

Конспектировал: Антон Захаренков.

### Вспомним обозначения

- $\theta_0$  — истинное значение параметра
- $\theta$  — произвольное значение параметра
- $\hat{\theta}$  — оценка ML

Производная логарифмической функции потерь:  $s(\theta) = \text{grad } l(\theta) = \text{grad } \ln L(\theta)$

$$\text{Var } s(\theta_0) = \begin{cases} \text{E}(s(\theta_0) - s(\theta_0)^T) \\ \text{E} \left( - \frac{\partial^2 l}{\partial \theta \partial \theta^T} \Big|_{\theta_0} \right) \end{cases} \quad (1)$$

**Утверждение.**  $\text{Var } s(\theta_0)$  и  $\text{Var}(\hat{\theta})$  — взаимнообратны.

### Пример

$y_1, y_2, \dots, y_n$  — выборка независимых случайных величин из распределения  $\text{Exp}(\lambda)$

1. Найдите  $\hat{\lambda}$
2. Найдите  $\text{Var}(\hat{\lambda})$
3. Найдите  $\text{Var}(s(\lambda_0))$
4. Найдите  $\text{Var}(\hat{\lambda}) \cdot \text{Var}(s(\lambda_0))$

*Решение*

Экспоненциальное распределение:

$$f(y_0) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda y_i}, & y_i \geq 0 \\ 0, & y_i < 0 \end{cases} \quad (2)$$

Функция правдоподобия:

$$L(y_1, \dots, y_n, \theta) = \lambda^n e^{-\lambda(y_1 + \dots + y_n)} \quad (3)$$

Логарифмируем:

$$l(y_1, \dots, y_n, \theta) = n \ln \lambda - \lambda(y_1 + \dots + y_n) \quad (4)$$

Дифференцируем:

$$s(\lambda) = \frac{n}{\lambda} - (y_1 + \dots + y_n) \quad (5)$$

$$\hat{\lambda} = \frac{n}{\sum y_i} \quad (6)$$

$$\text{Var } s(\lambda_0) = \text{E} \left( - \frac{\partial^2 l}{\partial \lambda \partial \lambda^T} \Big|_{\lambda_0} \right) = \text{E} \left( \frac{n}{\lambda_0^2} \right) = \frac{n}{\lambda_0^2} \quad (7)$$

Примерно найдем  $\text{Var}(\hat{\lambda})$  с помощью дельта-метода.

По ЦПТ:

$$\frac{\sum y_i}{n} \stackrel{acc}{\sim} N\left(\frac{1}{\lambda_0}; \frac{1}{n\lambda_0^2}\right) \quad (8)$$

Но:

$$\hat{\lambda} = \frac{1}{\left(\frac{\sum y_i}{n}\right)} = h\left(\frac{\sum y_i}{n}\right) \quad (9)$$

Разложим  $h(t)$  в ряд Тейлора в окрестности  $\frac{1}{\lambda}$ :

$$h(t) = \frac{1}{t} = \frac{1}{t_0} - \frac{1}{t_0^2}(t - t_0) \quad (10)$$

Тогда:

$$\hat{\lambda} \approx \lambda_0 - \lambda_0^2 \left( \frac{\sum y_i}{n} - \frac{1}{\lambda_0} \right) \quad (11)$$

Дисперсия:

$$\text{Var}(\hat{\lambda}) = \lambda_0^4 \cdot \frac{1}{n\lambda_0^2} = \frac{\lambda_0^2}{n} \quad (12)$$

Видим, что:

$$\text{Var}(\hat{\lambda}) \cdot \text{Var}(s(\lambda_0)) \approx \frac{\lambda_0^2}{n} \cdot \frac{n}{\lambda_0^2} \rightarrow 1 \quad (13)$$

### Упражнение

Рассмотрим модель множественной регрессии,  $y = X\beta + u$ , где регрессоры детерминистические, а  $u \sim \mathcal{N}(0; \sigma^2 \cdot I)$ . Величина  $\sigma^2$  известна.

