



Norges teknisk-naturvitenskapelige universitet
Institutt for matematiske fag

TMA4245 Statistikk
Vår 2019

Anbefalt øving 12
Løsningskisse

Oppgave 1

a) $Y \sim n(y; 500, 80)$. Transformerer Y til standard $N(0, 1)$ -normalfordeling.

$$\begin{aligned}\text{Prob}(Y > 550) &= \text{Prob}\left(\frac{Y - 500}{80} > \frac{550 - 500}{80}\right) = \text{Prob}\left(Z > \frac{5}{8}\right) \\ &= 1 - \text{Prob}\left(Z \leq \frac{5}{8}\right) = 1 - \Phi(0.625) = 1 - 0.734 = 0.266.\end{aligned}$$

$Y_1 - Y_2 \sim n(y; 0, \sqrt{2} \cdot 80)$. (Lineærkombinasjonen av to uavhengige normalfordelinger er normalfordelt, sjekk forventningsverdi og varians ved de vanlige regnereglerne.)

Da kan vi regne ut sannsynligheten for at målingene avviker med mer enn 80 g/tonn.

$$\begin{aligned}\text{Prob}(|Y_1 - Y_2| > 80) &= 1 - \text{Prob}(-80 < Y_1 - Y_2 < 80) \\ &= 1 - \text{Prob}\left(\frac{-80}{80\sqrt{2}} < \frac{Y_1 - Y_2}{80\sqrt{2}} < \frac{80}{80\sqrt{2}}\right) \\ &= 1 - \text{Prob}\left(-\frac{\sqrt{2}}{2} < Z < \frac{\sqrt{2}}{2}\right) = 2\text{Prob}\left(Z \leq -\frac{\sqrt{2}}{2}\right) = 2\Phi(-0.707) \\ &= 2 \cdot 0.24 = 0.48.\end{aligned}$$

b) Setter inn $\bar{x} = 20$, $x_1 = \dots = x_5 = 0$ og $x_6 = \dots = x_{10} = 40$ i uttrykket for B .

$$\begin{aligned}B &= \frac{\sum_{j=1}^5 -20Y_j + \sum_{j=6}^{10} 20Y_j}{\sum_{j=1}^{10} 20^2} = \frac{20 \left(\sum_{j=6}^{10} Y_j - \sum_{j=1}^5 Y_j \right)}{10 \cdot 20^2} \\ &= \frac{\sum_{j=6}^{10} Y_j - \sum_{j=1}^5 Y_j}{200}, \text{ som skulle vises.}\end{aligned}$$

$$A = \bar{Y} - B\bar{x} = \frac{1}{10} \sum_{j=1}^{10} Y_j - \frac{20}{200} \left(\sum_{j=6}^{10} Y_j - \sum_{j=1}^5 Y_j \right) = \frac{1}{5} \sum_{j=1}^5 Y_j.$$

A er skjæringspunktet regresjonslinja har med y -aksen. Det er kanskje ikke så rart at gjennomsnittet av målingene ved $x = 0$ er et estimat for denne verdien? (I hvert fall når målingene bare er gjort for to x -verdier.)

$$\text{Var}(B) = \frac{1}{200^2} \left(\sum_{j=6}^{10} \text{Var}(Y_j) + \sum_{j=1}^5 \text{Var}(Y_j) \right) = \frac{10\sigma^2}{200^2} = \frac{\sigma^2}{4000}.$$

- c) Med bare to målepunkter, kan vi estimere variansen i hver ende for seg, dvs at vi beregner s_V^2 og s_E^2 . (Husk at målingene ikke har samme forventningsverdi i de to endene av gruva, så vi kan ikke se på alle som ett datasett.) Ettersom vi antar samme varians i begge ender, er gjennomsnittet av s_V^2 og s_E^2 et godt estimat for σ^2 .

