

* مثال: $P(|Z| > 0,78) = P(Z > 0,78) + P(Z < -0,78)$

$$= P(Z < -0,78) + P(Z < -0,78)$$
$$= 2P(Z < -0,78) = 0,4354$$

* مثال: (ضشار خون) $P(X > 13,5) \stackrel{\text{تبدیل - نرمال}}{=} P\left(\frac{X - 11,5}{\sqrt{2}} > \frac{13,5 - 11,5}{\sqrt{2}}\right)$

$$= P(Z > 1,41) = P(Z < -1,41)$$

* مثال: $P(11 < X < 12) = P\left(\frac{11 - 11,5}{\sqrt{2}} < \frac{X - 11,5}{\sqrt{2}} < \frac{12 - 11,5}{\sqrt{2}}\right)$

$$= P\left(\frac{-1}{\sqrt{2}} < \frac{X - 11,5}{\sqrt{2}} < \frac{1}{\sqrt{2}}\right)$$

$$= P\left(\frac{X - 11,5}{\sqrt{2}} < \frac{1}{\sqrt{2}}\right) - P\left(\frac{X - 11,5}{\sqrt{2}} < \frac{-1}{\sqrt{2}}\right)$$

* مثال: الف) $P(X > 16) = P\left(\frac{X - 14,23}{3} > \frac{16 - 14,23}{3}\right)$

$$= P\left(Z > \frac{1,77}{3}\right) = P(Z > 0,59) = P(Z < -0,59) = 0,2776$$

دو نفر دیگر اشتباه
ب) $P(X < 12) = P\left(\frac{X - 14,23}{3} < \frac{12 - 14,23}{3}\right) = P\left(Z < -\frac{2,23}{3}\right)$

$$= P(Z < -0,74) = 0,2327 \Rightarrow (P(X < 12))^2 = (0,2327)^2$$

• مثال : اگر رفتار نمرات یک مدرس دارای میانگین $13,87$ و انحراف معیار $1,7$ باشد احتمال آن را حساب کنید که متوسط نمره یک کلاس ۲۵ نفره از این شخص :

(الف) معدلی برابر با $14,2$ شود

(ب) بیش از $14,15$ شود

(ج) حد اکثر $0,05$ با میانگین همیشگی کلاس $13,87$ دی اختلاف داشته باشد

$$P(\bar{X} = 14,2) = 0 \quad (\text{الف})$$

$$P(\bar{X} > 14,15) = P\left(\frac{\bar{X} - 13,87}{\frac{1,7}{\sqrt{25}}} > \frac{14,15 - 13,87}{\frac{1,7}{\sqrt{25}}}\right) \quad (\text{ب})$$

$$= P(Z > 0,8) = P(Z < -0,8) = 0,2119$$

• از هر ۱۰۰ کلاس ۲۵ نفره انتظار داریم ۲۱ کلاس معدلی بیش از $14,15$ داشته باشند.

$$P(|\bar{X} - 13,87| < 0,05) = P\left(\frac{|\bar{X} - 13,87|}{\frac{1,7}{\sqrt{25}}} < \frac{0,05}{\frac{1,7}{\sqrt{25}}}\right) \quad (\text{ج})$$

$$= P(|Z| < 0,15) = P(-0,15 < Z < 0,15)$$

$$= P(Z < 0,15) - P(-0,15 > Z)$$

$$= 1 - P(Z > 0,15) - P(-0,15 > Z)$$

$$= 1 - P(Z < -0,15) - P(Z < -0,15)$$

$$= 1 - 2P(Z < -0,15)$$

$$= 0,1192$$

• هر چقدر اعضاء نمونه بیشتر شود، میانگین نمونه به میانگین واقعی میل می کند

۱۵ اسفند

• پارامتر: هر مقداری از جامعه که مجهول و غیر قابل محاسبه باشد

• میانگین جامعه: μ (Mean)

$$\mu = \frac{\sum_{i=1}^N X_i}{N}$$

• واریانس جامعه: σ^2 (sigma 2)

$$\sigma^2 = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N (X_i - \mu)^2$$

• میانه جامعه: μ_D (Median)

$$\mu_D = X_{(\frac{N}{2})}$$

• چولگی: P_s

$$P_s = \frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \mu)^3}{N \sigma^3}$$

• کشیدگی: P_k

$$P_k = \frac{\sum_{i=1}^N (X_i - \mu)^4}{N \sigma^4}$$

• Q_r (r-th quartile)

$$Q_r = X_{(1..r)}$$

• نسبت در جامعه: π (p_i)

$$\pi = \frac{\sum_{i=1}^N \gamma_i}{N} = \frac{\text{کل افراد جامعه با ویژگی } C}{N}$$

that :

$$\gamma_i = \begin{cases} 1 & x_i \in C \\ 0 & x_i \notin C \end{cases}$$

• زمان کدبرد پارامتر ۴:

• نسبت در جامعه: ① تعداد زیاد نمونه ② برقرار بودن قضیه حد مرکزی

• واریانس: ① توزیع نرمال

- میانگین :

حالت اول : مشاهدات غیر نرمال ، تعداد نمونه زیاد و واریانس معلوم

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

حالت دوم : مشاهدات غیر نرمال ، تعداد نمونه زیاد و واریانس نامعلوم

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

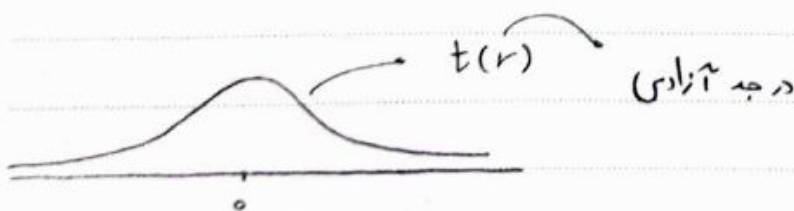
حالت سوم : مشاهدات نرمال و واریانس معلوم

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0,1)$$

حالت چهارم : مشاهدات نرمال و واریانس نامعلوم

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\frac{s}{\sqrt{n}}} \sim t(n-1)$$

• توزیع t - استودنت :



$$t(r) \xrightarrow[r > r_0]{r \rightarrow \infty} N(0,1)$$

$$\hat{p} = \frac{\sum_{i=1}^n Y_i}{n}, \quad Y_i = \begin{cases} 1 & x_i \in C \\ 0 & x_i \notin C \end{cases}$$

• نسبت π :
تعداد نمونه زیاد

$$\frac{\hat{p} - \pi}{\sqrt{\frac{\hat{p}(1-\hat{p})}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$Y_i \sim \text{Ber}(\pi) \quad \text{Var}(Y_i) = \pi(1-\pi)$$

$$\frac{(n-1)s^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$$

• واریانس (σ^2) :
مشاهدات نرمال

* χ^2 : (خی، کی، کای)

• تابع مولد گشتاور :

$$M_X(t) = E(e^{tx}) = \begin{cases} \sum_{x \in S_X} e^{tx} P(X=x) \\ \int_{-\infty}^{\infty} e^{tx} f(x) dx \end{cases}$$

$$M'_X(t) = E(x e^{tx}) \Big|_{t=0} = E(x) = \begin{cases} \sum_{x \in S_X} x P(X=x) \\ \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx \end{cases}$$

• نتیجه: $M_x^{(n)}(t) \Big|_{t=0} = E(x^n e^{tx}) \Big|_{t=0} = E(x^n)$

۱۹ فروردین

پارامتر	برآوردگر
میانگین جامعه (μ)	میانگین نمونه (\bar{x})
واریانس (σ^2)	واریانس (s^2)
نسبت در (π)	نسبت در (\hat{p})

• میانگین، ... نمونه توزیع دارد چون از یک مورد به مورد دیگری تواند متغیلت باشد

• میانگین، ... جامعه توزیع ندارد چون ثابت است (یک عدد است)

• وقتی به درصد اطمینان اشاره نشود، آن را ۹۵٪ در نظر بگیریم.

۲۱ فروردین

• اگر در سوالی هم واریانس جامعه داده شود هم واریانس نمونه،
حتما از واریانس جامعه استفاده می‌کنیم برای حل مساله

• فاصله اطمینان برای نسبت جامعه:

وقتی پارامتر "نسبت" مجهول است یعنی واریانس جامعه نامعلوم است



یعنی تنها الزام برای امکان ایجاد فاصله اطمینان برای نسبت در جامعه این است
که تعداد نمونه زیاد باشد $(n > 30)$

دلیل صفحه بعد



واریانس نمونه در این حالت:

$$s^2 = \frac{\sum x_i^2 - n \bar{x}^2}{n-1} = \frac{(n\hat{p}) - n(\hat{p})^2}{n-1}$$

PAPCO

تعداد زیاد

$$\frac{n\hat{p} - n(\hat{p})^2}{n} = \hat{p} - \hat{p}^2 = \hat{p}(1 - \hat{p})$$

• دلیل تساوی منفرد قبل : باید به مفهوم نسبت بردازیم : در نمونه/جامعه ، وقتی به بررسی یک ویژگی می پردازیم ، اعضا یا این ویژگی را دارند یا ندارند . اگر داشتند به آنها ۱ ، و اگر نداشتند ۰ می دهیم . یعنی هر x_i یا ۰ است یا ۱ .

