

# Contactmoment 3: Respons computer lab

## ! Belangrijk

Vooraleer je de oefeningen kan oplossen is het belangrijk om zowel de dataset te laden, het pakket `car` te activeren en ook de OLP2 Functies te activeren.

## Oefening 1

### Oefening 1

Een deel van de leerlingen volgden een project gericht op het domein techniek. We vragen ons af of de percepties van leerlingen m.b.t. het project (`Projectbijgeleerd`, `Projectleuk`, `Projectinteressant`, `Projectmoeilijk`) onderling samenhangen?

- (a) Beantwoord de vraag a.d.h.v. de gepaste analyses.
- (b) Visualiseer de resultaten.

(a)

Om de vraag te beantwoorden berekenen we de onderlinge correlaties tussen deze variabelen en testen we de statistische significantie van deze correlaties. In de onderstaande code doen we dit in één beweging voor alle variabelen tegelijkertijd. Eerst maken we een object aan (`Project`) met daarin enkel de variabelen waartussen we een correlatie willen berekenen. Je ziet ook een optionele tussenstap waarin we de kolomnamen (variabelenamen) van de variabelen in `Project` aanpassen om kortere namen te hebben. Zo is de correlatietabel makkelijker leesbaar. Vervolgens berekenen we de correlaties door middel van de `cor.prob()` functie.

```
# Object aanmaken met enkel de variabelen

Project <- data.frame(Techniek$Projectbijgeleerd,
                      Techniek$Projectleuk,
```

```

        Techniek$Projectinteressant,
        Techniek$Projectmoeilijk)

# Optioneel: kolomnamen aanpassen zodat ze korter zijn

colnames(Project) <- c("Bijgeleerd", "Leuk", "Interessant", "Moeilijk")

# Correlaties berekenen

cor.prob(Project)

```

	Bijgeleerd	Leuk	Interessant	Moeilijk
Bijgeleerd	1.0000000	0.0000000	0.0000000	0
Leuk	0.8100783	1.0000000	0.0000000	0
Interessant	0.8483395	0.9010072	1.0000000	0
Moeilijk	0.4322983	0.3751562	0.3882242	1

De correlaties zijn allen tussen 0.38 en 0.90: de samenhang varieert van middelmatig tot groot.

Bovendien zijn alle p-waarden kleiner dan 0.05 (zie getallen boven de diagonaal): de kans dat we de correlaties in onze steekproef zouden vaststellen indien  $H_0$  opgaat is kleiner dan 5%. We verwachten in de populatie WEL een samenhang tussen de verschillende percepties over het project.

Indien we op basis van deze analyse een conclusie zouden moeten rapporteren, dan zou die zo klinken.

### Conclusie:

Alle percepties ten aanzien van het project hebben een verband met elkaar dat we niet enkel in deze steekproef vaststellen, maar ook kunnen doortrekken naar de populatie ( $p < 0.05$ ). Al deze verbanden zijn positief en de perceptie van bijleren en leuk vinden ( $r = 0.81$ ), bijleren en interessant vinden ( $r = 0.84$ ) en leuk en interessant vinden ( $r = 0.90$ ) hangen bovendien sterk met elkaar samen. Ook als leerlingen het project moeilijk vinden, geven ze aan dat ze iets bijleren ( $r = 0.43$ ) en het zelfs interessant ( $r = 0.38$ ) en leuk vinden ( $r = 0.38$ ). Bij deze drie laatste verbanden gaat het telkens om een middelmatig samenhang.

(b)

De visualisatie kunnen we als volgt maken

```
plot(Project)
```



## Oefening 2

### Oefening 2

We vermoeden dat de lesstijl van een leerkracht een rol zou kunnen spelen in de ontwikkeling van de technische geletterdheid (TAC.na). We hebben evidentie om aan te nemen dat het belangrijk is dat:

- leerlingen zelf experimenteren (PISA\_Experimenteren)
- leerlingen zelf onderwerpen kiezen (PISA\_EigenInbreng)
- de leerkracht de leerstof in een ruimer perspectief zet (PISA\_Orientatie)
- dit best kan d.m.v. interactie met de leerlingen (PISA\_Interactie).

Formuleer voor deze 4 hypotheses een afzonderlijk besluit o.b.v. de resultaten van je analyses.

Bovenstaande oefening vraagt om 4 afzonderlijke analyses. Telkens gaat het om een *bivariate regressie-analyse* aangezien we het causaal verband willen nagaan tussen een aspect van lesstijl en technische geletterdheid.

