



Bokmål

Faglig kontakt under eksamen: Professor Jarle Tufto
Telefon: 99705519

Statistisk modellering for biologer og bioteknologer, ST2304

24. mai, 2013

Kl. 9–13

Sensur: 14. juni, 2013

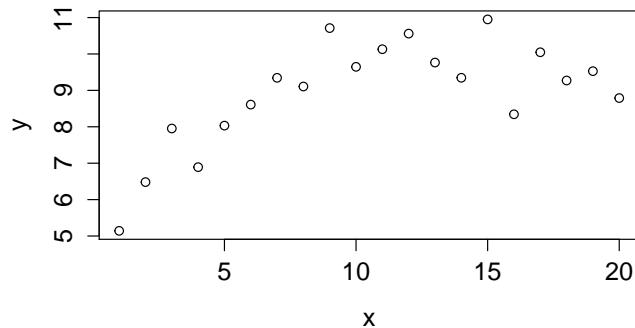
Tillatte hjelpeemidler: Et håndskrevet gult A4 ark, kalkulator, "Tabeller og formler i statistikk" (Tapir forlag), K. Rottmann: Matematisk formelsamling.

Hjelpesider for noen R funksjoner det kan hende du får bruk for følger på side 8.

Oppgave 1 Vi ønsker å undersøke om variansene σ_X^2 og σ_Y^2 i to normalfordelte populasjoner er forskjellige fra hverandre og trekker utvalg av størrelse 10 fra den en populasjonen og 20 fra den andre. Det kan da vises at testobservatoren $F = S_X^2/S_Y^2$, hvor S_X^2 og S_Y^2 er de to utvalgsvariансene, er F -fordelt med 9 og 19 frihetsgrader under nullhypotesen $H_0 : \sigma_X^2 = \sigma_Y^2$.

- a) Skriv et R uttrykk som beregner de kritiske verdiene for testen hvis vi velger et signifikansnivå på 0.05.
- b) Anta at estimatet av de to variansene blir henholdsvis 13.5 og 5.2. Skriv et R-uttrykk som beregner testens signifikanssannsynlighet.
- c) Er testobservatoren diskret eller kontinuerlig fordelt? Hva er sannsynligheten for at testobservatoren tar en verdi eksakt lik 1?
- d) Skriv et R-uttrykk som simulerer 1000 realisasjoner av testobservatoren under antakelsen om at H_0 er sann og som plotter et histogram av disse realisasjonene.

Oppgave 2 Vi ønsker å finne optimal temperatur for vekst av kveiteyngel og måler vekst y (gram/uke) ved 19 ulike vanntemperaturer x ($^{\circ}\text{C}$) under ellers like betingelser. De observerte dataene er vist under.



Anta at vi modellerer sammenhengen mellom responsvariabelen y (vekst) og temperatur x ved hjelp av multippel regresjon hvor vi inkluderer temperatur x og kvadratet av temperatur, x^2 , som forklaringsvariable som følger.

```
> x2 <- x^2
> modell <- lm(y ~ x + x2)
> summary(modell)
```

Call:
`lm(formula = y ~ x + x2)`

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-1.55021	-0.31092	0.03203	0.38368	1.04305

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t)
(Intercept)	4.862606	0.497222	9.780	2.14e-08 ***
x	0.816051	0.109049	7.483	8.95e-07 ***
x2	-0.031351	0.005044	-6.215	9.41e-06 ***

Signif. codes:	0 ‘***’	0.001 ‘**’	0.01 ‘*’	0.05 ‘.’
	0.1 ‘ ’	1		

Residual standard error: 0.6683 on 17 degrees of freedom
 Multiple R-squared: 0.8165, Adjusted R-squared: 0.7949
 F-statistic: 37.82 on 2 and 17 DF, p-value: 5.504e-07

- a) Skriv opp modellen vi har tilpasset i matematisk (algebraisk) notasjon og hva som er forutsetningen for modellen. Hvilke forklaringsvariabler har en statistisk signifikant effekt på responsvariabelen?
- b) Vis at optimal veksttemperatur x_0 er funksjonen

$$x_0 = f(b_1, b_2) = -\frac{b_1}{2b_2}, \quad (1)$$

hvor b_1 er regresjonskoeffisienten for temperatur x og b_2 er regresjonskoeffisienten for kvadratet av temperatur x^2 . Hint: Sett den deriverte av vekst y m.h.p. temperatur x lik 0 og løs for x .

