Kursus 02402/02323 Introducerende Statistik

Forelæsning 10: Envejs variansanalyse, ANOVA

Klaus K. Andersen og Per Bruun Brockhoff

DTU Compute, Statistik og Dataanalyse Danmarks Tekniske Universitet 2800 Lyngby – Danmark

e-mail: klaus@cancer.dk

- Intro: Regneeksempel og TV-data fra B&O
- Model og hypotese
- Beregning variationsopspaltning og ANOVA tabellen
- Hypotesetest (F-test)
- Indenfor-gruppe variabilitet og relation til 2-gruppe t-test
- Post hoc sammenligninger
- Model kontrol

- Intro: Regneeksempel og TV-data fra B&O

Envejs variansanalyse - eksempel

Gruppe A	Gruppe B	Gruppe C
2.8	5.5	5.8
3.6	6.3	8.3
3.4	6.1	6.9
2.3	5.7	6.1

Er der forskel (i middel) på grupperne A, B og C?

Variansanalyse (ANOVA) kan anvendes til analysen såfremt observationerne i hver gruppe kan antages at være normalfordelte.

Udvikling af TV hos Bang & Olufsen

Lyd- og billedkvalitet måles med det menneskelige måleinstrument:



Vi har udviklet et værktøj, som bla. bruges af B&O til variansanalyse:

PanelCheck (Viser Panelcheck programmet med TV data)

Bang & Olufsen data i R:

```
# Getting the Bang and Olufsen data from the lmerTest-package:
library(lmerTest) # (Udviklet af os)
data(TVbo)
head(TVbo)
# Defining the factor identifying the 12 TVset and Picture combs:
TVbo$TVPic <- factor(TVbo$TVset:TVbo$Picture)
# Each of 8 assessors scored each of 12 combinations 2 times
# Averaging the two replicates for each Assessor and TVpic:
library(doBy)
TVbonoise <- summaryBy(Noise ~ Assessor + TVPic, data = TVbo,
                       keep.names = T)
# One-way ANOVA of the Noise: (Not the correct analysis!!)
anova(lm(Noise ~ TVPic, data = TVbonoise))
# Two-way ANOVA of the Noise: (Much better analysis - next week)
anova(lm(Noise ~ Assessor + TVPic, data = TVbonoise))
```

Envejs variansanalyse - eksempel

```
## Observationer
y < -c(2.8, 3.6, 3.4, 2.3,
       5.5, 6.3, 6.1, 5.7,
       5.8, 8.3, 6.9, 6.1)
## Grupper (behandlinger)
treatm \leftarrow factor(c(1, 1, 1, 1,
                    2, 2, 2, 2,
                    3, 3, 3, 3)
## P1.0t.
par(mfrow=c(1,2))
plot(as.numeric(treatm), y, xlab="Treatment", ylab="y")
##
plot(treatm, y, xlab="Treatment", ylab="y")
```

- Model og hypotese

Enveis variansanalyse, model

Opstil en model

$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij}$$

hvor det antages, at

$$\epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

- \bullet μ er samlet middelværdi
- α_i angiver effekt af gruppe (behandling) i
- i tæller målinger i grupperne, fra 1 til n_i i hver gruppe

Envejs variansanalyse, hypotese

ullet Vi vil nu sammenligne (flere end to) middelværdier $\mu + lpha_i$ i modellen

$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij}, \quad \epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

• dvs. vi kan specificere hypotesen:

 $H_0: \quad \alpha_i = 0 \quad \text{for alle } i$

 $H_1: \quad \alpha_i \neq 0 \quad \text{for mindst et } i$

- Beregning variationsopspaltning og ANOVA tabellen

Envejs variansanalyse, opspaltning og ANOVA tabellen

Med modellen

$$Y_{ij} = \mu + \alpha_i + \epsilon_{ij}, \quad \epsilon_{ij} \sim N(0, \sigma^2)$$

kan den totale variation i data opspaltes:

$$SST = SS(Tr) + SSE$$

- 'Envejs' hentyder til, at der kun er én faktor i forsøget, på i alt knivauer
- Metoden kaldes variansanalyse, fordi testningen foregår ved at sammenligne varianser