1. Найдите  $\hat{\beta}_{ML}$ .
2. Найдите  $\text{Var}(\hat{\beta}_{ML})$ .
3. Найдите  $s(\beta_0)$ .
4. Найдите  $\text{Var}(s(\beta_0))$ .
5. Найдите  $\text{Var}(\hat{\beta}) \cdot \text{Var}(s(\beta_0))$ .

*Решение*

По условию:

$$y \sim \mathcal{N}(X\beta; \sigma^2 \cdot I) \quad (14)$$

Функция правдоподобия:

$$L(y, \beta) = \frac{1}{(2\pi\sigma^2)^{\frac{n}{2}}} \cdot \exp\left(-\frac{1}{2}(y - X\beta)^T(\sigma^2 \cdot I)^{-1}(y - X\beta)\right) \quad (15)$$

Логарифмируем:

$$l(y, \beta) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{1}{2}(y - X\beta)^T \frac{1}{\sigma^2}(y - X\beta) \rightarrow \max_{\beta} \quad (16)$$

Оценка ML совпадает с оценкой МНК:

$$\hat{\beta}_{ML} = \hat{\beta}_{MНК} = (X^T X)^{-1} X^T y \quad (17)$$

$$\text{Var}(\hat{\beta}_{ML}) = \sigma^2 (X^T X)^{-1} \quad (18)$$

Посчитаем дифференциал  $dl$ :

$$dl = -\frac{1}{2\sigma^2} [-(Xd\beta)^T (y - X\beta) + (y - X\beta)^T (-Xd\beta)] = \frac{(y - X\beta)^T X d\beta}{\sigma^2} = s(\beta)^T d\beta \quad (19)$$

Отсюда:

$$s(\beta_0) = \frac{1}{\sigma^2} X^T (y - X\beta_0) \quad (20)$$

$$\text{Var}(s(\beta_0)) = \frac{1}{\sigma^4} X^T \text{Var}(y - X\beta_0) X = \frac{X^T X}{\sigma^2} \quad (21)$$

Видим, что:

$$\text{Var}(\hat{\beta}) \cdot \text{Var}(s(\beta_0)) = 1 \quad (22)$$

### Замечание

При [некоторые условия регулярности]:

1.  $\text{plim } \hat{\theta}_{ML} = \theta_0$
2.  $\hat{\theta}_{ML} \sim \mathcal{N}(\theta; \text{Var}(s(\theta_0))^{-1})$
3.  $\sqrt{n} (\hat{\theta}_{ML} - \theta_0) \xrightarrow{d} \mathcal{N}(0; n \cdot \text{Var}(s(\theta_0))^{-1})$

Откуда:

Если  $\hat{a} \sim \mathcal{N}(a; \text{Var}(\hat{a}))$ , то

$$(\hat{a} - a)^T \text{Var}(\hat{a})^{-1} (\hat{a} - a) \sim \chi_k^2$$

### Проверка гипотезы о равенстве параметров заданным значениям

- $H_0 : \theta = \theta_0$
- $H_A$  : хотя бы одно из равенств нарушено

Если  $H_0$ :

$$W = (\hat{\theta}_{UR} - \theta_0)^T \text{Var}(\hat{\theta}_{UR})^{-1} (\hat{\theta}_{UR} - \theta_0) \sim \chi_k^2 \quad (23)$$

$$LM = (\hat{\theta}_R)^T \text{Var}(s(\hat{\theta}_R))^{-1} (\hat{\theta}_R) \sim \chi_k^2 \quad (24)$$

$$LR = 2 \cdot (l(\hat{\theta}_{UR}) - l(\hat{\theta}_R)) \sim \chi_k^2 \quad (25)$$

Как состоятельно оценить  $\text{Var}(s(\theta_0)) = E \left( - \frac{\partial^2 l}{\partial \theta \partial \theta^T} \Big|_{\theta_0} \right)$

