Oblig 2 - STK1110

Oppg. 1

```
path="https://www.uio.no/studier/emner/matnat/math/STK1110/data/temp.txt"
data =read.table(path,header=T)
# a. boxplot og normalfordelingsplot.
boxplot(data, xlab="kjønn", ylab="C", main="Kroppstemperatur pr. kjønn")
qqnorm(data$Menn, main="qqnorm Menn")
qqline(data$Menn)
qqnorm(data$Kvinner, main="qqnorm Kvinner")
qqline(data$Kvinner)
#ser nogen lunde normalt ut. Dog men har litt større ekstremaliteter
# b. alfa = 0.05, H0: mu_menn == mu_kvinner altså del_0 = 0, Ha: mu_menn !=
mu kvinner
# x:menn, x:kvinner
alfa = 0.05
x = data$Menn
y = data$Kvinner
#mellomregning
mean.x = mean(x)
mean.y = mean(y)
sd.x = sd(x)
sd.y = sd(y)
m = length(x)
n = length(y)
se.x = sd.x/sqrt(m)
se.y = sd.y/sqrt(n)
df = ((se.x)^2 + (se.y)^2)^2 / ((((se.x)^4)/(m-1)) + ((se.y)^4/(n-1)))
t_{obs} = (mean.x - mean.y) / sqrt( (sd.x^2)/m + (sd.y^2)/n )
p.t_obs = pt(t_obs, df) # = 0.015 > alfa/2 så vi kan forkaste null hypotesen med
stor margin
# todo: ser ut til av vi skal ha sd.x = sd.y, må finne mer ut om dette.
#c. F-test
f = Sd.x^2/sd.x^2
```

Oppg 2

```
# oppg 2
# twin A: at biological parents, twin B: not
# O: is there difference in IQ
#data
A.n = 31
A.mean = 93.32
A.sd = 15.41
A.se_mean = 2.77
B.n = 31
B.mean = 96.58
B.sd = 13.84
B.se mean = 2.49
diff.N = 31
diff.mean = -3.26
diff.sd = 8.81
diff.se_mean = 1.58
#a
# Vi burde ha en paret sammenligning siden:
 # Vi sammenligner to resulater, og ikke et nytt resultat mot et tidligere.
# Vi maa annta at:
 # X1, X2, ..., Xm er uavhenige og identisk fordelte, med forventingsverdi mu_x
og varians sigma_x
 # tillsvarende for Y.
 # og vi må ha at Xi og Yi er uavhengige.
#Hypotesetest: H0: A - B = mu_D == 0, mot Ha: A - B = mu_D = 0
mu D = A.mean - B.mean
#df
\#se.x = sd.x/sqrt(m)
\#se.y = sd.y/sqrt(n)
df = ((A.se_mean)^2 + (B.se_mean)^2)^2 / ((((A.se_mean)^4)/(A.n-1)) +
((B.se_mean)^4/(B.n-1))) # frihetsgrader
t_{obs} = (A.mean - B.mean - 0) / sqrt((A.sd/A.n) + (B.sd/B.n))
P.val = pt(t_obs, df) # hvis denne er regnet rett er det stor grunn til å forkaste
Н0
#c
alfa = 0.05
diff.Ci = diff.mean + c(1,-1) * qt(alfa/2, df) * sqrt((A.sd/A.n) + (B.sd/A.n))
# det at diff.Ci bare dekker negative verdier forteller at vi er mer en .95 sikker
på at den sanne verdien er negative, siden vi er .95 sikker på at den sanne
verdien ligger innenfor vaart CI.
# En slik tosidig test, tester om vi er lengere unna, enn an størrelse beskrevet
av alfa/2, mu fra H0.
```

```
\# Mens en ensidig test tester om test observatoren er en sørrelse beskrevet av alfa, mindre enn mu fra H0.
```