Formler for kvadratafvigelsessummer

Kvadratafvigelsessum ("den totale varians")

$$SST = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2$$

Formler for kvadratafvigelsessummer

Kvadratafvigelsessum ("den totale varians")

$$SST = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2$$

Kvadratafvigelsessum af residualer ("Varians tilbage efter model")

$$SSE = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$$

Formler for kvadratafvigelsessummer

Kvadratafvigelsessum ("den totale varians")

$$SST = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2$$

Kvadratafvigelsessum af residualer ("Varians tilbage efter model")

$$SSE = \sum_{i=1}^{k} \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$$

• Kvadratafvigelsessum af behandling ("Varians forklaret af model")

$$SS(Tr) = \sum_{i=1}^{k} n_i (\bar{y}_i - \bar{y})^2$$

Variansanalysetabel

Variations-	Friheds-	Kvadrat-	Gns. kvadratafv.	Test-	<i>p</i> -
kilde	grader	afvig. sum	sum	størrelse F	værdi
Source of	Deg. of	Sums of	Mean sum of	Test-	<i>p</i> -
variation	freedom	squares	squares	statistic F	value
Behandling	k-1	SS(Tr)	$MS(Tr) = \frac{SS(Tr)}{k-1}$	$F_{\rm obs} = \frac{MS(Tr)}{MSE}$	$P(F > F_{\rm obs})$
Residual	n-k	SSE	$MSE = \frac{SSE}{n-k}$		
Total	n-1	SST			

```
anova(lm(y ~ treatm))
## Analysis of Variance Table
##
## Response: y
##
         Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
## treatm 2 30.8 15.40 26.7 0.00017 ***
## Residuals 9 5.2 0.58
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Eksempel

```
## Antal grupper
k <- 3
## Antal i hver gruppe
ni <- 10
## Simuler data fra model med 3 means
vModel1 \leftarrow rep(c(4, 5, -3), each=ni) + rnorm(ni*k, sd=1)
## Simuler data fra model med 3 andre means
yModel2 <- rep( c(1, 3, 1), each=ni) + rnorm(ni*k, sd=1)
## 3 grupper
group <- rep(1:k, each=ni)
## Plot dem
par(mfrow=c(1,2))
plot(group, yModel1, ylim=range(yModel1,yModel2))
plot(group, yModel2, ylim=range(yModel1,yModel2))
## Beregn SST: total varians, hvilken er højst?
(SST1 <- sum( (yModel1 - mean(yModel1))^2 ))
(SST2 <- sum( (vModel2 - mean(vModel2))^2 ))
## Beregn SSE: total residual variation, hvilken er højst?
(SSE1 <- sum(tapply(yModel1, group, function(x){ sum((x - mean(x))^2) })))
(SSE2 <- sum(tapply(vModel2, group, function(x){ sum((x - mean(x))^2) })))
```

- Hypotesetest (F-test)

Enveis variansanalyse, F-test

Vi har altså: (Theorem 8.2)

$$SST = SS(Tr) + SSE$$

og kan finde teststørrelsen:

$$F = \frac{SS(Tr)/(k-1)}{SSE/(n-k)}$$

hvor

- k er antal nivauer af faktoren
- n er antal observationer
- Signifikansniveau α vælges og teststørrelsen F beregnes
- \bullet Teststørrelsen sammenlignes med en fraktil (percentile) i F fordelingen

$$F \sim F_{\alpha}(k-1, n-k)$$
 (Theorem 8.6)

F-fordeling

```
## Husk, dette er under H0 (altså vi regner som om H0 er sand):
## Antal grupper
k < -3
## Antal punkter
n < -12
## Sekvens til plot
xseq < - seq(0, 10, by=0.1)
## Plot F fordelingens tæthedsfunktion
plot(xseq, df(xseq, df1=k-1, df2=n-k), type="1")
## Kritisk værdi for signifikans niveau 5 %
cr \leftarrow qf(0.95, df1=k-1, df2=n-k)
## Tegn den i plottet
abline(v=cr, col="red")
## Test statistikkens værdi:
## Værdien
(F \leftarrow (SSTr/(k-1)) / (SSE/(n-k)))
## p-værdien er da
(1 - pf(F, df1=k-1, df2=n-k))
```

Variansanalysetabel

Variations- kilde	Friheds- grader	Kvadrat- afvig. sum	Gns. kvadratafv. sum	Test- størrelse F	<i>p</i> - værdi
Source of	Deg. of	Sums of	Mean sum of	Test-	<i>p</i> -
variation	freedom	squares	squares	statistic F	value
Behandling	k-1	SS(Tr)		$F_{\rm obs} = \frac{MS(Tr)}{MSE}$	$P(F > F_{\rm obs})$
Residual	n-k	SSE	$MSE = \frac{SSE}{n-k}$		
Total	n-1	SST			

```
anova(lm(y ~ treatm))
## Analysis of Variance Table
##
## Response: y
##
        Df Sum Sq Mean Sq F value Pr(>F)
## treatm 2 30.8 15.40 26.7 0.00017 ***
## Residuals 9 5.2 0.58
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