ل. $\sum x_i^2$: در اینجا داریم x_i می که ۱ هستند را ابتدا به توان دو می رسانیم سپس آنها را با هم جمع می زنیم ، این عمل مثل این است که تعداد x_i می که ۱ هستند را با هم جمع کنیم . طبق فرمول $\bar{x} = \hat{p} = \frac{\sum (x_i)}{n}$

که در واقع در صورت کسر داریم تبار ۰ و ۱ ، را جمع می زنیم (حاصل صورت همان تعداد ۱ است) ، می توانیم تعداد ۱ را ، این گونه بیا بینیم : $\sum (x_i) = n \hat{p}$ = تعداد ۱

$$\sum x_i^2 = n \hat{p}$$

• \bar{x} : در مفهوم نسبت ، \hat{p} در واقع همان میانگین است

$$\bar{x} = \hat{p}$$

۲۲ فروردین

• میزان پراکندگی می تواند { واریانس باشد
انحراف معیار

• با استفاده از اینکه واحد میزان پراکندگی توان یک دارد یا دو می توانیم به واریانس یا انحراف معیار بودن پی ببریم
ل. * مثال : ۲ تن ← انحراف معیار / ۲ تن ← واریانس

• اگر عددی که می خواهیم در جدول توزیع موجود نباشد ، نزدیک ترین عدد به آن را در نظر می گیریم .

• ادما مشخص می کنند که آزمون فرضیه یک طرفه است یا دو طرفه.

۲. آردیبهشت

• اگر داریانس را نتوان مشخص کرد، بیشترین مقدار داده شده را به عنوان داریانس در نظر می گیریم

۳. آردیبهشت

$$\mu_1 - \mu_2 = \hat{\mu}_1 - \hat{\mu}_2 = \bar{X} - \bar{Y}$$

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \rightarrow N(0)$$

$$\mu^* = \mu_1 - \mu_2, \quad \hat{\mu}^* = \bar{X} - \bar{Y} = \bar{Z} \quad \text{اثبات:}$$

$$\begin{aligned} \text{Var}(\bar{X} - \bar{Y}) &= \text{Var}(\bar{X}) + \text{Var}(\bar{Y}) \\ &= \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m} \end{aligned}$$

$$\frac{\bar{Z} - \hat{\mu}^*}{\sqrt{\text{Var}(\bar{Z})}} = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \rightarrow N(0)$$

• آنچه که از جامعه معلوم است ارجعیت دارد و برآورد.

• مثال: اگر داریانس جامعه (سیگما^۲) داده شده باشد، با خود آن کار می کنیم، نه با داریانس نمونه (برآمد داریانس S^۲)

$$\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma_1^2}{n}\right)$$

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}\right)$$

$$\bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma_2^2}{m}\right)$$

$$\Rightarrow \frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + \frac{\sigma_2^2}{m}}} \sim N(0, 1)$$

۹ اردیبهشت

• واریانس نامعلوم و برابر ← برابری واریانس ۴ در شرایطی رخ می دهد که در جامعه مشابه باشند (از لحاظ پراکندگی)

$$X_1, \dots, X_n \sim N(\mu_1, \sigma^2)$$

$$\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$\bar{X} \sim N\left(\mu_1, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

$$Y_1, \dots, Y_m \sim N(\mu_2, \sigma^2)$$

$$\frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1)$$

$$\bar{Y} \sim N\left(\mu_2, \frac{\sigma^2}{m}\right)$$

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \frac{\sigma^2}{n} + \frac{\sigma^2}{m}\right)$$

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m}\right)}} \sim N(0, 1)$$

$$\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} = \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m+n-2)$$

Year. Month. Day.

Subject.

• we know if $Z \sim N(0,1)$, $R \sim \chi^2(r)$

then:

$$\frac{Z}{\sqrt{\frac{R}{r}}} \sim t(r)$$

$$\frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m} \right)}} = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{m+n-2} \left(\frac{1}{n} + \frac{1}{m} \right)}} \sim t(m+n-2)$$

* مثال: حالت ۱ (تعداد نمونه زیاد، واریانس معلوم) برای $\mu_1 - 2\mu_2$

$$X_1, \dots, X_n, \quad E(X_i) = \mu_1, \quad \text{Var}(X_i) = \sigma_1^2$$

$$Y_1, \dots, Y_m, \quad E(Y_i) = \mu_2, \quad \text{Var}(Y_i) = \sigma_2^2$$

$$\text{we know } E(\bar{X}) = \mu_1, \quad E(\bar{Y}) = \mu_2$$

$$\text{Var}(\bar{X}) = \frac{\sigma_1^2}{n}, \quad \text{Var}(\bar{Y}) = \frac{\sigma_2^2}{m}$$

$E(\bar{X} - 2\bar{Y}) = \mu_1 - 2\mu_2$, so $\bar{X} - 2\bar{Y}$ is an estimator for $\mu_1 - 2\mu_2$.

