Examenvoorbeeld vraag 1

Lieven Clement, Alexandre Segers

statOmics, Ghent University (https://statomics.github.io)

Contents

1	Data exploratie	1
2	Algemeen lineair model opstellen	4
3	Hypotheses testen	13
4	Conclusie	15

Onderzoekers bestuderen of er een associatie tussen het de dikte van de speklaag van varkens is met het percentage vlees van varkens (permeat). Ze willen ook weten of deze associatie verschilt tussen mannelijke en vrouwelijke varkens. Uit voorgaand onderzoek weten de onderzoekers dat er een associatie is tussen het de lengte van het varken en het percentage vlees.

1 Data exploratie

```
library(tidyverse)
library(ggplot2)
```

We lezen de data in, en filteren de data aangezien we het gewicht niet als variabele zullen gebruiken.

```
pigs <- read.csv(file = "https://raw.githubusercontent.com/statOmics/biostatistics21/master/pigs.csv")
pigs <- pigs %>% subset(select = -weight)
```

head(pigs)

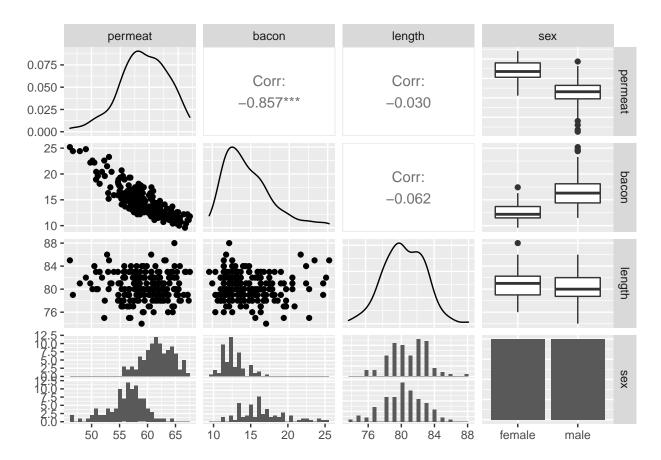
```
##
    permeat bacon length
## 1 67.015
            11.8
                      83 female
     66.813
            11.1
                      78 female
     66.637 11.1
                      79 female
     66.613 12.2
                      79 female
## 5 66.352 10.4
                      83 female
## 6 66.170
              9.6
                      83 female
```

dim(pigs)

```
## [1] 200 4
```

```
library(GGally)
pigs %>%
  ggpairs
```

```
## `stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
## `stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
## `stat_bin()` using `bins = 30`. Pick better value with `binwidth`.
```

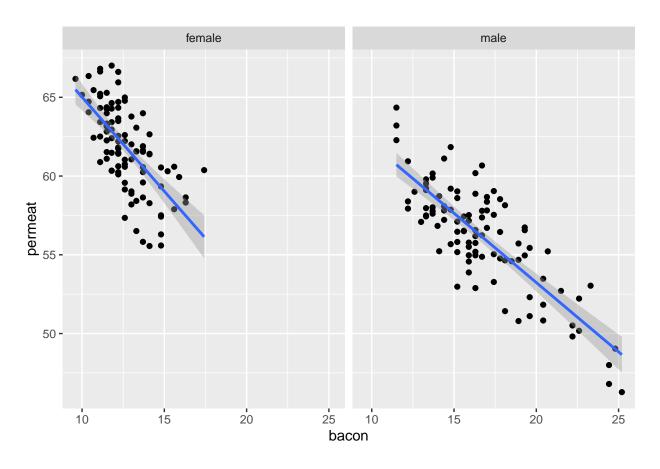


Hieruit zien we dat er een duidelijke lineaire associatie is tussen het percentage vlees en de dikte van de speklaag. Er is geen duidelijke associatie tussen het percentage vlees en de lengte van het varken. Wel lijkt er een verschil van percentage vlees te zijn tussen de verschillende geslachten.

We bekijken verder de associaties tussen het percentage vlees en de dikte van de speklaag per geslacht. Dit doen we ook voor de associatie met de lengte.

