



Sammenligning af grupper

Ensidet ANOVA

Claus Ekstrøm

E-mail: ekstrom@life.ku.dk



Case 3, del I: A-vitamin i leveren

A-vitamin tilført på to måder:

- i majsolie (corn): x_1, \dots, y_{10}
- i amerikansk olie (am): y_1, \dots, y_{10}

Spørgsmål: er A-vitaminkonc. i leveren den samme uanset olietypen?

Statistisk model: alle x 'er og y 'er er uafhængige og der er ens spredning i de to grupper (samme σ):

$$x_1, \dots, x_{10} \sim N(\mu_x, \sigma^2), \quad y_1, \dots, y_{10} \sim N(\mu_y, \sigma^2)$$

Hypotesen $H_0: \mu_x = \mu_y$ testes med

$$T = \frac{\hat{\mu}_x - \hat{\mu}_y}{\text{SE}(\hat{\mu}_x - \hat{\mu}_y)} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\text{SE}(\bar{x} - \bar{y})} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{s \sqrt{1/10 + 1/10}} \sim t_{20-2}$$

R: `t.test(x,y, var.equal=T)`



Program

- Sammenligning af to grupper: tre eksempler
- Sammenligning af mere end to grupper: ensidet ANOVA
 - Data: antibiotika og nedbrydning af organisk materiale
 - Statistisk model
 - Estimation og konfidensintervaller
 - Sammenligning af grupperne (test)
 - Parvise sammenligninger



Case 3, del II: Fiskesmag i lammekød

11 lam i to grupper: 5 lam fik standardfoder (x_1, \dots, x_5), og 6 lam fik standardfoder tilsat fisk (y_1, \dots, y_6).

Spørgsmål: Er der afsmag af fisk i lammekødet?

Statistisk model: alle x 'er og y 'er er uafhængige, men der er en forskellig spredning i de to grupper:

$$x_1, \dots, x_5 \sim N(\mu_x, \sigma_x^2), \quad y_1, \dots, y_6 \sim N(\mu_y, \sigma_y^2)$$

Hypotesen $H_0: \mu_x = \mu_y$ testes med

$$T = \frac{\hat{\mu}_x - \hat{\mu}_y}{\text{SE}(\hat{\mu}_x - \hat{\mu}_y)} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\text{SE}(\bar{x} - \bar{y})} = \frac{\bar{x} - \bar{y}}{\sqrt{s_x^2/5 + s_y^2/6}} \stackrel{\text{approx.}}{\sim} t_{df}$$

hvor frihedsgraderne beregnes ud fra s_x og s_y : Se afsnit 5.4, p. 127!

R: `t.test(x,y, var.equal=F)` eller bare `t.test(x,y)`



Opgave 6.3: Fertilitet af lucerne

To klaser fra hver af 10 lucerneplanter: én klase bøjet ned (x_1, \dots, x_{10}), den anden klase eksponeret for sol og vind (y_1, \dots, y_{10})

Her er x 'erne og y 'erne **ikke uafhængige** — de kommer parvis fra de samme planter! Vi taler om **parvise observationer**.

Ser i stedet på differenserne, $d_i = x_i - y_i$.

Statistisk model: d 'erne er uafhængige og $d_i \sim N(\mu, \sigma^2)$.

Hypotesen $H_0 : \mu = 0$ testes med et **parret t-test**:

$$T = \frac{\hat{\mu}}{\text{SE}(\hat{\mu})} = \frac{\bar{d}}{\text{SE}(\bar{d})} = \frac{\bar{d}}{s_d / \sqrt{10}} \sim t_{10-1}$$

R: `t.test(x,y, paired=T)` eller `t.test(x-y)`



Antibiotika og nedbrydning af organisk materiale

Data

- Fem typer antibiotika og en kontrolbehandling
- 36 kvier inddelt i seks grupper. Foder tilsat antibiotikum
- Gødning gravet ned i poser og mængden af organisk materiale målt efter 8 uger
- For spiramycin: kun fire brugbare målinger

Formål

- Påvirker antibiotika nedbrydningen af organisk materiale?
- Hvis kontrolmålingerne ligger lavere end de andre, tyder det på at antibiotika hæmmer nedbrydningen.
- Ligger de signifikant lavere — eller skyldes det bare tilfældigheder?