Based on CLT, we have:

$$\bar{X} - 2\bar{Y} - (\mu_1 - 2\mu_2) \rightarrow N(0,1)$$

$$\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n} + 4 \frac{\sigma_2^2}{m}}$$

as $n, m \rightarrow \infty$

مثال: شهرداری مدعی است افراد ساکن در مناطق بالای شهر مصرف ۵ را برابر افراد ساکن مناطق متوسط شهر دارند.

به منظور بررسی این موضوع میزان مصرف ۷۰ خانوار در مناطق بالای شهر متوسط لیتر مصرفی هر شخص ۸۳ لیتر را نشان می‌داد. این در حالی است که بررسی ۴۱ مربوط به ۵۸ خانوار ساکن در مناطق متوسط شهری ۵۸ لیتر را نشان می‌دهد. اگر داریاش حاصل از این نمونه که به ترتیب ۱۲ و ۱۰ لیتر به توان دو باشد فاصله اطمینان برای ۲۳۱ - ۳۳۲ بدست بیاورید

$$\frac{a\bar{x} + b\bar{y} - (a\mu_1 + b\mu_2)}{\sqrt{a^2 \frac{\sigma_1^2}{n} + b^2 \frac{\sigma_2^2}{n}}} \rightarrow N(0,1)$$

$$(a\bar{X} + b\bar{Y}) \pm Z \frac{\alpha}{2} \left(\sqrt{\frac{a^2 \sigma_1^2}{n} + \frac{b^2 \sigma_2^2}{m}} \right) \quad \text{فاصله اطمینان:}$$

$$\begin{aligned} & (2\bar{X} - 3\bar{Y}) \pm Z \frac{\alpha}{2} \left(\sqrt{\frac{4\sigma_1^2}{n} + \frac{9\sigma_2^2}{m}} \right) \\ & = (2 \times 83 - 3 \times 58) \pm Z \frac{\alpha}{2} \left(\sqrt{4 \times 144} \right) \end{aligned}$$

۶ اردیبهشت

* اثبات قضیه حد مرکزی ← با استفاده از mgf (moment generating function)

• برآورد داده‌های زوجی:
هرگاه n نمونه داشته باشیم و اطلاعات حاصل از آنها (مشاهدات) مربوط به در زمان مختلف به منظور بررسی تاثیر یک روش حلرانی شده باشد، عملاً از هر نمونه ۲ مشاهده داریم، یعنی این داده‌ها مستقل نیستند (عدم استقلال مربوط به نمرات [قبل و بعد] یک فرد است)

- این داده ۴ غالباً حاصل از تکرار یک شاخص اندازه گیری است که به داده ۴ قبل و بعد نیز معروف هستند

شماره نمونه	۱	۲	۳	...	n
مشاهده قبل	X_1	X_2	X_3	...	X_n
مشاهده بعد	Y_1	Y_2	Y_3	...	Y_n
$D_i = Y_i - X_i$	D_1	D_2	D_3	...	D_n

- هدف از جمع آوری این نوع داده ۴ بررسی اثر بخشی انجام یک روش، استراتژی، روند درمان و غیره می باشد.

علا به دنبال بررسی $\mu_D = \mu_A - \mu_B$ A: after / B: before

(اینکه کدام را منهای کدام کنیم وابسته به نوع سوال است.

- جایی که μ_B میانگین قبل از مطالعه و μ_A میانگین بعد از مطالعه موضوع است

- معیار برای قابل بررسی بودن مساله } تعداد نمونه زیاده (حالت ۲)
مشاهدات نرمال (حالت ۴) - در موارد خاص *

$$\bar{D} \pm Z_{\frac{\alpha}{2}} \frac{S_D}{\sqrt{n}} \quad \text{۱- تعداد نمونه زیاده:}$$

$$\bar{D} \pm t_{\frac{\alpha}{2}} (n-1) \frac{S_D}{\sqrt{n}} \quad \text{۲- بررسی فرآیند طبیعی بدون مداخله:}$$

* مثال در صفحه بعد (بعداً وارد جزوه شود ...)

