

Bài tập về nhà số 4

Nền tảng toán học của các mô hình tạo sinh – PIMA

Chủ đề: Phương pháp ước lượng tham số

Người giải: Võ Hoàng Nhật Khang

1. Xác định hàm hợp lý $L(x_1,\ldots,x_N;\sigma)$ ứng với N mẫu dữ liệu và ước lượng hợp lý cực đại $\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}$ của σ . Chứng minh rằng $\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}$ là một ước lượng không chệch của σ .

Lời giải:

Do các mẫu độc lập, hàm hợp lý là tích các hàm mật độ:

$$L(x_1, ..., x_N; \sigma) = \prod_{i=1}^{N} f(x_i; \sigma) = \prod_{i=1}^{N} \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x_i|}{\sigma}}.$$

Vậy:

$$L(x_1, \dots, x_N; \sigma) = \left(\frac{1}{2\sigma}\right)^N \exp\left(-\sum_{i=1}^N \frac{|x_i|}{\sigma}\right).$$

Để tìm MLE, ta tối đa hóa log-hàm hợp lý:

$$\ln L(x_1, \dots, x_N; \sigma) = \ln \left[\left(\frac{1}{2\sigma} \right)^N \exp \left(-\sum_{i=1}^N \frac{|x_i|}{\sigma} \right) \right] = -N \ln(2\sigma) - \sum_{i=1}^N \frac{|x_i|}{\sigma}.$$

Rút gọn:

$$\ln L = -N \ln 2 - N \ln \sigma - \frac{1}{\sigma} \sum_{i=1}^{N} |x_i|.$$

Lấy đạo hàm theo σ và đặt bằng 0:

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \ln L = -\frac{N}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{N} |x_i| = 0.$$

Giải:

$$\frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{N} |x_i| = \frac{N}{\sigma} \implies \sum_{i=1}^{N} |x_i| = N\sigma \implies \sigma = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} |x_i|.$$



Vậy, ước lượng MLE là:

$$\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} |x_i|.$$

Kiểm tra điểm cực đại bằng đạo hàm bậc hai:

$$\frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L = \frac{\partial}{\partial \sigma} \left(-\frac{N}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^N |x_i| \right) = \frac{N}{\sigma^2} - \frac{2}{\sigma^3} \sum_{i=1}^N |x_i|.$$

Tại $\sigma = \hat{\sigma}_{\text{MLE}}, \; \sum_{i=1}^{N} |x_i| = N \hat{\sigma}_{\text{MLE}}$:

$$\left. \frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L \right|_{\sigma = \hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}} = \frac{N}{\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}^2} - \frac{2N\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}}{\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}^3} = \frac{N}{\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}^2} - \frac{2N}{\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}^2} = -\frac{N}{\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}^2} < 0,$$

xác nhận đây là điểm cực đại.

Chứng minh $\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}$ không chệch:

$$\mathbb{E}[\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}] = \mathbb{E}\left[\frac{1}{N}\sum_{i=1}^{N}|x_i|\right] = \frac{1}{N}\sum_{i=1}^{N}\mathbb{E}[|x_i|] = \mathbb{E}[|X|].$$

Tính $\mathbb{E}[|X|]$:

$$\mathbb{E}[|X|] = \int_{-\infty}^{\infty} |x| \cdot \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}} dx = 2 \int_{0}^{\infty} x \cdot \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{x}{\sigma}} dx.$$

Đặt $u = \frac{x}{\sigma} \to x = \sigma u \to dx = \sigma du$. Vậy:

$$\int_0^\infty x \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{x}{\sigma}} dx = \int_0^\infty (\sigma u) \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-u} \cdot \sigma du = \sigma \int_0^\infty u e^{-u} du.$$

Tích phân: $\int ue^{-u} du = -e^{-u}(u+1)$, đánh giá từ 0 đến ∞ cho 1. Vậy:

$$\mathbb{E}[|X|] = 2 \cdot \sigma \cdot 1 = 2\sigma.$$

Do đó:

$$\mathbb{E}[\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}] = \sigma.$$

Vậy, $\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}$ là không chệch.

2. Xác định ước lượng $\hat{\sigma}_{\text{MM}}$ của σ theo phương pháp moment, dựa trên x_1, \ldots, x_N , bằng cách tính các moment μ_m , ước lượng moment mẫu S_m , và giải tìm σ .

