

UNIVERSITETET I OSLO

Det matematisk-naturvitenskapelige fakultet

Eksamens i: ST 202 — Statistiske slutninger
for den eksponentielle fordelings-
klasse.

Eksamensdag: Fredag 15. desember 1995.

Tid for eksamen: 09.00 – 15.00.

Oppgavesettet er på 7 sider.

Vedlegg: Tabeller for χ^2 , t og normal fordeling

Tillatte hjelpebidrifter: Formelsamlinger for ST 101, ST 102,
ST 103, lommeregner.

Kontroller at oppgavesettet er komplett
før du begynner å besvare spørsmålene.

Oppgave 1.

Vi vil i denne oppgaven studere skader på skip forårsaket av bølger. En er interessert i risikoen for skader i forhold til 4 kovariater:

aggr.serv = Antall måneder i drift
type = Skipstype A,B,C,D eller E
y.constr = Bygningsår 1960-64, 1965-69, 1970-74 eller 1975-79
p.oper = Operasjonsperiode: 1960-74, 1975-79

a) Vi vil starte med å anta modellen

log (forventet antall skader) =

$$\begin{aligned}\beta_0 &+ \text{log(antall måneder i drift)} \\ &+ \text{(effekt av skipstype)} \\ &+ \text{(effekt av bygningsår)} \\ &+ \text{(effekt av operasjonsperiode)}\end{aligned}$$

Hvilke antagelser ligger i denne modellen?

Er det rimelig å estimere regresjonskoeffisienter for alle variable?

(Fortsettes side 2.)

- b) Hva slags typer variable kan de ulike kovariatene være?

Sett opp antall parametre som inngår i modellen for hver variabel.

I tilfeller der kovariatene kan anta flere ulike typer, diskuter fordeler og ulemper med de ulike valg.

Det er rimelig å anta at responsen er Poisson fordelt. Vi vil forutsette dette i det følgende.

- c) Skriv opp definisjonen på generaliserte lineære modeller og vis at vår problemstilling faller innenfor denne rammen. Hva blir link funksjonen?

- d) Gjør rede for devians-begrepet.

Hva kan vi bruke deviansen til?

Hva blir deviansen for Poisson-modellen?

- e) I tabellen nedenfor er utskrift av tilpasning basert på modellen i a). med *type*, *y.constr* og *p.oper* som faktorer og koeffisienten foran log (antall måneder i drift) satt til 1.

Utfra disse tallene, gi en vurdering av kovariatenes betydning.

Gi en tolkning av regresjonskoeffisienten for *p.oper*.

(Kontrasten "treatment" er brukt under tilpasning.)

Coefficients:

	Value	Std. Error	t value
(Intercept)	-6.4059016	0.2174315	-29.461700
typeB	-0.5433443	0.1775869	-3.059596
typeC	-0.6873773	0.3281646	-2.094611
typeD	-0.0759614	0.2905555	-0.261435
typeE	0.3255795	0.2358758	1.380300
y.contr65	0.6971404	0.1496286	4.659139
y-constr70	0.8184266	0.1697504	4.821354
y.constr75	0.4534266	0.2331490	1.944793
p.oper	0.3844670	0.1182584	3.251077

Null Deviance: 146.3283 on 33 degrees of freedom
Residual Deviance: 38.69505 on 25 degrees of freedom

- f) En utvidet modell ville være å inkludere interaksjonsledd mellom kovariatene. Vi vil undersøke om dette er en fornuftig modell. Nedenfor er en deviansanalysetabell for dataene angitt.

	Df	Deviance	Resid.	Df	Resid.	Dev
NULL				33		146.3283
type	4	55.43906	90.8893	29		
y.constr	3	41.53409	49.3552	26		
p.oper	1	10.66014	38.6951	25		
type:y.constr	12	24.10231	14.5927	13		
type:p.oper	4	6.06979	8.5230	9		
y.constr:p.oper	2	1,66621	6.8567	7		

Forklar de ulike kolonner i tabellen. Hvilken modell ville du velge?

Begrunn svaret.

- g) Forklar hva som menes med over-dispersjon. Diskuter mulige årsaker for over-dispersjon i det konkrete problemet.

For modellen der kun interaksjonsledd mellom $type$ og $y.constr$ er inkludert i tillegg til hovedeffektene, ble dispersjonsparameteren estimert til $\hat{\phi} = 1.336$. Er over-dispersjonen signifikant?

Oppgave 2.

