

علی رضا کریمی ۸۱۰۱۰۱۴۹۲

$$D = \{x_1, x_2, \dots, x_n\}$$

$$\hat{\theta}_{ML} = \arg \max_{\theta} P(D) = \arg \max_{\theta} \underbrace{\log P(D)}_{LL} \quad (1)$$

$$LL(\theta) = \sum_{i=1}^n \ln f(x_i | \theta)$$

$$\frac{dLL(\theta)}{d\theta} = 0 \rightarrow \hat{\theta}_{ML}$$

$$\Rightarrow \frac{d \sum_{i=1}^n \ln f(x_i | \theta)}{d\theta} = \sum_{i=1}^n \frac{d \ln \frac{\theta}{x_i^2}}{d\theta} = \sum_{i=1}^n \frac{1}{\theta} = \frac{n}{\theta}$$

$$\text{از آنجا که } \theta < 0 \Leftarrow \frac{n}{\theta} > 0 \Leftarrow \frac{dLL(\theta)}{d\theta} > 0 \Leftarrow LL(\theta) \text{ همواره صعودی است}$$

و هر چند θ بیشتر باشد، مقدار تابع $LL(\theta)$ نیز بیشتر است. از طرفی محدودیتی برابر θ وجود دارد که

$$\hat{\theta}_{ML} = \min \{x_1, x_2, \dots, x_n\} \Leftarrow \theta \leq x_i$$

$$m_1 = \mu = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx = \frac{1}{r} \int_{-1}^{+1} (x + \theta x^2) dx = \left. \frac{x^2}{4} + \frac{\theta x^3}{6} \right|_{-1}^{+1} =$$

$$= \frac{\theta}{3} \Rightarrow \theta = r m_1 = r \mu \quad \hat{m}_1 = \frac{1}{r} \sum_{i=1}^n x_i = \hat{\mu} \Rightarrow$$

$$\hat{\theta} = r \hat{m}_1 = r \hat{\mu}$$

بررسی bias بودن $\hat{\theta}$: $\lim_{n \rightarrow \infty} E[\hat{\theta}] = \lim_{n \rightarrow \infty} E[r \hat{\mu}] = \lim_{n \rightarrow \infty} r E[\hat{\mu}] = r \lim_{n \rightarrow \infty} E[\hat{\mu}] = r \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = r E[\mu] = r \mu = r \times \frac{\theta}{r} = \theta \checkmark$

$$= r E[\lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\mu}] = r E[\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i] = r E[\mu] = r \mu = r \times \frac{\theta}{r} = \theta \checkmark$$

بررسی unbiased بودن $\hat{\theta}$: $\lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\theta}) = \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(r \hat{\mu}) = r^2 \lim_{n \rightarrow \infty} \text{Var}(\hat{\mu}) = r^2 \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{6^2}{n} = 0 \checkmark$
 \leftarrow unbiased است.

(۳) طبق جزوه استاد، داریم:

$$\hat{p} = \frac{X}{n} \sim N\left(p, \frac{p(1-p)}{n}\right)$$

ابتدا گزینه ب را بررسی می‌کنیم.

• $0 < p \leq 1$

$$\Rightarrow \text{ب) } P\left(\frac{X}{n} < p < 1\right) = P(\hat{p} < p < 1) = P(\hat{p} < p) =$$

$$P(\hat{p} - p < 0) = P\left(\frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} < 0\right) = P(z < 0) = \Phi(0) = 0.5$$

حال گزینه الف را بررسی می‌کنیم

چون p قطعاً مقدار بین صفر و یک دارد.

$$\Rightarrow \text{الف) } P\left(\frac{X}{n} < p < \infty\right) = P\left(\frac{X}{n} < p < 1\right) + P(1 < p < \infty)$$

از جمله قبل قسمت ب

$$= P(\hat{p} < p) = 0.5$$

حال گزینه ج را بررسی می‌کنیم: طبق مفهوم بازه اطمینان برای سنبل برابر بازه اطمینان $1 - \alpha$ درصد داریم:

$$\Rightarrow \text{ج) } P\left(\frac{X}{n} - 0.97\sqrt{\frac{\frac{X}{n}(1-\frac{X}{n})}{n}} < p < \frac{X}{n} + 0.97\sqrt{\frac{\frac{X}{n}(1-\frac{X}{n})}{n}}\right)$$

$$= P\left(\hat{p} - 0.97\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}} < p < \hat{p} + 0.97\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}\right)$$