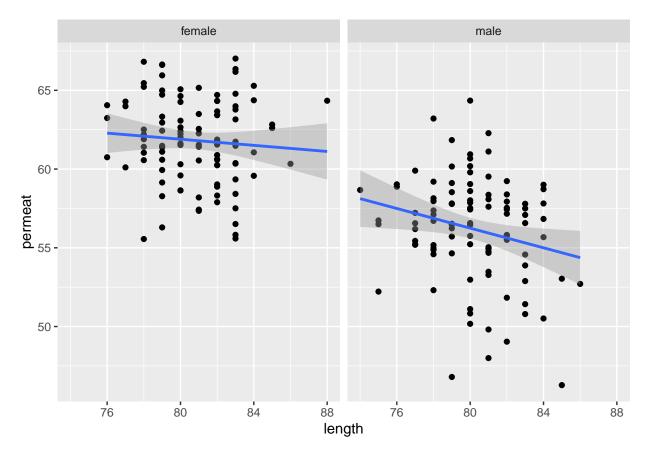
```
pigs %>% ggplot(aes(x=bacon,y=permeat)) +
  geom_point() +
  stat_smooth(method = "lm") +
  facet_wrap(~sex)
```

```
## `geom_smooth()` using formula 'y ~ x'
```



```
pigs %>% ggplot(aes(x=length,y=permeat)) +
  geom_point() +
  stat_smooth(method = "lm") +
  facet_wrap(~sex)
```

$geom_smooth()$ using formula 'y ~ x'



Het effect van zowel de dikte van de speklaag en de lengte lijkt licht te verschillen tussen mannelijke en vrouwelijke varkens. Er is dus mogelijks een interactie tussen dikte van de speklaag en gender en lengte en gender.

2 Algemeen lineair model opstellen

We modelleren eerst het percentage vlees in functie van alle variabelen, samen met alle tweeweg interactietermen. We modelleren dus eerst: $E[permeat] = \beta_{bacon}x_{bacon} + \beta_{length}x_{length} + \beta_{sex}x_{sex} + \beta_{bacon:length}x_{bacon}x_{length} + \beta_{bacon:sex}x_{bacon}x_{sex} + \beta_{length:sex}x_{length}x_{sex}$

Merk op dat je hier geen bacon * length * sex kunt gebruiken, aangezien er dan ook de drieweg-interactie sex:bacon:length zou zijn, wat buiten de scope van de cursus valt.

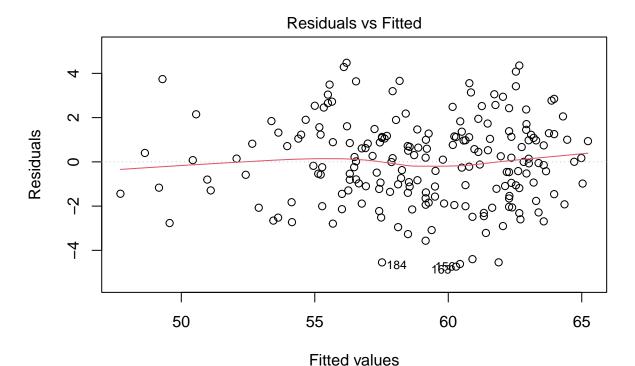
```
lm_1 <- lm(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length + bacon:sex + length:sex, data = pigs)
summary(lm_1)</pre>
```

```
##
## Call:
## lm(formula = permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length +
##
       bacon:sex + length:sex, data = pigs)
##
## Residuals:
##
       Min
                1Q Median
                                 3Q
                                        Max
  -4.7348 -1.3624 0.0503
                           1.1857
                                     4.4786
##
```

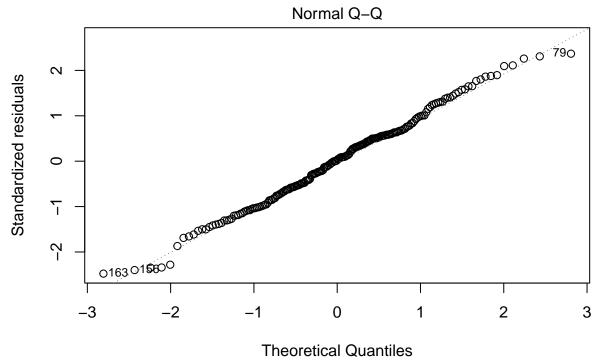
```
## Coefficients:
                  Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
                                        3.956 0.000107 ***
## (Intercept)
                  94.70945
                             23.94088
## bacon
                  -2.08616
                              1.85825
                                       -1.123 0.262984
## length
                  -0.21988
                              0.29564
                                       -0.744 0.457927
## sexmale
                  13.78461
                             13.65856
                                        1.009 0.314129
## bacon:length
                   0.01105
                              0.02294
                                        0.482 0.630650
## bacon:sexmale
                                        2.182 0.030343 *
                   0.31806
                              0.14579
## length:sexmale -0.24927
                              0.16745
                                       -1.489 0.138214
##
## Signif. codes:
                   0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 1.949 on 193 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.786, Adjusted R-squared: 0.7794
## F-statistic: 118.2 on 6 and 193 DF, p-value: < 2.2e-16
```