I et studie ved Stanford Clinical Research Center ønsket en å se på sammenhengen mellom kjemiske subkliniske prøver og diabetes. 145 voksne personer ble undersøkt. Responsen, Y , kunne anta 3 verdier:

$$Y = \begin{cases} 1 & \text{for personer uten diabetes} \\ 2 & \text{for kjemisk diabetes} \\ 3 & \text{for åpen diabetes} \end{cases}$$

For hver person ble videre følgende variable registrert:

$$x_1 = \text{Insulinareal}$$

$$x_2 = \text{Insulinresistanse}$$

En ønsker å undersøke om disse variablene kan benyttes for å karakterisere personer i forhold til diabetes.

- a) En vanlig modell for slike data er

$$\pi_j(\mathbf{x}) = \frac{\exp(\eta_j(\mathbf{x}))}{\sum_{l=1}^k \exp(\eta_l(\mathbf{x}))}$$

der $\pi_j(\mathbf{x}) = Pr(Y = j|\mathbf{x})$ og $\eta_j(\mathbf{x}) = \beta_{j,0} + \sum_{k=1}^p \beta_{j,k} x_k$ hvor p er antall kovariater.

Er denne modellen innenfor den eksponensielle klasse? (Begrunn svaret). Hvorfor vil en ofte sette $\eta_1(\mathbf{x}) = 0$?

- b) Sett opp likelihood-funksjonen og regn deg frem til likelihood-likningene til bestemmelse av $\hat{\boldsymbol{\beta}}_s = (\hat{\beta}_{s,0}, \dots, \hat{\beta}_{s,p})$, $j = 1, 2, 3$, sannsynlighetsmaksimeringsestimatene for $\beta_{j,k}$ -ene.

Beskriv kort en numerisk algoritme for å beregne estimatene.

c) Beregn sannsynlighetene

$$Pr(Y = j | Y \in \{1, j\}, \mathbf{x}) \quad j = 2, 3$$

Hva slags modell tilsvarer dette?

Hvordan kan vi utnytte dette ved estimering?

Diskuter fordeler og ulemper ved denne prosedyren.

d) Tabellene nedenfor viser resultatene av tilpasninger av dataene

$$\{(x_{i,1}, x_{i,2}, y_i), y_i \in \{1, 2\}\}$$

og

$$\{(x_{i,1}, x_{i,2}, y_i), y_i \in \{1, 3\}\}$$

henholdsvis

Tabell 1

Coefficients:		Value	Std. Error	t value
(Intercept)	3.32189801	1.707236389	1.945775	
x1	0.01627855	0.004757766	3.421468	
x2	-0.02590072	0.008058611	-3.214043	
Null Deviance:	95.52384	on 68 degrees of freedom		
Residual Deviance:	39.74526	on 66 degrees of freedom		

Tabell 2

Coefficients:		Value	Std. Error	t value
(Intercept)	6.06194231	1.529096338	3.964395	
x1	0.01219343	0.004673021	2.609325	
x2	-0.03655439	0.008211284	-4.451726	
Null Deviance:	133.6729	on 108 degrees of freedom		
Residual Deviance:	34.84639	on 106 degrees of freedom		

Forklar hva de ulike kolonner betyr. Anta

$$x_1 = 124$$

$$x_2 = 55$$

Beregne $\pi_j(\mathbf{x})$ for $j = 1, 2, 3$.

En alternativ fremgangsmåte for analyse av slike data er å modellere hvordan kovariatene X_1 og X_2 varierer gitt Y .

For enkelthets skyld vil vi nå kun betrakte én forklaringsvariabel, X_1 .

(Fortsettes side 5.)

e) Anta $\Pr(Y = j) = \pi_j$, $j = 1, 2, 3$ og $x_1|Y = j \sim N(\mu_j, \sigma_j^2)$. Vis at

$$\Pr(Y_j|x_1) = \frac{\exp(\eta_j(x_1))}{1 + \sum_{l=2}^3 \exp(\eta_l(x_1))} \quad j = 2, 3$$

der $\eta_j(x_1) = \alpha_j + \beta_j x_1 + \gamma_j x_1^2$ og

$$\begin{aligned}\alpha_j &= -\frac{\mu_j^2}{2\sigma_j^2} + \frac{\mu_1^2}{2\sigma_1^2} + \log \frac{\pi_j}{\pi_1} - \log \frac{\sigma_j}{\sigma_1} \\ \beta_j &= \frac{\mu_j}{\sigma_j^2} - \frac{\mu_1}{\sigma_1^2} \\ \gamma_j &= -\frac{1}{2\sigma_j^2} + \frac{1}{2\sigma_1^2}\end{aligned}$$

f) Hvilke antagelser må en forutsette for å komme tilbake til en modell uten kvadratiske ledd?

Tabellene nedenfor viser resultatene fra en logistisk modell-tilpasning.