طبق جدول

$$\Rightarrow Z_{1-\frac{\alpha}{2}} = 0.97 \Rightarrow 1 - \frac{\alpha}{2} = 0.97 \Rightarrow \alpha = 0.02$$

$$\Rightarrow 1 - \alpha = 0.98$$

پس p به احتمال $1 - \alpha = 0.98$ در بازه ج می‌افتد. در حالی که با احتمال 0.02 در بازه الف و ب می‌افتد.
پس احتمال اینکه در بازه الف "تعیین سبتر است".

$$H_0: \mu = 1.0, \quad H_A: \mu \neq 1.0, \varepsilon \rightarrow \mu = 1.0$$

(ع)

$$\mu_0 = 1.0, \varepsilon$$

$$\bar{x} = 1.0, \quad \sigma = 2$$

از میانگین بدست آمده از sample استفاده کنیم

$$\alpha = P(\bar{X} < \mu_0 - \Delta \text{ or } \bar{X} > \mu_0 + \Delta \mid \mu = \mu_0)$$

چون آزمون فرض دو طرفه است داریم:

$$P(\bar{X} < \mu_0 - \Delta) = P(\bar{X} > \mu_0 + \Delta)$$

$$\Rightarrow \alpha = 2P(\bar{X} < 1.0 - \Delta) = 2P\left(\frac{\bar{X} - 1.0}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} < \frac{-\Delta}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}\right)$$

$$\frac{\sigma}{\sqrt{n}} = \frac{2}{\sqrt{20}} = \frac{1}{\sqrt{5}}$$

$$\Rightarrow 2P\left(Z < \frac{-\Delta}{\frac{1}{\sqrt{5}}}\right) = 2\Phi\left(-\frac{\Delta}{\frac{1}{\sqrt{5}}}\right) = 0.05 \Rightarrow \Phi\left(-\frac{\Delta}{\frac{1}{\sqrt{5}}}\right) = 0.025$$

$$\Rightarrow \Phi\left(\frac{+\Delta}{\frac{1}{\sqrt{5}}}\right) = 1 - 0.025 = 0.975 \Rightarrow \frac{\Delta}{\frac{1}{\sqrt{5}}} = 1.94 \Rightarrow \Delta = 0.438$$

$$\beta = P(\text{Not}(\bar{X} < 1.0 - \Delta \text{ or } \bar{X} > 1.0 + \Delta) \mid \text{Not } \mu = \mu_0)$$

$$\Rightarrow \beta = P\left(\mu_0 - \Delta < \bar{X} < \mu_0 + \Delta \mid \mu \neq \mu_0 = 1.0, \varepsilon\right)$$

$$\Rightarrow \beta = P\left(\mu_0 - \Delta < \bar{X} < \mu_0 + \Delta \mid \mu = 1.0\right)$$

$$= P(0.914 < \bar{X} < 1.086 \mid \mu = 1.0)$$

$$= P\left(\frac{0.914 - 1.0}{\frac{2}{\sqrt{20}}} < Z < \frac{1.086 - 1.0}{\frac{2}{\sqrt{20}}}\right) = P(-0.94 < Z < 0.94)$$

$$= \underbrace{P(0.94)}_{0.9980} - \underbrace{(1 - P(0.94))}_{0.0020} = 0.9960$$

$$f_X(x_i | \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} \quad (0)$$

$$\rightarrow L(\sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} \xrightarrow{\log} LL(\sigma^2) = \sum_{i=1}^n \ln f(x_i | \mu, \sigma^2)$$

$$= \sum_{i=1}^n \ln \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2}} \right) = \sum_{i=1}^n \left(-\frac{(x_i - \mu)^2}{2\sigma^2} - \ln \sqrt{2\pi} - \ln \sigma \right)$$