۴ حل سوال ۲ بخش ب میان نرم (بعداً وارد جزوه شود)

* مثال: میزان رشد ۱۲ نفر کدوی تغییرات داده شده پس ۳ هفته به شکل زیر می باشند:

تعداد	۱	۲	۳	۴	۵	۶	۷	۸	۹	۱۰	۱۱	۱۲
میزان رشد	۱۲٫۲	۱۳٫۴	۱۳٫۸	۱۴٫۹	۱۳٫۵	۱۳٫۷	۱۳	۱۳٫۲	۱۲٫۵	۱۱٫۹	۱۲٫۴	۱۳٫۲

عامله اطمینان برای میانگین جامعه را بدست آورده:

$$\bar{D} = 12,64$$

$$t_{0.05}(11) = 2,201$$

$$S = \sqrt{\frac{\sum x_i^2 - n\bar{X}^2}{n-1}} = \sqrt{\frac{1623,69 - 12 \times (12,64)^2}{11}}$$

$$= \sqrt{0,5868} = 0,77$$

$$\Rightarrow 12,64 \pm 2,201 \times \frac{0,77}{\sqrt{11}} = (12,13, 13,15)$$

$$\frac{\bar{X}_{1-5} + \bar{X}_{6-12} + \bar{X}_{13-20}}{3}$$

* حل سوال ۲- الف میان ترم:

$$\sim N(10, \frac{1}{9})$$

$$\text{Var}(\bar{X}_{1-5} + \bar{X}_{6-12} + \bar{X}_{13-20})$$

$$* \text{Var}(\bar{X}_{1-5}) = \frac{5 \text{Var}}{5}$$

$$= \text{Var}(\bar{X}_{1-5}) + \text{Var}(\bar{X}_{6-12}) + \text{Var}(\bar{X}_{13-20}) + 2 \text{Cov}(\bar{X}_{6-12}, \bar{X}_{13-20})$$

$$= \frac{17}{5} + \frac{17}{6} + \frac{17}{14} + 2 \left(\frac{17}{20} \right) \quad \text{جواب:}$$

$$\text{Cov}(\bar{X}_{6-12}, \bar{X}_{13-20}) = \frac{1}{5 \cdot 14} \text{Cov}(\bar{X}_6 + \bar{X}_7 + \bar{X}_{10} + \bar{X}_{11} + \bar{X}_{12}, \bar{X}_{13} + \bar{X}_{14} + \bar{X}_{15} + \bar{X}_{16} + \bar{X}_{17} + \bar{X}_{18} + \bar{X}_{19} + \bar{X}_{20})$$

$$\text{iman} = \frac{1}{20} \text{Cov}(X_{12}, X_{12}) = \frac{1}{20} \text{Var}(X_{12}) = \frac{1}{20} \cdot 17$$

$$= \frac{17}{20}$$

• آزمون های زوجی (جامعه های غیر مستقل) \Rightarrow بیشتر برای یک کمرن درستی یک موضوع است

• آزمون با جامعه های مستقل \Rightarrow بیشتر برای مقایسه دو چیز با هم است

$$P_{X,Y} \in (0, 1]$$

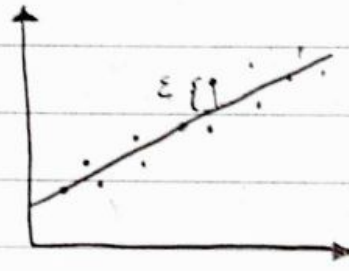
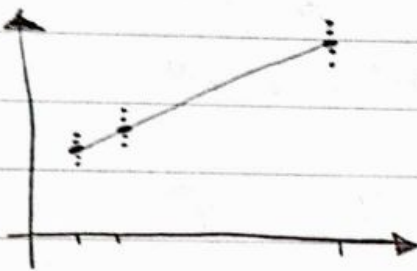
↓
تقریب همبستگی

• رگرسیون خطی ساده: $(X_i, Y_i) : i = 1, \dots, n$

متغیر کتبی، توصیفی

متغیر پاسخ، دایم

خطی ساده



$$E(Y) = a + bX$$

$$Y = a + bX + \varepsilon$$

$$Y = E(Y) + \varepsilon$$

Error term

$$\varepsilon \sim (0, \sigma^2)$$

خطا دلاری یک توزیع با میانگین برابر با ۰ است

• در مورد خطا هیچ اطلاعاتی به جز این ۳ نداریم:

(۱) میانگین خطا صفر است

(۲) دارای داریابی ثابت می باشد (متغیر برآوردی است و دامنه نیست. دامنه های توانده متغیرات باشد ولی برآوردی در همه دامنه های تقریباً مشابه است)

در داریابی

(۳) خطا ε مستقل از یکدیگرند

$$E(Y) = a + bX$$

(عرض از مبدا)

شیب

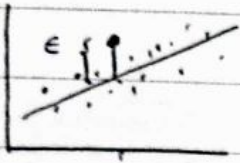
• a: متوسط مقدار Y به ازای صفر بودن

X می باشد (میانگین) (?)