Tabell 3: $\{(x_{i,1}, y_i), y_i \in \{1, 2\}\}$, x_1 som forklaringsvariabel

```
Coefficients:
            Value   Std. Error   t value
(Intercept) -2.57956529  0.681893723 -3.782943
             x1    0.01556107  0.003974543  3.915185

Null Deviance: 95.52384 on 68 degrees of freedom
Residual Deviance: 62.60177 on 67 degrees of freedom
```

Tabell 4: $\{(x_i, y_i), y_i \in \{1, 2\}\}$, x_1, x_1^2 som forklaringsvariabel

```
Coefficients:
            Value   Std. Error   t value
(Intercept) -3.975288e+00  1.0266142648 -3.872232
             x1    3.092048e-02  0.0082101426  3.766132
             x1^2   -3.192519e-05  0.0000114153 -2.796703

Null Deviance: 95.52384 on 68 degrees of freedom
Residual Deviance: 57.65831 on 66 degrees of freedom
```

Tabell 5: $\{(x_{i,1}, y_i), y_i \in \{1, 3\}\}$, x_1 som forklaringsvariabel

```
Coefficients:
            Value   Std. Error   t value
(Intercept) -1.22299237  0.553260993 -2.210516
             x1    0.01518804  0.004054723  3.745766

Null Deviance: 133.6729 on 108 degrees of freedom
Residual Deviance: 114.1169 on 107 degrees of freedom
```

Tabell 6: $\{(x_{i,1}, y_i), y_i \in \{1, 3\}\}$, x_1, x_1^2 som forklaringsvariabel

```
Coefficients:
            Value    Std. Error     t value
(Intercept) -3.570726e+00  0.9311933588 -3.834570
           x1    4.721563e-02  0.0099266129  4.756469
           x1^2   -8.528434e-05 0.0000202593 -2.796703
Null Deviance: 133.6729 on 108 degrees of freedom
Residual Deviance: 96.31143 on 106 degrees of freedom
Residual Deviance: 34.84639 on 106 degrees of freedom
```

Hvordan ville du gå frem for å teste om $\gamma_2 = \gamma_3 = 0$?

Hva blir resultatet av en slik test her?

- g) Anta nå en ønsker å innføre restriksjonen

$$\sigma_2 = \sigma_3$$

mens σ_1 kan være vilkårlig.

Hvilke problemer får en når en gjør separate tilpasninger på datasettene

$$\{(x_{i,1}, y_i), Y_i \in \{1, 2\}\}$$

og

$$\{(x_{i,1}, y_i), Y_i \in \{1, 3\}\}?$$

Diskuter en alternativ metode der en kombinerer disse datasettene og gjør all estimering i ett.

Hva blir modell-likningen i dette tilfellet?

Oppgave 3.

Anta Y_1, \dots, Y_n u.i.f. med sannsynlighetstetthet

$$f(y) = \theta_2 e^{-\theta_2(y-\theta_1)} I(y > \theta_1)$$

Vi vil i første omgang se på testing av hypotesen

$$H_0 : \theta_1 = 0 \quad \text{mot} \quad H_A : \theta_1 > 0$$

- a) Vis at problemet er invariant overfor transformasjonen

$$Y' = aY \quad \text{der} \quad a > 0$$

(Fortsettes side 7.)

- b) Bruk suffisiens og invarians-betrakninger til å vise at testen bør avhenge av X_1/X_2 der

$$X_1 = \min(Y_1, \dots, Y_n) \quad \text{og} \quad X_2 = \sum_{i=1}^n Y_i.$$

Hvorfor kan vi like gjerne se på

$$T = \frac{nX_1}{X_2 - nX_1} ?$$

- c) La $z_1 = nX_{(1)}$ og $z_2 = X_2 - nX_1$. Vis at

$$f(z_1, z_2) = \theta_2 e^{-z_1 \theta_2} I(z_1 > 0) \theta_2^{n-1} e^{-z_2 \theta_2} I(z_2 > 0)$$

Bruk dette til å vise at

- z_1 og z_2 er uavh
- $2\theta_2 z_1 \sim \chi_2^2$
- $2\theta_2 z_2 \sim \chi_{2(n-1)}^2$

- d) Konstruer den overalt sterkeste invariante test basert på T .

Anta nå vi ønsker å teste

$$H'_0 : \theta_2 = 1 \quad \text{mot} \quad H'_A : \theta_2 \neq 1$$

- e) Vis at problemet er invariant under transformasjonen

$$Y' = Y + b$$

og at en maksimal invariant basert på de suffisiente observatorer er $X_2 - nX_1$.

Bruk dette til å konstruere den overalt sterkeste invariante test for H'_0 mot H'_A .

SLUTT