Sammenligning af to stikprøver: oversigt

| | x, y uafh.? | Samme sd.? | R |
|------------|---------------|------------|---------------------------------------|
| A-vitamin | Ja | Ja | <code>t.test(x,y, var.equal=T)</code> |
| Fiskestmag | Ja | Nej | <code>t.test(x,y)</code> |
| Lucerne | Nej | | <code>t.test(x,y, paired=T)</code> |

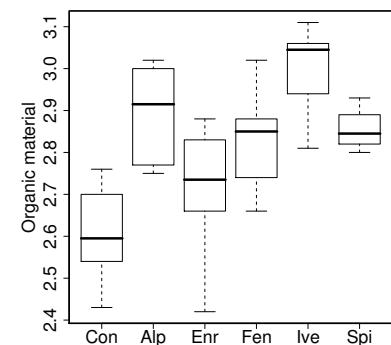
Når vi skal sammenligne **to stikprøver** kan vi altså klare os med **t-test** i forskellige afskyninger.

Hvad hvis vi vil sammenligne tre eller flere stikprøver samtidig?
Ensidet ANOVA!



Gruppegennemsnit og -spredninger

| Type | n_j | \bar{y}_j | s_j |
|-------------------|-------|-------------|-------|
| Control | 6 | 2.603 | 0.119 |
| α -cyperm. | 6 | 2.895 | 0.117 |
| Enrofloxacin | 6 | 2.710 | 0.162 |
| Fenbendaz. | 6 | 2.833 | 0.124 |
| Ivermectin | 6 | 3.002 | 0.109 |
| Spiramycin | 4 | 2.855 | 0.054 |



Sammenvejet (pooled) spredningestimat:

$$s = \sqrt{\frac{1}{28} (5 \cdot s_1^2 + \dots + 3 \cdot s_6^2)} = \sqrt{\frac{1}{34-6} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y}_{g(i)})^2} = 0.1217$$



Statistisk model

Husk at $g(i)$ angiver gruppen for observation i . For eksempel

$$g(1) = \dots = g(6) = \text{control}, \quad g(31) = \dots = g(34) = \text{Spiramycin}$$

$$g(1) = \dots = g(6) = 1, \quad g(31) = \dots = g(34) = 6.$$

Statistisk model: y_1, \dots, y_{34} er uafhængige og

$$y_i \sim N(\alpha_{g(i)}, \sigma^2)$$

Parametre: $\alpha_1, \dots, \alpha_6$ og σ .

Ækvivalent formulering:

$$y_i = \alpha_{g(i)} + e_i, \quad e_1, \dots, e_{34} \sim N(0, \sigma^2) \text{ uafhængige}$$



Estimation og konfidensintervaller

Statistisk model:

$$y_i = \alpha_{g(i)} + e_i, \quad e_1, \dots, e_n \sim N(0, \sigma^2) \text{ uafhængige}$$

Parametre: $\alpha_1, \dots, \alpha_k$ og σ . Især interesseret i **forskelle**, $\alpha_j - \alpha_l$!

Estimater og estimerede spredninger:

$$\hat{\alpha}_j = \bar{y}_j; \quad \text{SE}(\hat{\alpha}_j) = s\sqrt{1/n_j} = s/\sqrt{n_j}$$

$$\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l = \bar{y}_j - \bar{y}_l; \quad \text{SE}(\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l) = s\sqrt{1/n_j + 1/n_l}$$

$$\hat{\sigma} = s$$

Konfidensintervaller på sædvanlig vis:

$$\text{estimat} \pm t_{0.975, n-k} \cdot \text{SE}(\text{estimat})$$

NB. s bruges også ved sammenligning af to af grupperne!



Statistisk model

Altså:

$$y_i = \alpha_{g(i)} + e_i, \quad e_1, \dots, e_n \sim N(0, \sigma^2) \text{ uafhængige}$$

Antagelserne er:

- Alle y_i er normalfordelte
- **Middelværdien af y_i** er $\alpha_{g(i)}$ — en middelværdi for hver gruppe
- Alle y_i har samme spredning
- Uafhængighed



Ensidet ANOVA i R

Fit af ensidet ANOVA model:

```
> model1 <- lm(org~factor(type))
> summary(model1)
```

R vælger en **referencegruppe** — den første efter alfabetisk rækkefølge — og estimerer **forskelle i forhold til denne gruppe**.