Lời giải

Gọi $X \sim \text{Laplace}(\sigma)$. Moment bậc m là:

$$\mu_m = \mathbb{E}[X^m] = \int_{-\infty}^{\infty} x^m \cdot \frac{1}{2\sigma} e^{-\frac{|x|}{\sigma}} dx.$$



Với m lẻ, $\mu_m=0$ do tính đối xứng. Tính moment bậc hai (m=2):

$$\mu_2 = \mathbb{E}[X^2] = 2 \int_0^\infty x^2 \cdot \frac{1}{2\sigma} e^{-d\frac{x}{\sigma}} dx = \int_0^\infty x^2 \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{x}{\sigma}} dx.$$

Đặt $u = \frac{x}{\sigma} \to x = \sigma u \to dx = \sigma du$. Vậy:

$$\mu_2 = \int_0^\infty (\sigma u)^2 \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-u} \cdot \sigma \, du = \sigma^2 \int_0^\infty u^2 e^{-u} \, du.$$

Tính: $\int u^2 e^{-u} du = -(u^2 + 2u + 2)e^{-u}$, đánh giá từ 0 đến ∞ cho 2. Vậy:

$$\mu_2 = \sigma^2 \cdot 2 = 2\sigma^2.$$

Moment mẫu:

$$S_2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} x_i^2.$$

Đặt $S_2=\mu_2$:

$$\frac{1}{N}\sum_{i=1}^N x_i^2 = 2\hat{\sigma}_{\mathsf{MM}}^2 \implies \hat{\sigma}_{\mathsf{MM}}^2 = \frac{1}{2N}\sum_{i=1}^N x_i^2 \implies \hat{\sigma}_{\mathsf{MM}} = \sqrt{\frac{1}{2N}\sum_{i=1}^N x_i^2}.$$

Vậy:

$$\hat{\sigma}_{\mathsf{MM}} = \sqrt{\frac{1}{2N} \sum_{i=1}^{N} x_i^2}.$$

3. Kiểm tra xem $\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}$ có đạt phương sai tối thiểu (chặn dưới Cramer-Rao) hay không, với phương sai tối thiểu được cho bởi $\frac{1}{I_{x_1,\ldots,x_N}(\sigma)}$, trong đó $I_{x_1,\ldots,x_N}(\sigma) = -\mathbb{E}\left[\frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L(x_1,\ldots,x_N;\sigma)\right]$.

Lời giải

Chặn dưới Cramer-Rao:

$$\operatorname{Var}(\hat{\sigma}) \ge \frac{1}{I_{x_1,\dots,x_N}(\sigma)},$$

với thông tin Fisher:

$$I_{x_1,\dots,x_N}(\sigma) = -\mathbb{E}\left[\frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L\right].$$

Τừ:

$$\ln L = -N \ln 2 - N \ln \sigma - \frac{1}{\sigma} \sum_{i=1}^{N} |x_i|,$$

ta có:

$$\frac{\partial}{\partial \sigma} \ln L = -\frac{N}{\sigma} + \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^{N} |x_i|,$$



$$\frac{\partial^2}{\partial \sigma^2} \ln L = \frac{N}{\sigma^2} - \frac{2}{\sigma^3} \sum_{i=1}^N |x_i|.$$

Tính:

$$I = -\mathbb{E}\left[\frac{N}{\sigma^2} - \frac{2}{\sigma^3} \sum_{i=1}^N |x_i|\right] = -\frac{N}{\sigma^2} + \frac{2}{\sigma^3} \cdot N \cdot \mathbb{E}[|X|] = -\frac{N}{\sigma^2} + \frac{2N \cdot \sigma}{\sigma^3} = \frac{N}{\sigma^2}.$$

Vậy, ta cần chứng minh:

$$\mathsf{Var}(\hat{\sigma}_{\mathsf{MLE}}) = \frac{\sigma^2}{N}.$$

Tính phương sai của $\hat{\sigma}_{MLE}$:

$$\mathrm{Var}(\hat{\sigma}_{\mathrm{MLE}}) = \mathrm{Var}\left(\frac{1}{N}\sum_{i=1}^{N}|x_i|\right) = \frac{1}{N}\mathrm{Var}(|X|).$$

Với Y=|X|, pdf: $f_Y(y)=rac{1}{\sigma}e^{-rac{y}{\sigma}}$, $y\geq 0$. Tính:

$$\mathbb{E}[Y^2] = \int_0^\infty y^2 \cdot \frac{1}{\sigma} e^{-\frac{y}{\sigma}} dy = \sigma^2 \cdot 2 = 2\sigma^2.$$

$$Var(Y) = 2\sigma^2 - \sigma^2 = \sigma^2.$$

Vậy:

$$\mathsf{Var}(\hat{\sigma}_\mathsf{MLE}) = rac{\sigma^2}{N}.$$

hay ta có điều phải chứng minh