We gaan de assumpties van het lineaire model na:

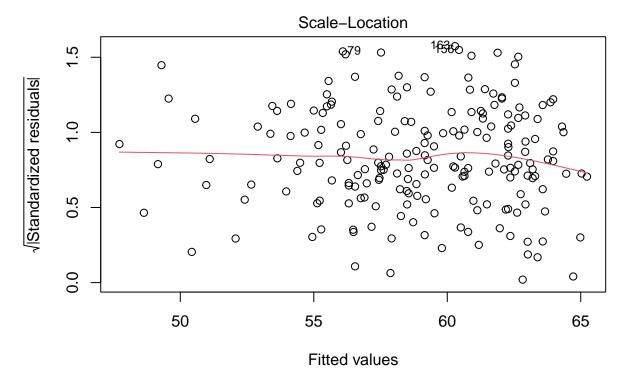
```
plot(lm_1)
```



Im(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length + bacon:sex + length:sex)

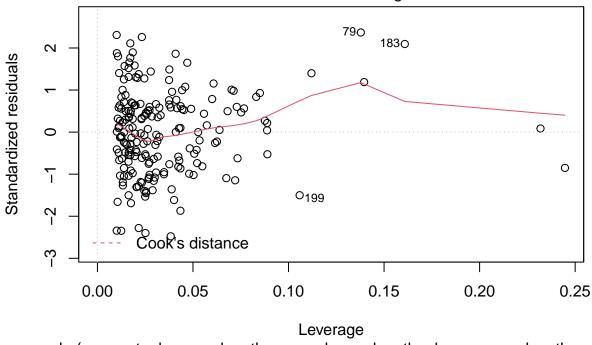


Im(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length + bacon:sex + length:sex)



Im(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length + bacon:sex + length:sex)

Residuals vs Leverage



Im(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:length + bacon:sex + length:sex)

Alle assumpties lijken voldaan: De residuen zijn gemiddeld 0 voor elke respons waarde, de residuen zijn normaal verdeeld en de variantie is constant.

We gaan verder met het bekijken welke variabelen we in het model behouden. We gaan via een anova met type 3 kwadratensommen na of de variabelen significant zijn. We beginnen met enkel de interactietermen te bekijken.

```
library(car)
Anova(lm_1, type =
                    "III")
## Anova Table (Type III tests)
##
## Response: permeat
##
                 Sum Sq
                              value
                                       Pr(>F)
## (Intercept)
                  59.47
                            15.6497 0.000107 ***
## bacon
                   4.79
                             1.2603 0.262984
                   2.10
                             0.5532 0.457927
##
   length
                          1
##
                   3.87
                             1.0185 0.314129
                             0.2319 0.630650
   bacon:length
                   0.88
                          1
   bacon:sex
                  18.09
                             4.7596 0.030343
##
                             2.2161 0.138214
  length:sex
                   8.42
                          1
##
   Residuals
                 733.39 193
##
## Signif. codes:
                      '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

Zowel de interactieterm bacon:length als de interactieterm length:sex zijn niet significant op het 5% significantieniveau. We verwijderen de minst significante, bacon:length, en voeren opnieuw een anova met type 3

kwadratensommen uit.

```
lm_2 <- lm(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex + length:sex, data = pigs)</pre>
Anova(lm_2, type = "III")
## Anova Table (Type III tests)
##
## Response: permeat
              Sum Sq Df F value Pr(>F)
##
## (Intercept) 527.04
                      1 139.2467 < 2e-16 ***
              312.87
                       1 82.6620 < 2e-16 ***
## bacon
## length
                3.61
                           0.9535 0.33005
                       1
## sex
                3.40
                      1
                           0.8991 0.34420
## bacon:sex
               18.33 1
                          4.8430 0.02894 *
                           2.6667 0.10409
## length:sex
              10.09 1
## Residuals
              734.27 194
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

De interactie length:sex is weer niet significant. We verwijderen deze uit het model en voeren opnieuw een anova met type 3 kwadratensommen uit.

