

حل تمرین سری سوم آمار برآوردگرهای نقطه‌ای و بازه‌ای

برآوردگر نقطه‌ای

یک نقطه در برای مقدار پارامتر نامشخص یک جامعه از روی یک sample از آن جامعه به جا می‌دهد.

مثلاً \rightarrow میانگین

$S \rightarrow$ نمرات محصلان

برآوردگر بازه‌ای

برخلاف برآوردگر نقطه‌ای این دسته یک بازه در به ما می‌دهد که در آن بازه یک ضریب اطمینان هم به ما می‌دهد.

خطای اریب

$$B(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta}) - \theta$$

$$MSE(\hat{\theta}) = E[(\hat{\theta}(x) - \theta)^2]$$

$$MSE(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + (B(\hat{\theta}))^2$$

$$E[(\hat{\theta} - \theta)^2] = (E(\hat{\theta}) - \theta)^2 + Var(\hat{\theta})$$

بازه اطمینان

بازه به به یزای اطمینان از \rightarrow جدول ضرایب $z_{\alpha/2}$
 خطای به نسبت آمده \rightarrow برای محاسبه آزمایش ما

$$\hat{e} \pm z_{\alpha/2} \sqrt{\frac{e(1-e)}{n}}$$
 نمونه آزمایش ما \rightarrow

پایه سوال ۱

CLT (۹)

برای انعقاد از قنیهی همگنی مراحل زیر رو طی میکنیم

۱. چک کردن شرایط استاندارد از قنیه

۲. محاسبی $\sigma_{\bar{x}}$

۳. محاسبی بازه اطمینان ۹۰ درصدی

به مدت ۱۰ ساله سالیز نمونه ۴۵ است و به اندازهی کافی بزرگ هست و این نمونه ها از یک پاپر متعلقه \checkmark استاندارد از CLT ما خارج

برای محاسبی $\sigma_{\bar{x}}$ ما نیاز داریم

$$\sigma_{\bar{x}}^2 = \frac{\sigma^2}{n} \Rightarrow \sigma_{\bar{x}} = \sqrt{\frac{\sigma^2}{n}} = \sqrt{\frac{2}{45}} \approx 0.21$$

محاسبی بازه اطمینان به دست زیر خواهد بود

$$P(\mu - z_{\alpha/2} \cdot \sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \mu + z_{\alpha/2} \cdot \sigma_{\bar{x}})$$

برای بازه اطمینان ۹۰ درصدی مقدار $z_{\alpha/2}$ برابر با ۱.۶۴۵ است (با استفاده از جدول ضرایب استاندارد)

$$P(\mu - (1.645 \cdot 0.21) \leq \bar{x} \leq \mu + (1.645 \cdot 0.21))$$

$$\Rightarrow P(\mu - 0.347 \leq \bar{x} \leq \mu + 0.347)$$

پس میانی (میان ما بال و بال) ۱.۹۰ به مقدار ۰.۳۴۷ از میان این ۴۵ نمونه برداری فاصله دارد.

(۱۰) نامگذاری حیثیت

$$P(|\bar{x} - \mu| \geq k \cdot \sigma_{\bar{x}}) \leq \frac{1}{k^2}$$

که به آن ما مقدار اعراض میرونی است که تا میرویم

مراحل

۱. محاسبی $\sigma_{\bar{x}}$ که به بخش CLT محاسبه

۲. پیدا کردن k که از ایزن اطمینان ۹۰ درصد ما نشان دهنده

۳. محاسبی بازه اطمینان ۹۰ درصدی

$$P(|\bar{x} - \mu| \geq k \cdot \sigma_{\bar{x}}) \leq 0.1$$

$$\rightarrow 0.1 = \frac{1}{k^2} \Rightarrow 0.1 k^2 = 1 \rightarrow k^2 = 10 \rightarrow k = \sqrt{10} \approx 3.16$$

$$P(\mu - k \cdot \sigma_{\bar{x}} \leq \bar{x} \leq \mu + k \cdot \sigma_{\bar{x}}) \Rightarrow P(\mu - 3.16 \cdot 0.21 \leq \bar{x} \leq \mu + 3.16 \cdot 0.21)$$

$$\Rightarrow P(\mu - 0.66 \leq \bar{x} \leq \mu + 0.66)$$

یہی بات کہ ۹۵ فیصد تخمینہ مائیکس ۱۵ نمونہ مائیکس جامعہ بصورت ۰.۶۶ فاصلہ خزانہ داری

$$X \sim \log \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$$

چون به طبع از توزیع آن می‌توان به سبب صحت آن
باید پارامترهای μ و σ^2 را به روش ماکسیمم لایک