Oppg 3

```
# notation: Yi = b0 + b1*Xi + ei
# b1: slope coefficient,
# Y: responsvariabel
# xi forklaringsvariabel.
path="https://www.uio.no/studier/emner/matnat/math/STK1110/data/plastic.txt"
plast=read.table(path,header=T)
# a
# Strenght = respons = Y
# Temperature = forklaringsvariable = Xi
Y = plast$Strength
X = plast$Temperature
X.mean = mean(X)
Y.mean = mean(Y)
X.n = length(X)
Y.n = length(Y)
b1 = (sum((X-X.mean)*(Y-Y.mean))) / sum((X-X.mean)**2)# = Sxy/Sxx
b0 = (sum(Y) - b1*sum(X))/X.n # Y.mean - b1*X.mean
# plot
plot(X, Y, xlab="Temperature", ylab="Strength")
abline(b0, b1)
# kommentar:
    # Regresjonslinjen ser ut til å stemme. Standardfeilen er dog stor rundt Temp
# b) CI for regresjonskoeffisienten for Temperature. Git intervallet indikasjon på
om temperatur er en viktig forklaringsvariabel
# CI for the slope B1:
   # b1 +- t alfa/2,n-2 * Sb1
alfa = 0.05
S2 = (sum(Y^2) - b0*sum(Y) - b1*sum(X*Y)) / (X.n-1)
S = sqrt(S2)
Sxx = sum((X-X.mean)^2)
Sb1 = S/sqrt(Sxx)
b1.CI = b1 + c(1,-1) * qt(alfa/2, X.n-2) * Sb1
t_ratio = b1 / Sb1
# t ratio er betydelig større en max(b1.CI) så dermed forkaster vi b1.CI
# c)
Sy = S * sqrt((1/Y.n) + (X - X.mean)^2/Sxx) # dont know wich N to use
Y.CI.m = b0+b1*X - qt(alfa/2, Y.n-2) * Sy # same here
```

```
Y.CI.p = b0+b1*X + qt(alfa/2, Y.n-2) * Sy # same here
# PI
       \# b0 + b1*x + - t(alfa/2, n-2) * S * sqrt(1 + 1/n + (X - X.mean)/sXX)
x star = c(210, 240, 270)
y_hat = b0 + b1 * x_star
PI <- function(b0, b1, x, x_mean, S, Sxx, n) {
                p = b0 + b1*x + qt(alfa/2, n-2) * S * sqrt(1+1/n+(x-x_mean)^2/Sxx)
               m = b0 + b1*x - qt(alfa/2, n-2) * S * sqrt(1+1/n+(x-x_mean)^2/Sxx)
               res = data.frame(p, m)
               colnames(res) <- c("p", "m")</pre>
               return(res)
}
# Y.PI.x_star.p = (b0 + b1*x_star) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + property) + qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n + prope
 (X - X.mean)/Sxx)
# Y.PI.x_star.m = (b0 + b1*x_star) - qt(alfa/2, Y.n-2) * S * sqrt(1 + 1/Y.n 
(X - X.mean)/Sxx)
Y.PI.1 = PI(b0, b1, x_star[1], X.mean, S, Sxx, Y.n)
Y.PI.2 = PI(b0, b1, x_star[2], X.mean, S, Sxx, Y.n)
Y.PI.3 = PI(b0, b1, x_star[3], X.mean, S, Sxx, Y.n)
# d)
X2 = plast$Pressure
S2 = (sum(Y^2) - b0*sum(Y) - b1*sum(X2*Y)) / (X.n-1)
S = sqrt(S2)
sum((X2- X.mean)^2)
Sy = S * sqrt( (1/Y.n) + (X - X.mean)^2/Sxx )
 reg_estimate <- function(Y, X) {</pre>
               n = length(Y)
                b1 = sum((X - mean(X)) * (Y - mean(Y))) / sum((X - mean(X))^2)
               b0 = (sum(Y - b1) * sum(X)) / n
                coeffs = data.frame(b0 = b0, b1 = b1)
               return(coeffs)
}
CI <- function(b0, b1, x, n, alfa, Sy) {
               Sy = S
                p = b0+b1*x + qt(alfa/2, n-2) * Sy
               m = b0+b1*x + qt(alfa/2, n-2) * Sy
               return data.frame(
                               p = p,
                               m = m
                )
}
estimate = reg_estimate(Y, X2)
b0 = estimate$b0
b1 = estimate$b1
Y.CI = CI(b0, b1, X2, Y.n, alfa, Sy2)
```