1. Подставить  $\hat{\theta}$  вместо  $\theta_0$
2. Можно даже не брать E

### Пример

$y_1, \dots, y_n$  — выборка независимых случайных величин из распределения  $\text{Exp}(\lambda)$ ,  $n=100$ ,  $\sum y_i = 400$

- $H_0 : \lambda = 0.3$
- $H_A : \lambda \neq 0.3$

Проверить с помощью:

1. Wald
2. LM
3. LR

*Решение*

$$\hat{\lambda}_{ML} = \frac{n}{\sum y_i} = \frac{100}{400} = 0.25 \quad (26)$$

$$\text{Var}(\hat{\lambda}_{ML})^{-1} \approx \text{Var}(s(\lambda_0)) = \frac{4}{\lambda_0^2} = \frac{100}{0.25^2} = 1600 \quad (27)$$

$$s(\lambda_0) = \frac{n}{\lambda_0} - \sum y_i = 1000.3 - 400 = -\frac{200}{3} \quad (28)$$

$$\text{Var } s(\lambda_0) = \frac{n}{\lambda_0^2} = \frac{100}{0.3^2} \quad (29)$$

$$W = (0.25 - 0.3) \cdot 1600 \cdot (0.25 - 0.3) = 4 < \chi_1^2 = 6.63 \Rightarrow H_0 - \text{notrejected} \quad (30)$$

$$LM = \left(-\frac{200}{3}\right) \cdot \frac{1}{\frac{100}{0.3^2}} \cdot \left(-\frac{200}{3}\right) = 4 < \chi_1^2 = 6.63 \Rightarrow H_0 - \text{notrejected} \quad (31)$$

### Упражнение

В пруду водятся

	Вероятность обнаружения	Было выловлено
щуки	$p$	10
русалки	$r$	30
водяные	$v$	20
караси	$1-p-r-v$	140

причем каждое выловленное животное не влияет на распределение последующих.

Проверяется гипотеза:

- $H_0 : \begin{cases} r = v \\ p = 0.1 \end{cases}$
- $H_A : \text{хотя бы что-то невыполнено}$

*Решение*

Пусть

$$H_0 = \begin{cases} r - v = \alpha = 0 \\ p - 0.1 = \beta = 0 \end{cases} \quad (32)$$

Правдоподобие:

$$L = \text{const} \cdot (0.1 + \beta)^{10} \cdot (v + \alpha)^{30} \cdot v^{20} \cdot (0.9 - \beta - 2v - \alpha)^{140} \quad (33)$$

$$l = \text{const} + 10 \ln(0.1 + \beta) + 30 \ln(v + \alpha) + 20 \ln v + 140 \ln(0.9 - \beta - 2v - \alpha) \quad (34)$$

Пусть  $\theta = \begin{pmatrix} \alpha \\ \beta \\ v \end{pmatrix}$ :

$$s(\theta) = \begin{pmatrix} 30 \frac{1}{v + \alpha} - 140 \frac{1}{0.9 - \beta - 2v - \alpha} \\ \dots \\ \dots \end{pmatrix} \quad (35)$$

$$\begin{pmatrix} \hat{p} \\ \hat{r} \\ \hat{v} \end{pmatrix}_{UR} = \begin{pmatrix} 0.1 + \hat{\beta} \\ \hat{v} + \hat{\lambda} \\ \hat{v} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{10}{200} \\ \frac{30}{380} \\ \frac{20}{380} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.05 \\ -0.05 \\ 0.1 \end{pmatrix} \quad (36)$$

$$\begin{pmatrix} \hat{p} \\ \hat{r} \\ \hat{v} \end{pmatrix}_R = \begin{pmatrix} 0.1 \\ \hat{v} \\ \hat{v} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0.1 \\ \frac{45}{380} \\ \frac{45}{380} \end{pmatrix} \quad (37)$$