- 1 Intro: Regneeksempel og TV-data fra B&O
- 2 Model og hypotese
- Beregning variationsopspaltning og ANOVA tabellen
- 4 Hypotesetest (F-test)
 - Indenfor-gruppe variabilitet og relation til 2-gruppe t-test
- Post hoc sammenligninger
- Model kontrol

Indenfor-gruppe variabilitet og relation til 2-gruppe t-test (Theorem 8.4)

The residual sum of squares SSE divided by n-k, also called Residual mean square MSE=SSE/(n-k) er den gennemsnitlige varians inden for grupperne:

$$MSE = \frac{SSE}{n-k} = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + \dots + (n_k - 1)s_k^2}{n-k}$$
$$s_i^2 = \frac{1}{n_i - 1} \sum_{i=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2$$

Hvis k = 2:(cf. Method 3.63)

For
$$k = 2$$
: $MSE = s_p^2 = \frac{(n_1 - 1)s_1^2 + (n_2 - 1)s_2^2}{n - 2}$

For
$$k=2$$
: $F_{\text{obs}}=t_{\text{obs}}^2$

where $t_{\rm obs}$ is the pooled version coming from Methods 3.63 and 3.64.

- 1 Intro: Regneeksempel og TV-data fra B&O
- 2 Model og hypotese
- Beregning variationsopspaltning og ANOVA tabeller
- 4 Hypotesetest (F-test)
- Indenfor-gruppe variabilitet og relation til 2-gruppe t-test
- Post hoc sammenligninger
- Model kontro

Post hoc konfidensinterval

• En enkelt forudplanlagt sammenligning af forskelle på behandling i og i findes ved

$$\bar{y}_i - \bar{y}_j \pm t_{1-\alpha/2} \sqrt{MSE\left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_j}\right)}$$

hvor $t_{1-\alpha/2}$ er fra t-fordelingen med n-k frihedsgrader.

- Læg mærke til færre frihedsgrader, da der er estimeret flere parametre i beregningen af $MSE = SSE/(n-k) = s_p^2$ (i.e. pooled varians estimat)
- Hvis alle M = k(k-1)/2 kombinationer af parvise konfidensintervaller udregnes brug formlen M gange, men hver gang med $\alpha_{\text{Bonferroni}} = \alpha/M$

Post hoc parvis hypotesetest

• In enkelt forudplanlagt hypotesetest på α signifikansniveau om forskel af behandling i og j

$$H_0: \mu_i = \mu_j, \ H_1: \mu_i \neq \mu_j$$

udføres ved

$$t_{\text{obs}} = \frac{\bar{y}_i - \bar{y}_j}{\sqrt{MSE\left(\frac{1}{n_i} + \frac{1}{n_j}\right)}}$$

og

$$p - \mathsf{value} = 2P(t > |t_{\mathsf{obs}}|)$$

hvor t-fordelingen med n-k frihedsgrader anvendes

• Hvis alle M = k(k-1)/2 kombinationer af hypotesetests, bruges det korrigerede signifikans niveau $\alpha_{\text{Bonferroni}} = \alpha/M$

- Model kontrol

Varians homogenitet

Se på box-plot om spredning ser meget forskellig ud for hver gruppe

```
## Box plot
plot(treatm,y)
```

Normalfordelingsantagelse

Se på qq-normal plot

```
## qq-normal plot af residualer
fit1 <- lm(y ~ treatm)
qqnorm(fit1$residuals)
qqline(fit1$residuals)

## Eller med et Wally plot
require(MESS)
qqwrap <- function(x, y, ...) {qqnorm(y, main="",...);
qqline(y)}
## Kan vi se et afvigende qq-norm plot?
wallyplot(fit1$residuals, FUN = qqwrap)</pre>
```

Next week: Two-way ANOVA

```
# Getting the Bang and Olufsen data from the lmerTest-package:
library(lmerTest) # (Udviklet af os)
data(TVbo)
head(TVbo)
# Defining the factor identifying the 12 TVset and Picture combs:
TVbo$TVPic <- factor(TVbo$TVset:TVbo$Picture)
# Each of 8 assessors scored each of 12 combinations 2 times
# Averaging the two replicates for each Assessor and TVpic:
library(doBy)
TVbonoise <- summaryBy(Noise ~ Assessor + TVPic, data = TVbo,
                       keep.names = T)
# One-way ANOVA of the Noise: (Not the correct analysis!!)
anova(lm(Noise ~ TVPic, data = TVbonoise))
# Two-way ANOVA of the Noise: (Much better analysis - next week)
anova(lm(Noise ~ Assessor + TVPic, data = TVbonoise))
```