Mer formelt, vi har en to-utvalgssituasjon, og kan da bruke s_p^2 fra pensum. Denne sikrer χ^2 -fordeling og T-fordeling. Brukes estimatoren for variansen fra regresjonsanalysen, får en også samme resultat.

$$\begin{aligned} s^2 &= \frac{1}{2} (s_V^2 + s_E^2) = \frac{1}{2} \left(\frac{\sum_{j=1}^5 (y_j - \bar{y}_V)^2}{5-1} + \frac{\sum_{j=6}^{10} (y_j - \bar{y}_E)^2}{5-1} \right) \\ &= \frac{1}{8} \left(\sum_{j=1}^5 (y_j - \bar{y}_V)^2 + \sum_{j=6}^{10} (y_j - \bar{y}_E)^2 \right) = \frac{26064 + 22720}{8} = 6098. \end{aligned}$$

Hypotesene blir: $H_0: \beta = 12$ mot $H_1: \beta > 12$.

Vi baserer testen på estimatoren B . Siden variansen til B er ukjent, bruker vi estimatet $S_B^2 = \frac{s^2}{4000} = 1.525$ i stedet for $\frac{\sigma^2}{4000}$.

Testobservatoren, $\frac{B-12}{S_B}$, er T-fordelt med 8 frihetsgrader. Det er $n - 2$ frihetsgrader denne gangen, fordi vi bruker "pooled" varians, eller, som sagt, variansestimatoren fra regresjonsanalysen. (Estimert varians er basert på to gjennomsnitt, \bar{y}_V og \bar{y}_E . Da er det ikke så urimelig at vi mister to frihetsgrader?) Med oppgitte data blir stigningstallet

$$b = \frac{\sum_{j=6}^{10} y_j - \sum_{j=1}^5 y_j}{200} = \frac{\bar{y}_E - \bar{y}_V}{40} = 17.$$

Gjennomfører hypotesetesten.

$$\frac{b - 12}{s_B} = \frac{17 - 12}{\sqrt{1.525}} = 4.05 > t_{0.05,8} = 1.86,$$

som betyr at vi forkaster nullhypotesen på signifikansnivå 5%.

- d) Fra det første uttrykket for B får vi

$$\text{Var}(B) = \frac{\sigma^2}{\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2}.$$

Variansen er liten for $\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2$ stor. Altså vil vi ha alle $|x_j - \bar{x}|$ så store som mulig. Når \bar{x} er fast, bør x_j -ene legges til endene, som i denne oppgaven. (Det kan være andre

grunner til å spre målepunktene, f.eks. for å vurdere om dataene tilnærmet følger en rett linje, her var det antatt kjent.)

$$\text{Var}(Y_0 - \hat{Y}_0) = \sigma^2 \left(1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})^2}{\sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2} \right) = \frac{11}{10} \cdot \sigma^2$$

når $x_0 = \bar{x}$. Punkttestimatet blir $\hat{y}_0 = a + bx_0 = \bar{y}_V + 17 \cdot 20 = 470$.

Vi benytter fortsatt estimatet S^2 for σ^2 , derfor fortsatt T-fordeling med $n - 2$ frihetsgrader. Prediksjonsintervallet blir derfor

$$(\hat{y}_0 \pm t_{0.025,8} \cdot s \sqrt{\frac{11}{10}}) = (470 \pm 2.306 \cdot \sqrt{6098} \cdot \sqrt{1.1}) = (281.1, 658.9).$$

Den nye målingen, 600 g/tonn, ligger innenfor prediksjonsintervallet, så vi kan ikke konkludere med at den eller modellen er urimelig.

Oppgave 2

- a) Minste kvadraters metode tilpasser en linje til punktene ved å velge den linja som minimerer kvadratsummen

$$\text{SSE} = \sum_{i=1}^n (y_i - \alpha - \beta x_i)^2$$

av avstanden fra hvert punkt til linja. Derivasjon av SSE med hensyn på parametrene α og β gir

$$\frac{d\text{SSE}}{d\alpha} = -2 \sum_i (y_i - \alpha - \beta x_i) \quad \text{og} \quad \frac{d\text{SSE}}{d\beta} = -2 \sum_i x_i (y_i - \alpha - \beta x_i).$$

Setter vi de deriverte lik null, får vi

$$\sum_{i=1}^n (y_i - \alpha - \beta x_i) = 0 \quad \text{og} \quad \sum_{i=1}^n x_i (y_i - \alpha - \beta x_i) = 0,$$

og, når vi deler på n ,

$$\bar{y} - \alpha - \beta \bar{x} = 0 \quad \text{and} \quad \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \alpha \bar{x} - \beta \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0.$$