ساخته می‌رویم

1 نوشتن MLE برای تابع PDF

2 محاسبه مشتق MLE با استفاده از

3 بررسی شرایط

4 محاسبه کابای

$$X \sim \log \text{Normal}(\mu, \sigma^2) \rightarrow \text{pdf}_X = f_X(x_i; \mu, \sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(\ln(x_i) - \mu)^2}{2\sigma^2}\right\}$$

$$\Rightarrow MLE_X(\mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n f_X(x_i; \mu, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left\{-\frac{(\ln(x_i) - \mu)^2}{2\sigma^2}\right\}$$

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

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

$$\text{محاسبه } \hat{\mu}: \frac{\partial \ln MLE}{\partial \mu} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \mu) = 0 \rightarrow \hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln(x_i)$$

$$\text{محاسبه } \hat{\sigma}^2: \frac{\partial \ln MLE}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{2\sigma^4} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \mu)^2 = 0 \Rightarrow \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \hat{\mu})^2$$

$$E[\hat{\mu}] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln(x_i)\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[\ln(x_i)] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \mu$$

طبق قانون توزیع منتقل

$$B(\hat{\mu}) = E[\hat{\mu}] - \mu = \mu - \mu = 0 \rightarrow \text{بایس نیست}$$

$$E[\hat{\sigma}^2] = E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \hat{\mu})^2\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[(\ln(x_i) - \hat{\mu})^2]$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E[2(\ln(x_i) - \mu)(\hat{\mu} - \mu)] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n 2(E(\ln(x_i)) - E(\hat{\mu})) = 0$$

$$\Rightarrow B(\hat{\sigma}^2) = 0 - \sigma^2 = -\sigma^2 \rightarrow \text{بایس نیست}$$

$$MSE(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + (Bias(\hat{\theta}))^2$$

حساسی‌کاری

کاری‌گر: چون که بایس نیست و وابستگی هم برابری بار را باین صورت می‌کتابت

کاری‌گر: چون که بایس نیست و برای وابستگی هم مشکل داریم قطعاً کتابت (اما برای اینکه کاری‌گر این‌ها را به‌طوری $\frac{1}{n}$ از $\frac{1}{n-1}$ استفاده کنیم

$$\hat{\sigma}_{correct}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \hat{\mu})^2$$

این را به هم از بعد از تخمین برای توزیع نرمال مستقیم کرده که (دکتر) به اینجه این‌ها بایس می‌دهد $\frac{2}{n-1}$ بایس نیست.

حساسی‌کاری را در نمونه به‌طور هم‌زمان با ضرایب برگیریم و حتی برای نشان بود به یک نمونه بایس بر خود دریم.

از این جایی که نوی بخش ۵ تخمین‌های توزیع را می‌نویسند و با استفاده از MLE بدست آوردیم در این بخش فقط می‌خواهیم بگویم که به‌دست می‌آید $(\hat{\mu}, \hat{\sigma}^2)$ و به‌دست می‌آید.

نکته: در بخش قبل با استفاده از MLE تخمین کردیم که بایس و بایس نیست.

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \ln(x_i)$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (\ln(x_i) - \hat{\mu})^2$$

$$\hat{\mu} = \frac{1}{n} (\ln(6.34) + \dots) \approx \frac{1}{15} (25.01) \approx 1.66$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} ((\ln(6.34) - 1.66)^2 + \dots) \approx \frac{1}{15} (0.734) \approx 0.03$$

در ادامه چون که توزیع داده‌های ما را می‌نویسند یعنی $Y \sim \text{Normal}(\mu, \sigma^2)$ ، $Y \sim \ln(X)$

و می‌دانیم $X \sim \ln Y$ Normal $(E(\bar{X}), \frac{Var(X)}{n})$ که $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

$$Var[X] = \{e^{\mu} - 1\} \left[\mu + \frac{\sigma^2}{2} \right], E[X] = e^{\mu} \left[\mu + \frac{\sigma^2}{2} \right]$$

حال با استفاده از تخمین‌های که به‌دست آوردیم و اصل CLT خواهیم داشت $\bar{X} \sim \text{Normal} \left(e^{\hat{\mu}} \left[\hat{\mu} + \frac{\hat{\sigma}^2}{2} \right], \frac{Var(X)}{n} \right)$

$$\Rightarrow P(\bar{X} \geq 7) = 1 - \Phi \left(\frac{7 - E[\bar{X}]}{\sqrt{Var(\bar{X})}} \right) \approx 1 - \Phi \left(\frac{7 - 5.4}{\sqrt{0.07}} \right) \approx 1 - \Phi(5.4) \approx 3.14 \times 10^{-8}$$

که البته از رابطه‌های بالا استفاده می‌کنیم و جایی که می‌خواهیم به‌دست آوریم