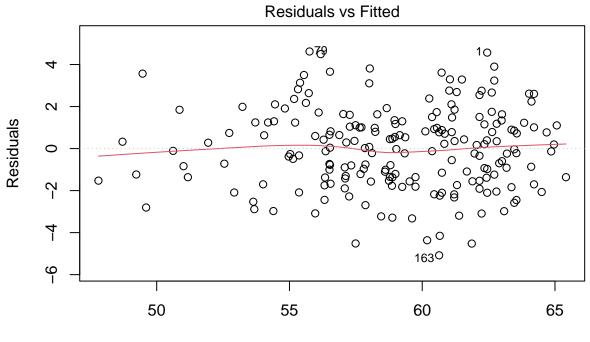
```
lm_3 <- lm(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex , data = pigs)
Anova(lm_3, type = "III")</pre>
```

```
## Anova Table (Type III tests)
##
## Response: permeat
               Sum Sq Df F value
                                     Pr(>F)
                       1 333.8649 < 2.2e-16 ***
## (Intercept) 1274.45
## bacon
               311.51
                        1 81.6049 < 2.2e-16 ***
## length
                37.88
                        1
                            9.9238 0.001889 **
## sex
                37.68
                            9.8717 0.001940 **
                       1
                17.77
                            4.6559 0.032170 *
## bacon:sex
                        1
## Residuals
               744.37 195
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
```

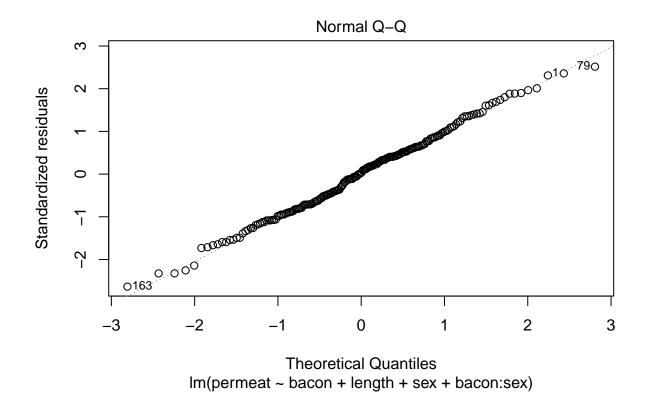
We zien dat de resterende variabelen en interactieterm allemaal significant zijn. We behouden het model met de drie hoofdvariabelen en een interactieterm tussen bacon en geslacht.

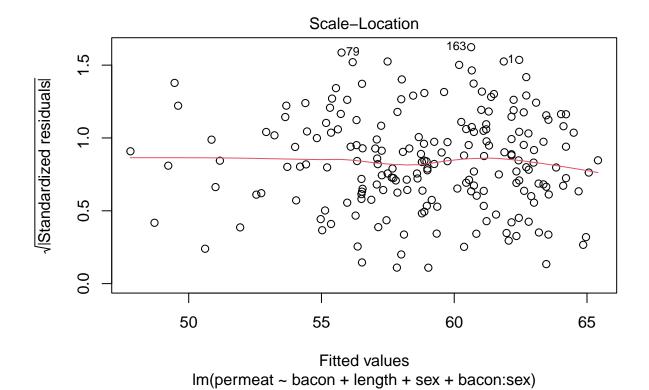
We bekijken of de modelassumpties voldaan zijn voor dit model.

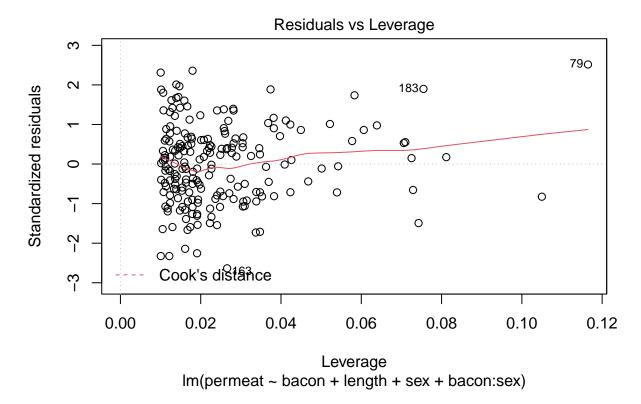
```
plot(lm_3)
```



Fitted values Im(permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex)







De assumpties lijken weer voldaan.

3 Hypotheses testen

De onderzoekers wilden volgende hypotheses testen:

- Is er een associatie tussen het percentage vlees en de dikte van de speklaag?
- Is er een verschil in de associatie tussen het percentage vlees en de dikte van de speklaag bij de verschillende geslachten?

Dit vertaalt zich naar de volgende hypotheses:

1. $H_0: \beta_{bacon} = 0:$ Er is geen lineaire associatie tussen het vleespercentage en de dikte speklaag bij zeugen.