Løser den første likningen for α , og får

$$\alpha = \bar{y} - \beta \bar{x},$$

som innsatt i den andre likningen gir

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - (\bar{y} - \beta \bar{x}) \bar{x} - \beta \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 = 0,$$

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{y}\bar{x} + \beta \left(\bar{x}^2 - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 \right) = 0 \Rightarrow \beta = \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i y_i - \bar{x}\bar{y}}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^2 - \bar{x}^2}.$$

Ganger vi med n i teller og nevner i det siste uttrykket, får vi

$$\beta = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i - n\bar{x}\bar{y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2}.$$

For få de oppgitte estimatorene bytter vi ut y_i med den tilsvarende tilfeldige variabelen Y_i , altså

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i Y_i - n\bar{x}\bar{Y}}{\sum_{i=1}^n x_i^2 - n\bar{x}^2} \quad \text{og} \quad \hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta}\bar{x}.$$

b) Utgangspunktet er

$$P \left(-t_{n-2,0.025} < \frac{(\hat{\beta} - \beta)}{s/\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} < t_{n-2,0.025} \right) = 0.95$$

Løser hver av ulikhetene for β og får

$$\begin{aligned} -t_{n-2,0.025} < \frac{(\hat{\beta} - \beta)}{s/\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} &\Rightarrow -\frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} < \hat{\beta} - \beta \\ &\Rightarrow \hat{\beta} + \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} > \beta \end{aligned}$$

og

$$\begin{aligned} \frac{(\hat{\beta} - \beta)}{s/\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} < t_{n-2,0.025} &\Rightarrow \hat{\beta} - \beta < \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \\ &\Rightarrow \beta > \hat{\beta} - \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}. \end{aligned}$$

Dermed har vi

$$P \left(\hat{\beta} - \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} < \beta < \hat{\beta} + \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \right) = 0.95,$$

Og konfidensintervallet blir altså

$$\left(\hat{\beta} - \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}, \hat{\beta} + \frac{st_{n-2,0.025}}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \right).$$

Vi har $n = 28$ og tabelloppslag gir kvantilen $t_{n-2,0.025} = t_{26,0.025} = 2.056$. Innsetting av tallverdier gir estimatet $\hat{\beta} = -5942/36517 = -0.16$. Vinnertiden forventes å forkortes med $4 \cdot 0.16 = 0.64$ sekunder mellom etterfølgende olympiske leker. Videre er 95%-konfidensintervallet for stigningstallet lik $(-0.199, -0.126)$.

c) Vi lar $x_0 = 2016$, og vi har $\hat{\alpha} = 109.26 + 0.1627 \cdot 1954.5 = 427.3$. Den predikerte tiden er $\hat{Y}_0 = \hat{\alpha} + 2016\hat{\beta} = 427.3 - 2016 \cdot 0.1627 = 99.3$, altså ca. 1 minutt og 39 sekunder. Vinnertiden i 2016 har 95%-prediksjonsintervall

$$\hat{Y}_0 \pm t_{n-2,0.025} s \sqrt{1 + \frac{(x_0 - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} + 1/n}.$$

Med tallverdier innsatt blir det $(91.8, 106.7)$.

d) Vi har $\hat{Y}_0 = \hat{\alpha} + x_0\hat{\beta} = 90$, som betyr at

$$x_0 = \frac{90 - \hat{\alpha}}{\hat{\beta}} = \frac{90 - 427.3}{-0.1627} = 2073.$$

De første olympiske sommerlekene etter 2073 finner sted i 2076.

Modellantakelser: Det ser ut til at vinnertidene følger en ikkelineær trend i tid. Om vi bruker den tilpassede modellen til å ekstrapolere bakover i tid, ser vi at den tilsier at vinnertiden i år 0 ville vært 427 sekunder, hvilket er urimelig. Ekstrapolererer vi tilstrekkelig langt framover i tid, predikerer modellen dessuten negative vinnertider, hvilket er umulig.

Modellantakelsene kan kontrolleres ved hjelp av residualplott. Ser residualene $e_i = Y_i - \hat{Y}_i$ ut til å ha en trend? Ifølge modellen bør de være nærmest uavhengige og identisk normalfordelt.