

#1.

- 用 MC-step (Monte Carlo)取代 E-step.

由於

$$\begin{aligned} Q(\theta|\theta^{(n)}) &= E_{\theta^{(n)}}(\log f(Y|\theta)|\mathbf{x}) \quad , \text{ where } \mathbf{x} = (y_1, y_2, y_3 + y_4) = (38, 34, 125) \\ &= E_{\theta^{(n)}}(\log h(Y)|\mathbf{x}) + 38 \log\left(\frac{1}{2} - \frac{\theta}{2}\right) + 34 \log\left(\frac{\theta}{4}\right) + \log\left(\frac{\theta}{4}\right) E_{\theta^{(n)}}(Y_3|\mathbf{x}) \end{aligned}$$

因此我們要用 Monte Carlo 估計  $E_{\theta^{(n)}}(Y_3|\mathbf{x}) = \int_0^{125} y f_{Y_3|\mathbf{x}}(y) dy$ ,

⇒ 1. 生成  $U_1, U_2, \dots, U_k \sim U(0,1)$

2. 令  $T_i = 125U_i \sim U(0,125)$  ,  $i = 1, \dots, k$

3. 估計量  $\hat{f} = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k \frac{T_i f_{Y_3|\mathbf{x}}(T_i)}{f_T(T_i)}$

- M-step

$$\max_{\theta} Q(\theta|\theta^{(n)}) \Leftrightarrow \max_{\theta} W(\theta|\theta^{(n)}) ,$$

$$\text{where } W(\theta|\theta^{(n)}) = 38 \log\left(\frac{1}{2} - \frac{\theta}{2}\right) + 34 \log\left(\frac{\theta}{4}\right) + \log\left(\frac{\theta}{4}\right) \hat{f}$$

這裡用 Newton Method 來求  $W(\theta|\theta^{(n)})$  最大值

$$\Rightarrow \theta_{m+1} = \theta_m - \frac{w'(\theta|\theta^{(n)})}{w''(\theta|\theta^{(n)})} , \text{ 直到滿足 } |\theta_{m+1} - \theta_m| < 10^{-5} .$$

$$\Rightarrow \theta^{(n+1)} = \arg \max_{\theta} W(\theta|\theta^{(n)})$$

- Simulation:

Initial value  $\theta^{(0)} = 0.5$  , stopping rule:  $|\theta^{(n+1)} - \theta^{(n)}| < 10^{-7}$ .

Case1:

在 MC-step 時, 取  $k=1000$  , 發現很難達成停止條件  $|\theta^{(n+1)} - \theta^{(n)}| < 10^{-7}$ .

因為 Monte Carlo 估計  $E_{\theta^{(n)}}(Y_3|\mathbf{x})$  本身就存在誤差, 所以考慮透過增加樣本數方式減少誤差。

Case2:

在 MC-step 時, 第  $n$  步取  $k^{(n+1)} = k^{(n)} + 1000$  ,  $k^{(0)} = 0$  ,

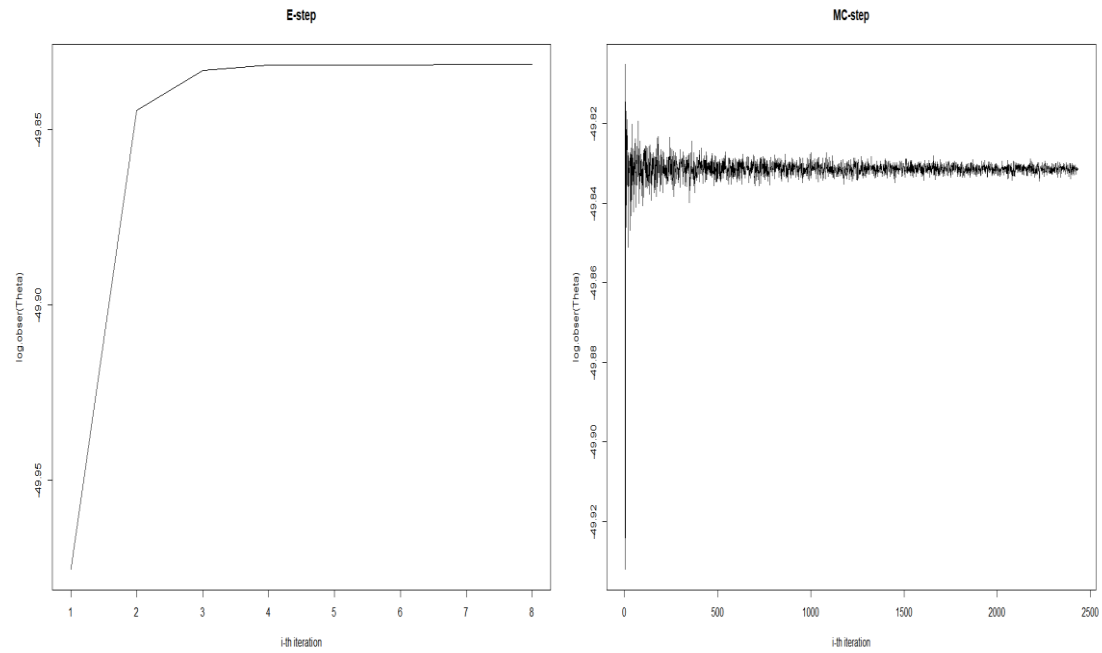
則當  $k=2434000$  , 滿足停止條件  $|\theta^{(n+1)} - \theta^{(n)}| < 10^{-7}$  ,  $\hat{\theta}_{MC} = 0.6267990521$ .

Note:

Observed  $\mathbf{x} = (y_1, y_2, y_3 + y_4) \Leftrightarrow \mathbf{x} = (y_1, y_2)$  ,  $n = y_1 + y_2 + y_3 + y_4 = 197$

$$\Rightarrow \mathbf{X} = (Y_1, Y_2) \sim \text{multinomial}(72, \frac{p_1}{p_1+p_2}, \frac{p_2}{p_1+p_2})$$

$$\Rightarrow \text{loglikelihood function: } \log f_{\mathbf{X}}(\mathbf{x}|\theta^{(n)}) = \log f_{Y_1, Y_2}(y_1, y_2|\theta^{(n)})$$



左圖為 E-step, y 軸為 $\log f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}|\theta^{(n)})$ , x 軸為第 n 次疊代.

右圖為 MC-step, y 軸為 $\log f_{\mathbf{x}}(\mathbf{x}|\theta^{(n)})$ , x 軸為第 n 次疊代.

觀察到我們用 MC-step 取代 E-step 時，它的值由於 monte carlo method 關係上下跳動，故無法保持理論上的性質: **monotonical property for log-likelihood function.**

然而，隨著 monte carlo method 中 k 的增加(用愈多的隨機變數去估計)，可以發現它是會收斂的，

$$\hat{\theta}_{MC} = 0.6267990521 \quad (\text{c.f. } \hat{\theta}_E = 0.6268214841)$$