متن گرفته و برابر هم قرار دادیم

$$\Rightarrow \frac{dLL(\sigma^2)}{d(\sigma^2)} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{-(x_i - \mu)^2}{\sigma^4} - \frac{1}{\sigma^2} \right) = 0$$

$$\Rightarrow \left(\sum_{i=1}^n \frac{(x_i - \mu)^2}{\sigma^4} \right) = \frac{n}{\sigma^2} \Rightarrow \sum_{i=1}^n (x_i - \mu)^2 = n\sigma^2$$

$$\Rightarrow \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{var}(x_i) = \hat{\sigma}^2 \rightarrow \text{که چون } \hat{\sigma}_{ML}^2$$

$$E(\hat{\sigma}_{ML}^2) = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{var}(x_i) \right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[\text{var}(x_i)]$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \sigma^2 \Rightarrow E(\hat{\sigma}_{ML}^2) = \sigma^2 \rightarrow \text{برآوردگر unbiased است}$$

(برابری است آر دی که میسر برآوردگر σ^2 ، پس به آن متن گرفته و برابر هم قرار دادیم که $\hat{\sigma}_{ML}^2$ را به دست آوریم.)

۶) سعی می‌کنیم این سوال را با کمک بازه اطمینان و با استفاده از توزیع t حل کنیم (چون تعداد نمونه کم است و $n < ۳۰$ و واریانس جامعه را نیز ندانیم). خب در ابتدا میانگین و واریانس نمونه که را پیدا می‌کنیم و بعد از آن از توزیع t استفاده می‌کنیم.

$$\bar{X} = \frac{۹ + ۱,۲ + ۹,۴ + ۴,۸ + ۱,۶ + ۸ + ۹ + ۷,۵ + ۸,۱ + ۷,۲}{۱۰} = ۷,۰۸$$

unbiased : محاسبه واریانس به صورت $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n=10} (x_i - \bar{X})^2 \approx ۱,۵۲ \Rightarrow S \approx ۱,۲۳$

درجه آزادی : $r = n - 1 = 9$

لذا انتخابی که $\alpha = ۰,۰۹$ است، بازه اطمینان $۱ - \alpha = ۰,۹۹$ (۹۹ درصدی) به کمک توزیع برابر است با :

$$\left(\bar{X} - t_{\frac{\alpha}{2}}(r) \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{\frac{\alpha}{2}}(r) \frac{S}{\sqrt{n}} \right)$$

$$= \left(۷,۰۸ - (۳,۲۵) \times \frac{۱,۲۳}{\sqrt{۱۰}} < \mu < ۷,۰۸ + (۳,۲۵) \times \frac{۱,۲۳}{\sqrt{۱۰}} \right)$$

$$= (۵,۸۱۹ < \mu < ۸,۳۴۴)$$

لذا انتخابی که $\mu = ۷,۵$ در بازه ۹۹ درصدی با آن قرار دارد، پس H_0 reject نمی‌شود و نمی‌توان گفت که این نمونه از توزیعات کمبود وزن دارند.

$$H_0 : \mu = ۷,۵$$

$$H_A : \mu < ۷,۵$$

$$t_{\frac{\alpha}{2}}(r) = t_{\frac{۰,۰۹}{2}}(9) = ۳,۲۵$$

طبق جدول توزیع t (که در صورت بعد آمده است)

	P						
one-tail	0.1	0.05	0.025	0.01	0.005	0.001	0.0005
two-tails	0.2	0.1	0.05	0.02	0.01	0.002	0.001
DF							
1	3.078	6.314	12.706	31.821	63.656	318.289	636.578
2	1.886	2.92	4.303	6.965	9.925	22.328	31.6
3	1.638	2.353	3.182	4.541	5.841	10.214	12.924
4	1.533	2.132	2.776	3.747	4.604	7.173	8.61
5	1.476	2.015	2.571	3.365	4.032	5.894	6.869
6	1.44	1.943	2.447	3.143	3.707	5.208	5.959
7	1.415	1.895	2.365	2.998	3.499	4.785	5.408
8	1.397	1.86	2.306	2.896	3.355	4.501	5.041
9	1.383	1.833	2.262	2.821	3.25	4.297	4.781
10	1.372	1.812	2.228	2.764	3.169	4.144	4.587