

베이시안통계학 과제8 solution

Jieun Shin

Spring 2022

문제 9-1. (10점)

- 포아송 분포의 제프리 사전분포는 $\pi(\theta) = \sqrt{\frac{1}{\theta}}$ (5점, 부분점수 없음)
- 음이항 분포에 대한 제프리 사전분포는 $\pi(\theta) = \sqrt{\frac{1}{\theta^2(1-\theta)}}$ (5점, 결과가 틀리면 2점)

(1) $X \sim Poi(\theta)$ 라 하자. 그러면 θ 에 대한 피셔의 정보상수는 다음과 같다.

$$\begin{aligned} f(X|\theta) &= \frac{e^{-\theta}\theta^x}{x!} \\ \log f(X|\theta) &= -\theta + x \log \theta - \log x! \\ \frac{d}{d\theta} \log f(X|\theta) &= -1 + \frac{x}{\theta} \\ \frac{d^2}{d\theta^2} \log f(X|\theta) &= -\frac{x}{\theta^2} \\ \therefore I(\theta) &= -E_{\theta} \left[\frac{d^2}{d\theta^2} \log f(X|\theta) \right] = \frac{E[X]}{\theta^2} = \frac{\theta}{\theta^2} = \frac{1}{\theta} \end{aligned}$$

따라서 제프리 사전분포는 $\pi(\theta) = \sqrt{I(\theta)} = \sqrt{\frac{1}{\theta}}$ 이다.

(2) $NB(n, \theta)$ 는 n 번의 성공이 주어졌을 때 x 번의 시행을 한 경우의 분포를 의미한다. 그리고 θ 는 성공할 확률이다. pdf로는 $f_X(x; n, p) = \binom{x-1}{n-1} \theta^n (1-\theta)^{x-n}$ 이고, 기댓값은 $E(X) = \frac{n}{\theta}$ 이다.

그러면 θ 에 대한 피셔의 정보상수는 다음과 같다.

$$\begin{aligned} f_X(x; n, p) &= \binom{x-1}{n-1} \theta^n (1-\theta)^{x-n} \\ \log f_X(x; n, p) &= n \log \theta + (x-n) \log(1-\theta) \\ \frac{d}{d\theta} \log f_X(x; n, p) &= \frac{n}{\theta} - \frac{x-n}{1-\theta} \\ \frac{d^2}{d\theta^2} \log f_X(x; n, p) &= -\frac{n}{\theta^2} - \frac{x-n}{(1-\theta)^2} \\ \therefore I(\theta) &= -E_{\theta} \left[\frac{d^2}{d\theta^2} \log f_X(x; n, p) \right] = E_{\theta} \left[\frac{n}{\theta^2} + \frac{x-n}{(1-\theta)^2} \right] = \frac{n}{\theta^2} + \frac{E[X] - n}{(1-\theta)^2} = \frac{n}{\theta^2(1-\theta)} \end{aligned}$$

따라서 제프리 사전분포는 $\pi(\theta) = \sqrt{I(\theta)} = \sqrt{\frac{n}{\theta^2(1-\theta)}} \propto \sqrt{\frac{1}{\theta^2(1-\theta)}}$ 이다.

문제 9-3. (10점)

- $U(0, \theta)$ 의 변환불변 사전분포는 $\pi(\theta) = \frac{1}{\theta}$ (5점, 위치모수라고 한 경우 0점)
- $U(\theta - 1, \theta + 1)$ 의 변환불변 사전분포는 $\pi(\theta) = 1$ (5점)

(1) $f(x; \theta) = \frac{1}{\theta} I(0 \leq x \leq \theta) = \frac{1}{\theta} I(0 \leq \frac{x}{\theta} \leq 1) = \frac{1}{\theta} h(\frac{x}{\theta})$ 의 꼴로 표현되므로 θ 는 척도모수이다 (θ 의 변화에 따라 X 범위의 비율이 변함). 척도변환에 대하여 불변인 사전밀도 함수를 구해보자.

$\pi_1(\theta)$ 를 θ 에 대한 무정보 사전밀도라 하자. 척도변환 $Y = \frac{X}{c}$ 를 고려하면 $\gamma = \frac{\theta}{c}$ 에 대하여 $Y \sim Unif(0, \gamma)$ 이다.

γ 에 대한 무정보 사전밀도를 $\pi_2(\gamma)$ 라 하면 $\pi_1(\theta) = \pi_2(\gamma)$ 가 성립해야 한다. $\gamma = \frac{\theta}{c}$ 이므로 $\pi_1(\theta) = \frac{1}{\theta} \pi_2(\frac{\theta}{c})$ 이고 $c = \theta$ 로 놓으면, $\pi_1(\theta) = \frac{1}{\theta} \pi_2(1) = \frac{1}{\theta}$ 이다.

따라서 척도변환에 대하여 불변인 사전밀도는 $\pi(\theta) = \frac{1}{\theta}$ 이다.

(2) $f(x; \theta) = 0.5 I(\theta - 1 \leq x \leq \theta + 1) = 0.5 I(-1 \leq x - \theta \leq 1)$ 이므로 θ 는 위치모수이다. 위치변환에 대하여 불변인 사전밀도 함수를 구해보자.

$\pi_1(\theta)$ 를 θ 에 대한 무정보 사전밀도라 하자. 위치변환 $Y = X + c$ 를 고려하면 $\eta = \theta + c$ 에 대하여 $Y \sim Unif(\eta - 1, \eta + 1)$ 이다.

η 에 대한 무정보 사전밀도를 $\pi_2(\eta)$ 라 하면 $\pi_1(\theta) = \pi_2(\eta)$ 가 성립해야 한다. 즉, $\eta = \theta + c$ 에 대해 $\pi_1(\theta) = \pi_2(\eta)$ 이어야 한다. $c = \theta$ 로 놓으면, $\pi_1(\theta) = \pi_2(0) = 1$ 이다.

따라서 위치변환에 대하여 불변인 사전밀도는 $\pi(\theta) = 1$ 이다.