1

 $H_1: \beta_{bacon} \neq 0:$ Er is een lineaire associatie tussen het vleespercentage en de dikte speklaag bij zeugen

2. $H_0: \beta_{bacon} + \beta_{bacon:sex} = 0:$ Er is geen lineaire associatie tussen het vleespercentage en de dikte speklaag bij beren (mar

1

 $H_1: \beta_{bacon} + \beta_{bacon:sex} \neq 0:$ Er is een lineaire associatie tussen het vleespercentage en de dikte speklaag bij beren (mannelijl

3. $H_0: \beta_{bacon:sex} = 0:$ De associatie tussen de dikte van de speklaag en het vetpercentage is gelijk bij zeugen en beren.

1

 $H_1: \beta_{bacon:sex} \neq 0:$ De associatie tussen de dikte van de speklaag en het vetpercentage is verschillend bij zeugen en beren.

We voeren eerst en omnibus test uit waarbij we alle nulhypotheses simultaan falsifiëren, we kunnen dit door simultaan te testen voor het hoofdeffect voor bacon en de bacon \times sex interactie:

$$\begin{split} H_0: \beta_{bacon} &= \beta_{bacon:sex} = 0. \\ \updownarrow \\ H_1: \beta_{bacon} &\neq 0 \text{ en, of } \beta_{bacon:sex} \neq 0. \end{split}$$

De omnibushypothese kunnen we evalueren met een F-test tussen het volledig model en met het model dat enkel het hoofdeffect van lengte en geslacht bevat.

```
lm_4 <- lm(permeat ~ length + sex , data = pigs)
anova(lm_3,lm_4)</pre>
```

```
## Analysis of Variance Table
##
## Model 1: permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex
## Model 2: permeat ~ length + sex
## Res.Df RSS Df Sum of Sq F Pr(>F)
## 1 195 744.37
## 2 197 1796.36 -2 -1052 137.79 < 2.2e-16 ***
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1</pre>
```

Gezien we de omnibus hypothese heel extreem significant kunnen verwerpen, evalueren we in een posthoc analyse of er een associatie is tussen de dikte van de speklaag en het vleespercentage bij zeugen, beren en of er een verschil is tussen de associatie bij zeugen en beren.

```
##
     Simultaneous Tests for General Linear Hypotheses
##
##
## Fit: lm(formula = permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex, data = pigs)
##
## Linear Hypotheses:
                              Estimate Std. Error t value Pr(>|t|)
##
## bacon == 0
                              -1.19081
                                          0.13182 -9.034
## bacon + bacon:sexmale == 0 - 0.87572
                                          0.06286 -13.930
                                                            <0.001 ***
## bacon:sexmale == 0
                               0.31509
                                          0.14603
                                                    2.158
                                                            0.0735 .
## ---
## Signif. codes: 0 '***' 0.001 '**' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
## (Adjusted p values reported -- single-step method)
```

```
confintModel <- confint(mcp)
confintModel</pre>
```

```
##
##
     Simultaneous Confidence Intervals
##
## Fit: lm(formula = permeat ~ bacon + length + sex + bacon:sex, data = pigs)
##
## Quantile = 2.3181
  95% family-wise confidence level
##
##
## Linear Hypotheses:
##
                               Estimate lwr
                                                  upr
## bacon == 0
                               -1.19081 -1.49639 -0.88524
## bacon + bacon:sexmale == 0 - 0.87572 - 1.02145 - 0.72999
## bacon:sexmale == 0
                                0.31509 -0.02342 0.65360
```

4 Conclusie

Er is een extreem significante lineaire associatie tussen de dikte van de speklaag en het vleespercentage bij varkens (p « 0.001). De lineaire associatie tussen de dikte van de speklaag en het vleespercentage is heel sterk significant bij zowel vrouwelijke (p«0.001) als mannelijke varkens (p<0.001). Voor zeugen, die een verschillende dikte van speklaag hebben, is het vleespercentage gemiddeld 1.19 %/mm lager bij zeugen met de dikte van speklaag (95% BI [0.89 %/mm, 1.5 %/mm]). Voor beren (mannelijke varkens), die een verschillende dikte van speklaag hebben, is het vleespercentage gemiddeld 0.88 %/mm lager bij beren met de dikste speklaag (95% BI [0.73 %/mm, 1.02 %/mm]). Er is op het 5% significantieniveau geen significant verschil in de associatie tussen de dikte van de speklaag en het vleespercentage tussen vrouwelijke en mannelijke varkens na correctie voor multiple testing (p = 0.0734).