• b: متوسط تغییر در Y به ازای یک واحد تغییر در X

$$\epsilon_i = y_i - (a + bx_i)$$

• خطا در مدل رگرسیونی :



برای یافتن ϵ ، نقطه را به خط عمود
نی کنیم!

• گاهی اوقات نمودار پراکندگی رفتار خطی ندارد و رفتارش از درجه بیش از یک است :



* یک ایده : Segmentation regression (تقسیم شکل) به چند بخش و نمایش هر بخش با یک رابطه خطی

• برای اینکه بفهمیم یک نمودار از درجه چندم است : باید بیشتر چند بار تغییر جهت در آن رخ داده ← (درجه نمودار) = ۱ + (تعداد تغییر جهت)

* برای یافتن LSE (Least Square error) چون به دنبال یافتن \min هستیم باید معادلات را نسبت به هر کدام از متغیرهای مشتق بگیریم

• مثبت یا منفی شدن عرض از مبدأ در این موثر که بفهمیم کدام مورد مستقل است و کدام وابسته

• If $\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$
 then $\hat{b} \sim N(b, \frac{\sigma^2}{SSX})$ \Rightarrow $\frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \sim N(0, 1)$ برای استاندارد شدن

& $\hat{a} \sim N(a, \sigma^2(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX}))$ \Rightarrow $\frac{\hat{a} - a}{\sqrt{\sigma^2(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX})}} \sim N(0, 1)$ برای استاندارد شدن

• $c, d > 0$

$$P(\hat{b} - c < b < \hat{b} + d) = 1 - \alpha$$

$$P(-\hat{b} - d < -b < -\hat{b} + c) = P(-d < \hat{b} - b < c)$$

$$= P\left(\frac{-d}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < \frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < \frac{c}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}}\right)$$

$$= P(-d^* < \frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < c^*)$$

$$\Rightarrow c^* = d^* = Z_{\frac{\alpha}{2}} \rightsquigarrow c = d = Z_{\frac{\alpha}{2}} \sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}$$

• $E(y) = a + bx$

• b : میزان تغییر در مقدار y به ازای یک واحد تغییر در متغیر x

$$\begin{cases} H_0: b = b_0 \\ H_1: b \neq b_0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} H_0: b = b_0 \\ H_1: b < b_0 \end{cases} \quad 9$$

Year. Month. Day.

امیر حسین کریم زادگان
Subject. ۴.۱۲۱۸۳۳

• ایجاد نامیه رد برای b :

$$c < b_0 < d$$

$$R = \{ \hat{b} < c \text{ یا } \hat{b} > d \}$$

$$\alpha = P(R|H_0) = P(\hat{b} < c \text{ یا } \hat{b} > d \mid b = b_0)$$

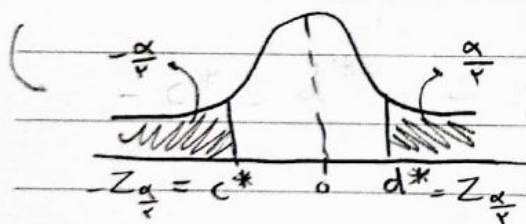
$$= P_{b=b_0}(\hat{b} - b_0 < c - b_0 \text{ یا } \hat{b} - b_0 > d - b_0)$$

$$= P_{b=b_0} \left(\frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < \frac{c - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \text{ یا } \frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} > \frac{d - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \right)$$

$$= P(Z < c^* \text{ یا } Z > d^*)$$

در این مرحله $b = b_0$ اعمال می شود
و دیگر لازم نیست بنویسیم در مدل بعد

$$= P(Z < c^*) + P(Z > d^*)$$



$$\longrightarrow -c^* = d^* = Z_{\frac{\alpha}{2}}$$

$$\Rightarrow R = \left\{ \frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < -Z_{\frac{\alpha}{2}} \text{ or } \frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} > Z_{\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$= \left\{ \left| \frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \right| > Z_{\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$\begin{cases} H_0 : b = b_0 \\ H_1 : b < b_0 \end{cases}$$