Hva blir estimatet \hat{x}_0 av optimal veksttemperatur? Virker dette rimelig ut i fra de observerte dataene?

- c) Beregn standardfeilen til \hat{x}_0 . Du vil blant annet trenge et estimat av kovariansen mellom \hat{b}_1 og \hat{b}_2 som kan leses ut av følgende R-utskrift. Se hjelpsiden for `vcov` for mer informasjon.

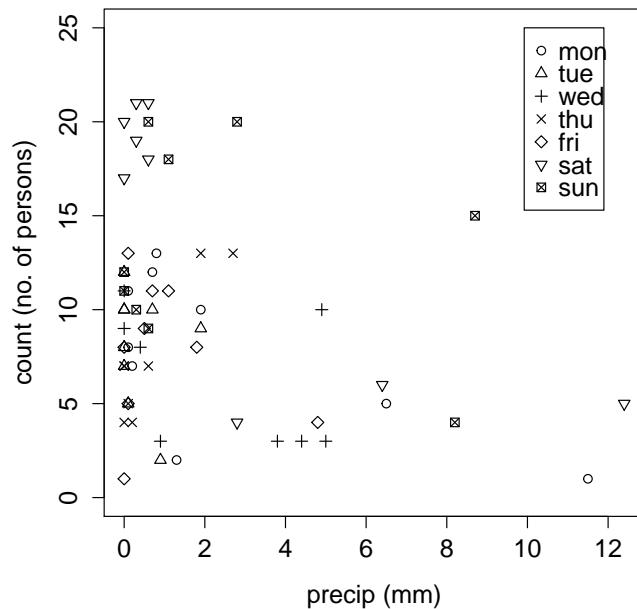
```
> vcov(modell)
            (Intercept)      x          x2
(Intercept) 0.247229 -0.048192  0.001959
x           -0.048192  0.011891 -0.000534
x2          0.001959 -0.000534  0.000025
```

Kommenter igjen om svaret virker rimelig ut i fra figuren over.

Oppgave 3 Som del av en kartlegging av rekreasjonell bruk av Bymarka i Trondheim telles antall turgåere, syklister og joggere som passerer et gitt punkt på vei inn i marka mellom kl 0900 og 2000 hver dag i løpet av juni og juli i 2012. Vi legger inn dataene som følgende dataramme i R.

```
> bymarka
   weekday weekend precip count
1      fri      no    0.1    13
2     sat      yes    0.3    21
3     sun      yes   2.8    20
4     mon      no    0.2     7
5     tue      no    0.7    10
6     wed      no    0.0    11
7     thu      no   1.9    13
8     fri      no    0.5     9
9     sat      yes    0.0    20
10    sun      yes    0.6    20
11    mon      no    0.1    11
12    tue      no    0.0    10
13    wed      no    0.4     8
14    thu      no   2.7    13
15    fri      no   1.8     8
16    sat      yes    0.6    21
17    sun      yes   8.7    15
18    mon      no    0.8    13
19    tue      no    0.0    10
20    wed      no    0.0     9
21    thu      no    0.0     7
.
.
.
57    fri      no    0.0     1
58    sat      yes  12.4     5
59    sun      yes   8.2     4
60    mon      no   6.5     5
61    tue      no    0.0    12
```

Variablene `weekday` og `weekend` er faktorer som representerer henholdsvis ukedag og hverdag/helg. Variabelen `precip` er antall millimeter nedbør i hvert døgn og `count` antall personer som passerte hver av dagene. Dataene er grafisk framstilt i følgende figur.