Vi vil hellere bruge kontrolgruppen som reference:

```
> type <- relevel(type, ref="Control")
> model1 <- lm(org~factor(type))
> summary(model1)
```



Ensidet ANOVA i R

Output fra summary(model1):

Coefficients:

| | Estimate | Std. Error | t value | Pr(> t) |
|----------------------|----------|------------|---------|--------------|
| (Intercept) | 2.60333 | 0.04970 | 52.379 | < 2e-16 *** |
| factor(type)Alfacyp | 0.29167 | 0.07029 | 4.150 | 0.000281 *** |
| factor(type)Enroflox | 0.10667 | 0.07029 | 1.518 | 0.140338 |
| factor(type)Fenbenda | 0.23000 | 0.07029 | 3.272 | 0.002834 ** |
| factor(type)Ivermect | 0.39833 | 0.07029 | 5.667 | 4.5e-06 *** |
| factor(type)Spiramyc | 0.25167 | 0.07858 | 3.202 | 0.003384 ** |

Residual standard error: 0.1217 on 28 degrees of freedom

Fortolkninger:

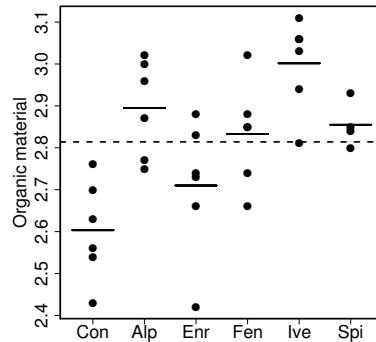
- Estimat og CI for α_{cont} , $\alpha_{\text{Fenb}} - \alpha_{\text{cont}}$ og α_{Fenb} ? Estimat for σ ?
- Hvorfor er der forskellige SE'er?



Hypoteze. Variation indenfor og mellem grupper

Hypoteze, $H_0 : \alpha_1 = \dots = \alpha_k$.

Alternativ, $H_A : \text{mindst to } \alpha\text{'er er forskellige}$.



- Variation indenfor grupper — punkter vs. fuldt optrukne liniestykke

$$SS_e = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y}_{g(i)})^2$$
- Variation mellem grupper — Fuldt optrukne linieestykker vs. stiplet linie

$$SS_{\text{grp}} = \sum_{j=1}^k n_j (\bar{y}_j - \bar{y})^2$$
- Teststørrelse

$$F = \frac{MS_{\text{grp}}}{MS_e} = \frac{SS_{\text{grp}}/(k-1)}{SS_e/(n-k)}$$



Ensidet ANOVA i R

Hvis vi hellere vil have gruppegennemsnit if. forskelle til kontrolgruppen:

```
> model2 <- lm(org~factor(type)-1)
```

```
> summary(model2)
```

Coefficients:

| | Estimate | Std. Error | t value | Pr(> t) |
|----------------------|----------|------------|---------|------------|
| factor(type)Control | 2.60333 | 0.04970 | 52.38 | <2e-16 *** |
| factor(type)Alfacyp | 2.89500 | 0.04970 | 58.25 | <2e-16 *** |
| factor(type)Enroflox | 2.71000 | 0.04970 | 54.53 | <2e-16 *** |
| factor(type)Fenbenda | 2.83333 | 0.04970 | 57.01 | <2e-16 *** |
| factor(type)Ivermect | 3.00167 | 0.04970 | 60.39 | <2e-16 *** |
| factor(type)Spiramyc | 2.85500 | 0.06087 | 46.90 | <2e-16 *** |

Residual standard error: 0.1217 on 28 degrees of freedom

De to specifikationer er gode til hver sit formål!



Sammenligning af alle grupperne

Kan kun bruge model1 til dette — ikke model2 med -1!

```
> anova(model1)
```

| Df | Sum Sq | Mean Sq | F value | Pr(>F) |
|--------------|--------|---------|---------|----------------------|
| factor(type) | 5 | 0.59082 | 0.11816 | 7.9726 8.953e-05 *** |
| Residuals | 28 | 0.41500 | 0.01482 | |

Teststørrelse

$$F = \frac{MS_{\text{grp}}}{MS_e} = \frac{SS_{\text{grp}}/(k-1)}{SS_e/(n-k)}$$

Store værdier af F er kritiske — passer dårligt med hypotesen, så

$$p = P(F \geq F_{\text{obs}}) = P(F \geq 7.97) = 0.00009$$

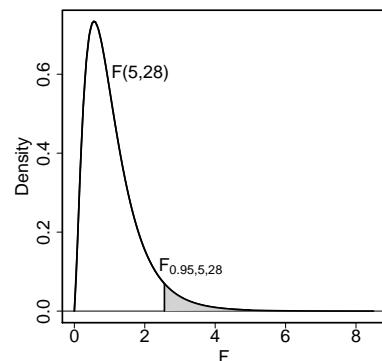
så der er med stor sikkerhed påvist en forskel på typerne.

