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}}{p(L_j=0|\hat{\theta}^{(i)})} = \frac{1/\hat{\theta}^{(i)} - (t+1/\hat{\theta}^{(i)})e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}}{1-e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}}, & L_j=0 \\ \int_0^\infty yp(y|L_j=1, \hat{\theta}^{(i)})dy = \frac{(t+1/\hat{\theta}^{(i)})e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}}{p(L_j=1|\hat{\theta}^{(i)})} = t+1/\hat{\theta}^{(i)}, & L_j=1 \end{cases}$$

从而可以总记为

$$E[y_j|L, \hat{\theta}^{(i)}] = (t+1/\hat{\theta}^{(i)})L_j \left[\frac{1/\hat{\theta}^{(i)} - (t+1/\hat{\theta}^{(i)})e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}}{1-e^{-\hat{\theta}^{(i)}t}} \right]^{1-L_j}$$

将该式代入上面 $\theta^{(i)}$ 的迭代公式，如果有具体数据进行数值计算，得到收敛后的值即为后验众数估计

6.2 题

证明：与 6.1 题相同的假设，设第二次试验中第 i 个灯泡在 t 只会还能亮的事件为 $L_i = 1, L = (L_1, L_2, \dots, L_m)$ ，这里缺失的数据为第二次试验 m 个灯泡的寿命，我记为 (x_1, x_2, \dots, x_m) ，从而完全数据就是 $(y_1, \dots, y_n, x_1, \dots, x_m)$ 在完全数据下的后验分布 $\pi(\theta|Y, X)$ 可计算为

$$\begin{aligned} \pi(\theta|Y, X) &\propto \pi(\theta)p(X, Y|\theta) \\ &\propto \pi(\theta)p(X|\theta)p(Y|\theta) \\ &\propto \theta^{-n}\theta^{-m}I_{x_{(n)}<\theta}I_{y_{(m)}<\theta} \\ &\propto \theta^{-m-n}I_{x_{(n)}<\theta}I_{y_{(m)}<\theta} \end{aligned}$$

这个 $x_{(n)}$ 是顺序统计量, 表示 x_1, x_2, \dots, x_n 从小到大排列第 n 个数, 也就是其中最大的数, $y_{(m)}$ 同理

在 E 步, 要求

$$\begin{aligned} Q(\theta, \hat{\theta}^{(i)}) &= E\{[-(m+n)\ln\hat{\theta}^{(i)} + \ln I_{x_{(n)} < \hat{\theta}^{(i)}} + \ln I_{y_{(m)} < \hat{\theta}^{(i)}}] | L, \hat{\theta}^{(i)}\} \\ &= -(m+n)\ln\hat{\theta}^{(i)} + \ln I_{x_{(n)} < \hat{\theta}^{(i)}} + E[\ln I_{y_{(m)} < \hat{\theta}^{(i)}} | L, \hat{\theta}^{(i)}] \end{aligned}$$

但这这里就可以注意到问题所在,

$$I_{y_{(m)} < \hat{\theta}^{(i)}} = \prod_{j=1}^m I_{y_j < \hat{\theta}^{(i)}}$$

从而

$$\ln I_{y_{(m)} < \hat{\theta}^{(i)}} | L, \hat{\theta}^{(i)} = \sum_{j=1}^m \ln I_{y_j < \hat{\theta}^{(i)}} | L_j, \hat{\theta}^{(i)}$$

这里就要求对每一项 $I_{y_j < \hat{\theta}^{(i)}} | L_j, \hat{\theta}^{(i)}$ 都要大于 0, 不然没有意义。但是如果存在 $L_j = 1$, 注意到 $y_j | L_j = 1, \hat{\theta}^{(i)}$ 的分布实际上为 $U(t, \hat{\theta}^{(i)})$, 也就是说在 $L_j = 1$ 条件下, y_i 以正概率取 0, 那么期望 $E[\ln I_{y_{(m)} < \hat{\theta}^{(i)}} | L, \hat{\theta}^{(i)}]$ 将不存在, 从而在 E 步便无法进行下去, 这样使得 EM 算法失效了