Vi tilpassar først følgende modell (modell A).

```
> fitA <- glm(count ~ weekend + precip, fam=poisson)
> summary(fitA)
```

Call:

```
glm(formula = count ~ weekend + precip, family = poisson(link="log"))
```

Deviance Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-3.2315	-1.2276	-0.0180	0.9036	2.3345

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	z value	Pr(> z)
(Intercept)	2.12138	0.05893	35.999	< 2e-16 ***
weekendyes	0.69069	0.08493	8.133	4.20e-16 ***
precip	-0.08896	0.01830	-4.860	1.17e-06 ***

Signif. codes: 0 ‘***’ 0.001 ‘**’ 0.01 ‘*’ 0.05 ‘.’ 0.1 ‘ ’ 1

(Dispersion parameter for poisson family taken to be 1)

Null deviance: 188.07 on 60 degrees of freedom
 Residual deviance: 108.11 on 58 degrees of freedom
 AIC: 352.32

Number of Fisher Scoring iterations: 5

```
> drop1(fitA,test="Chisq")
Single term deletions
```

Model:

```
count ~ weekend + precip
      Df Deviance   AIC    LRT Pr(>Chi)
<none>     108.11 352.32
weekend    1    171.21 413.41 63.093 1.972e-15 ***
precip     1    136.50 378.71 28.390 9.919e-08 ***
---
Signif. codes:  0 ‘***’ 0.001 ‘**’ 0.01 ‘*’ 0.05 ‘.’ 0.1 ‘ ’ 1
```

- a) Forklar hvorfor Poisson-antakelsen kan være et rimelig utgangspunkt. Hvor mange forventes å passere på helgedager i forhold til på hverdager? Er forskjellen statistisk signifikant? Hva blir forventet antall passerende i en helg på en dag med 5mm nedbør?

For å teste om det er en ytterligere forskjell mellom forventet antall turgåere på forskjellige ukedager utover helge-effekten tilpasser vi følgende alternative modell (modell B).

```
> fitB <- glm(count ~ weekday + precip,fam=poisson)
> summary(fitB)
```

Call:

```
glm(formula = count ~ weekday + precip, family = poisson)
```

Deviance Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-3.2586	-1.1416	-0.0993	0.9164	2.4785

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	z value	Pr(> z)
(Intercept)	2.22000	0.12422	17.871	< 2e-16 ***

```

weekdaytue -0.09275 0.16958 -0.547 0.584407
weekdaywed -0.19018 0.18585 -1.023 0.306167
weekdaythu -0.14767 0.17758 -0.832 0.405633
weekdayfri -0.08671 0.17030 -0.509 0.610648
weekdaysat 0.63720 0.14876 4.283 1.84e-05 ***
weekdaysun 0.54393 0.15132 3.595 0.000325 ***
precip      -0.08874 0.01857 -4.777 1.78e-06 ***

---
Signif. codes: 0 ‘***’ 0.001 ‘**’ 0.01 ‘*’ 0.05 ‘.’ 0.1 ‘ ’ 1

```

(Dispersion parameter for poisson family taken to be 1)

```

Null deviance: 188.07 on 60 degrees of freedom
Residual deviance: 106.33 on 53 degrees of freedom
AIC: 360.54

```

Number of Fisher Scoring iterations: 5

```

> drop1(fitB,test="Chisq")
Single term deletions

```

Model:

```

count ~ weekday + precip
      Df Deviance   AIC   LRT Pr(>Chi)
<none>     106.33 360.54
weekday    6   171.21 413.41 64.877 4.572e-12 ***
precip     1   133.60 385.81 27.269 1.770e-07 ***
---

```

```
Signif. codes: 0 ‘***’ 0.001 ‘**’ 0.01 ‘*’ 0.05 ‘.’ 0.1 ‘ ’ 1
```

- b) Forklar hvorfor modell A er nøstet i modell B. Hva er antall estimerte parametere under henholdsvis modell A og B? Utfør en test av om det er en innbyrdes forskjell mellom henholdsvis ulike hverdager og ulike helgedager i forventet antall passerende utover helg/hverdag-effekten. Hint: Dette kan ikke leses direkte ut av utskriften over men må gjøres «for hånd». Er modell A eller B å foretrekke ut i fra de observerte dataene? Forutsett at det ikke er overdispersjon i dataene.
- c) Test om det er overdispersjon under den valgte modellen. Diskuter mulige mekanismer som kan tenkes å generere overdispersjon i dette tilfelle.