• آمار ناخیز رد یک طرفه برای b :

$$c < b_0$$

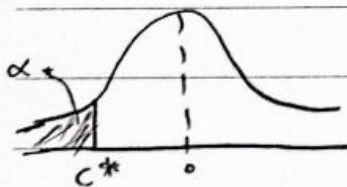
$$R = \{ \hat{b} < c \}$$

$$\alpha = P(R | H_0) = P(\hat{b} < c | b = b_0)$$

$$= P_{b=b_0} (\hat{b} - b_0 < c - b_0)$$

$$= P_{b=b_0} \left(\frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < \frac{c - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \right)$$

$$= P(Z < c^*)$$



$$c^* = -Z_\alpha$$

$$\Rightarrow R = \left\{ \frac{\hat{b} - b_0}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} < -Z_\alpha \right\}$$

$$\begin{cases} H_0 : a = a_0 \\ H_1 : a \neq a_0 \end{cases}$$

• یافتن نامیدرد (دو طرفه) برای a :

$$c < a_0 < d$$

$$R = \{ \hat{a} < c \text{ or } \hat{a} > d \}$$

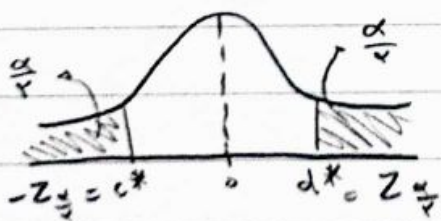
$$\alpha = P(R | H_0) = P(\hat{a} < c \text{ or } \hat{a} > d \mid a = a_0)$$

$$= P_{a=a_0}(\hat{a} - a_0 < c - a_0 \text{ or } \hat{a} - a_0 > d - a_0)$$

$$= P_{a=a_0} \left(\frac{\hat{a} - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}} < \overset{\ominus}{\frac{c - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}}} \text{ or } \frac{\hat{a} - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}} > \overset{\oplus}{\frac{d - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}}} \right)$$

$$= P(Z < c^* \text{ or } Z > d^*)$$

$$= P(Z < \overset{\ominus}{c^*}) + P(Z > \overset{\oplus}{d^*})$$



$$\longrightarrow -c^* = d^* = Z_{\frac{\alpha}{2}}$$

$$R = \left\{ \frac{\hat{a} - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}} < -Z_{\frac{\alpha}{2}} \text{ or } \frac{\hat{a} - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}} > Z_{\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

$$R = \left\{ \left| \frac{\hat{a} - a_0}{\sqrt{\sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right)}} \right| > Z_{\frac{\alpha}{2}} \right\}$$

• $E(y) = a + bx$

$y = a + bx + \epsilon$

• $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$

① ذات مشاهدات

② ابزار ϵ ی تشخیص

• $(x_i, y_i) \quad i = 1, \dots, n$

$y_i = a + bx_i + \epsilon_i$

① رسم نمودار پراکندگی

② آنها به بررسی فرمال بودن می پردازیم → بررسی توزیع جمله خطا

③ بررسی توزیع جمله خطا

④ برآورد a, b

⑤ آزمون فرضیه درباره a, b

جایگاه خطا معلوم نیست → برای دیدن آنها یک مفهوم جدید تعریف می کنیم → باقی مانده

$e_i = y_i - \hat{y}_i \quad \& \quad \hat{y}_i = \hat{a} + \hat{b}x_i$

دستی گفته می شود توزیع \hat{y}_i را بیابید ، چون می دانیم $y_i = \hat{a} + \hat{b}x_i$ و a و b توزیع نرمال دارند ، پس می فهمیم که \hat{y}_i توزیع نرمال دارد ، پس کافی است بهریم سراغ یافتن میانگین $E(\hat{y}_i)$ و واریانس $Var(\hat{y}_i)$

• یافتن توزیع \hat{y}_i :

$$\hat{y}_i = \hat{a} + \hat{b}x_i$$

$$= (\bar{y} - \hat{b}\bar{x}) + \hat{b}x_i$$

$$= \bar{y} + \hat{b}(x_i - \bar{x})$$

$$= \left(\sum_{j=1}^n \frac{1}{n} y_j \right) + \left(\sum_{j=1}^n \frac{(x_j - \bar{x})}{SSX} \cdot y_j \right) (x_i - \bar{x})$$

$$= \sum_{j=1}^n \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_j - \bar{x})}{SSX} (x_i - \bar{x}) \right) y_j$$

که لازم است خود این ادانه باید تا $E(\hat{y}_i)$ و $Var(\hat{y}_i)$ را بیابیم.

• جواب نهایی :

$$\hat{y}_i \sim N\left(a + bx_i, \sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_i - \bar{x})^2}{SSX} \right)\right)$$

• $E(\hat{y}_i) = E(\hat{a} + \hat{b}x_i) = E(\hat{a}) + E(\hat{b}x_i)$

$$= E(\hat{a}) + E(\hat{b})x_i$$

$$= a + bx_i$$

(?)