Hvordan kom vi frem til p -værdien?



F-fordelingen

Hvis hypotesen er sand er F-teststørrelsen **F-fordelt med $(k - 1, n - k)$ frihedsgrader**.



$$p = P(F \geq 7.97) = 0.00009$$

Vi **afviser H_0** hvis F_{obs} er større end 95%-fraktilen, her $F_{0.95,5,28} = 2.56$.

Sandsynligheder og fraktiler i R:

```
> pf(7.97, df1=5, df2=28)
[1] 0.9999102
> qf(0.95, df1=5, df2=28)
[1] 2.558128
```



LSD-værdi: least significant difference

Hvor stort skal estimatet for forskellen mellem to grupper være for at den bliver signifikant?

Forskellen $\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l$ er signifikant hvis og kun hvis

$$|T| = \frac{|\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l|}{\text{SE}(\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l)} > t_{0.975,n-k} \Leftrightarrow |\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l| > t_{0.975,n-k} \cdot \text{SE}(\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l)$$

Altså er den **mindste signifikante forskel**:

$$\text{LSD}_{j,l} = t_{0.975,n-k} \cdot \text{SE}(\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l) = t_{0.975,n-k} \cdot s \cdot \sqrt{1/n_j + 1/n_l}$$

$$\text{LSD for kontrol og fenbend.: } 2.048 \cdot 0.1217 \cdot \sqrt{1/6 + 1/6} = 0.144$$

Hvis n' obs. i alle grupper: samme LSD-værdi for alle par af grupper:

$$\text{LSD} = t_{0.975,n-k} \cdot \text{SE}(\hat{\alpha}_j - \hat{\alpha}_l) = t_{0.975,n-k} \cdot s \cdot \sqrt{2/n'}$$



Parvise sammenligninger

Antag at vi er specielt interesseret i forskel mellem kontrolgruppen (gruppe 1) og Fenbendazolegruppen (gruppe 4): $\alpha_4 - \alpha_1$.

Estimat og estimeret spredning:

$$\hat{\alpha}_4 - \hat{\alpha}_1 = 2.833; \quad \text{SE}(\hat{\alpha}_4 - \hat{\alpha}_1) = 0.07029$$

- Konfidensinterval for $\alpha_4 - \alpha_1$?
- Test for hypotesen $H_0 : \alpha_1 = \alpha_4$?
- Er alle grupperne signifikant forskellige fra kontrolgruppen?



Konklusion

Vi har med stor sikkerhed påvist at der er forskel på antibiotikatyperne ($p < 0.0001$)

For alle typer på nær Enrofloxacin er mængden af organisk materiale signifikant højere end for kontrolgruppen.

Angiv desuden estimator og konfidensintervaller for α' er og/eller for forskelle til kontrolgruppen.



Resumé: ensidet variansanalyse

- **Statistisk model:** normalfordeling, ens spredning i gruppernem uafhængighed
- **Estimation:** gruppegennemsnit og sammenvejet stikprøvespredning
- **Konfidensinterval:** estimat $\pm t_{0.975,n-k} \cdot \text{SE}(\text{estimat})$
- **Hypotesen om ens middelværdier** testes med $F = \text{MS}_{\text{grp}}/\text{MS}_e$.
- **Parvise sammenligninger** foretages "indenfor" modellen, således at alle observationer bruges til at estimere spredningen.

Hvis der kun er **to grupper**, så kan vi klare os med *t*-test.

Forskellige "versioner":

- Er stikprøverne uafhængige?
- Kan spredningerne antages at være ens?



Dagens hovedpunkter

- Ensidet variansanalyse
- Antagelser for ensidet variansanalyse
- Hypoteser for ensidet variansanalyse
- Teststørrelse og *F*-fordelingen

På onsdag:

- Modelkontrol og prædiktion
- Sammenhængen mellem modellere: ligheder og forskelle
- Eksempler og hængepartier
- Uge 5: Multipel regression og tosidet ANOVA.



Ordliste

| Engelsk | Dansk |
|--------------------------|------------------------------------|
| LSD | Mindste signifikante forskel (LSD) |
| one-way ANOVA | ensidet variansanalyse |
| pooled | sammenvejet |
| variation between groups | variation mellem grupper |
| variation within groups | variation indenfor grupper |