• $Var(\hat{y}_i) = Var(\hat{a} + \hat{b}x_i)$

$$\hat{a} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x} \Rightarrow Var(\hat{a}) = \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX} \right) \sigma^2$$

*ایده

$$\hat{y}_i = \bar{y} + \hat{b}(x_i - \bar{x}) \Rightarrow Var(\hat{y}_i) = \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_i - \bar{x})^2}{SSX} \right) \sigma^2$$

• برای یافتن واریانس \hat{Y}_i و در صفحه قبل را ادامه دهیم:

$$\hat{Y}_i = \sum_{j=1}^n \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_j - \bar{x})(x_i - \bar{x})}{SSX} \right) Y_j$$

مقدار $\left(\frac{1}{n} + \frac{(x_j - \bar{x})(x_i - \bar{x})}{SSX} \right)$ در Y_i ضرب شده پس در واریانس این ضرب کردن ۲ می‌گیرد.

$$Var(\hat{Y}_i) = \sum_{j=1}^n \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_j - \bar{x})(x_i - \bar{x})}{SSX} \right)^2 Y_j \quad \leftarrow ?$$

۳ آخر دار

• $\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$

$$e_i = Y_i - \hat{Y}_i \sim N\left(0, \sigma^2 \left(\frac{1}{n} + \frac{(x_i - \bar{x})^2}{SSX} \right)\right)$$

$$E(e_i) = E(Y_i) - E(\hat{Y}_i) = (a + bx_i) - (a + bx_i) = 0$$

• $Y_i \sim N(a + bx_i, \sigma^2)$

$$\bar{Y} \sim N(?, ?)$$

$$\bar{Y} = \frac{\sum Y_i}{n} \quad \left\{ \begin{array}{l} E(Y_i) = a + bx_i \\ Y_i = a + bx_i + \epsilon_i \end{array} \right\} \quad \text{مدل رگرسیونی:}$$

$$E(\bar{Y}) = \frac{1}{n} E\left(\sum Y_i\right) = \frac{1}{n} \sum E(Y_i) = \frac{1}{n} \sum E(a + bx_i)$$

$$\hookrightarrow = a + b\bar{x}$$

$$\bullet \text{Var}(\bar{y}) = \text{Var}\left(\frac{1}{n} \sum y_i\right) = \frac{1}{n^2} \text{Var}\left(\sum y_i\right)$$

$$= \frac{1}{n^2} \sum \text{Var}(y_i) = \frac{n \sigma^2}{n^2} = \frac{\sigma^2}{n}$$

• Mean Square error (MSE):

$$\text{MSE} = \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{n-r} \sim \frac{\sigma^2}{n-r} \chi_{(n-r)}^2$$

$$\text{MSE} = \frac{\text{SSE}}{n-r}$$

نکته: $E(\chi_{(n-r)}^2) = n-r$

$$\Rightarrow E(\text{MSE}) = E\left(\frac{\text{SSE}}{r}\right) = \frac{\sigma^2}{n-r} E(\chi_{(n-r)}^2) = \sigma^2$$

• اگر فرض $\varepsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$ برقرار باشد، آنگاه MSE یک برآوردگر مناسب برای پارامتر مجهول σ^2 می باشد

* در صورتی که σ^2 معلوم باشد نیازی به برآورد کردن نداریم. از خود مقدار σ^2 استفاده می کنیم.

• واریانس خطا همیشه در واقعیت مجهول است (زیرا خود خطا مجهول است)

$$\hat{b} \sim N(b, \frac{\sigma^2}{SSX})$$

$$\hat{a} \sim N(a, \sigma^2 (\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX}))$$

$$MSE \sim \frac{\sigma^2}{n-r} \chi^2_{(n-r)} \Leftrightarrow \frac{(n-r)MSE}{\sigma^2} \sim \chi^2_{(n-r)}$$

• If $Z \sim N(0,1)$, $U \sim \chi^2_r$ are ind, then $\frac{Z}{\sqrt{\frac{U}{r}}} \sim t(r)$

$$\frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} \sim N(0,1)$$

$$\Rightarrow \frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{SSX}}} = \frac{\hat{b} - b}{\sqrt{\frac{MSE}{SSX}}} \sim t_{(n-r)}$$

$$\sqrt{\frac{(n-r)MSE}{\sigma^2}} \cdot \frac{1}{(n-r)}$$

$$\frac{\hat{a} - a}{\sqrt{\sigma^2 (\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX})}} \sim N(0,1)$$

$$\Rightarrow \frac{\hat{a} - a}{\sqrt{MSE (\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{SSX})}} \sim t_{(n-r)}$$