## Experimenteren

```
Model.Exp <- lm(TAC.na ~ PISA_Experimenteren, data = Techniek)
summary(Model.Exp)
```

Call:

```
lm(formula = TAC.na ~ PISA_Experimenteren, data = Techniek)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.59061	-0.16357	-0.00047	0.18127	0.41600

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	0.598537	0.019153	31.250	<2e-16 ***
PISA_Experimenteren	-0.005287	0.008171	-0.647	0.518

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.2087 on 1677 degrees of freedom

(688 observations deleted due to missingness)

Multiple R-squared: 0.0002496, Adjusted R-squared: -0.0003466

F-statistic: 0.4186 on 1 and 1677 DF, p-value: 0.5177

Adjusted R-kwadraat = -0.0003: het gaat om een verwaarloosbaar effect (negatief % verklaarde variantie in TAC.na!!)

De p-waarde voor de test op modelniveau is 0.52: kans op de tendensen in onze steekproef indien  $H_0$  opgaat in de populatie is groter dan 5%. Dus, er is niet voldoende evidentie om te stellen dat dit model in de populatie variantie verklaart in TAC.na.

Het intercept bedraagt 0.60. Dit betekent dat een leerling die 0 scoort op de variabele PISA\_Experimenteren 0.60 punten zal scoren op TAC.na. De p-waarde voor het intercept is lager dan 0.05: kans dat we deze waarde voor het intercept in onze steekproef vaststellen indien de  $H_0$  opgaat in de populatie is kleiner dan 5%. De nulhypothese is dat de waarde van het intercept gelijk is aan nul. Die nulhypothese kunnen we verwerpen.

$\beta_{\text{experimenteren}} = -0.005$ . Dus 1 punt hoger scoren op PISA\_Experimenteren leidt tot 0.005 punten lager scoren op TAC.na. Met  $p = 0.52$ : we kunnen de nulhypothese ( $H_0 =$  deze regressiecoëfficiënt is in de populatie gelijk aan nul) niet verwerpen. Maw, we verwachten in de populatie geen invloed van experimenteren op technische geletterdheid.

## Eigen Inbreng

```
Model.EI <- lm(TAC.na ~ PISA_EigenInbreng, data = Techniek)
summary(Model.EI)
```

Call:

```
lm(formula = TAC.na ~ PISA_EigenInbreng, data = Techniek)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.62709	-0.14642	0.00749	0.16134	0.46876

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	0.684679	0.012193	56.152	<2e-16 ***
PISA_EigenInbreng	-0.057591	0.006535	-8.813	<2e-16 ***

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.204 on 1677 degrees of freedom

(688 observations deleted due to missingness)

Multiple R-squared: 0.04426, Adjusted R-squared: 0.04369

F-statistic: 77.66 on 1 and 1677 DF, p-value: < 2.2e-16

R-kwadraat = 0.04: het gaat om een klein effect (4% verklaarde variantie in *Tac.na*). Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  kan verworpen worden. Dus we verwachten dat dit model in de populatie WEL variantie verklaart in *TAC.na*.

Het intercept bedraagt 0.68: een leerling die 0 scoort op *PISA\_EigenInbreng* scoort 0.68 op *TAC.na*. De p-waarde voor het intercept is lager dan 0.05:  $H_0$  wordt verworpen. Dus we verwachten dat in de populatie het intercept niet nul bedraagt.

$\beta_{EigenInbreng} = -0.06$ , dus 1 punt hoger scoren op *PISA\_EigenInbreng* leidt tot 0.06 punten lager scoren op *TAC.na*. Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  wordt verworpen, dus we verwachten dat *PISA\_EigenInbreng* in de populatie WEL invloed heeft op *TAC.na*.

## Oriënteren

```
Model.Or <- lm(TAC.na ~ PISA_Orientatie, data = Techniek)
summary(Model.Or)
```

Call:

```
lm(formula = TAC.na ~ PISA_Orientatie, data = Techniek)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.61621	-0.16243	0.00984	0.17759	0.42678

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	0.542515	0.017312	31.338	< 2e-16 ***
PISA_Orientatie	0.018424	0.006918	2.663	0.00781 **

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.2082 on 1677 degrees of freedom

(688 observations deleted due to missingness)

Multiple R-squared: 0.004212, Adjusted R-squared: 0.003618

F-statistic: 7.093 on 1 and 1677 DF, p-value: 0.007812

Adjusted R-kwadraat = 0.003: het gaat om een verwaarloosbaar effect (0.3% verklaarde variantie in `Tac.na`). Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  wordt verworpen, dus we verwachten dat dit model in de populatie WEL variantie verklaart in `TAC.na`.

Het intercept bedraagt 0.54: een leerling die 0 scoort op `PISA_Orientatie` scoort 0.54 op `TAC.na` in de steekproef. Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  wordt verworpen dus we verwachten dit in de populatie het intercept niet gelijk is aan nul.

$\beta_{Orientatie} = 0.02$ . Dit betekent dat in de steekproef 1 punt hoger scoren op `PISA_Orientatie` leidt tot 0.02 punten hoger scoren op `TAC.na`. Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  wordt verworpen dus we verwachten dat in de populatie deze regressiecoëfficiënt niet gelijk is aan nul.

## Interactie

```
Model.Int <- lm(TAC.na ~ PISA_Interactie, data=Techniek)
summary(Model.Int)
```

Call:

```
lm(formula = TAC.na ~ PISA_Interactie, data = Techniek)
```

Residuals:

Min	1Q	Median	3Q	Max
-0.58999	-0.16337	-0.00362	0.18043	0.41709

Coefficients:

	Estimate	Std. Error	t value	Pr(> t )
(Intercept)	0.575826	0.017589	32.738	<2e-16 ***
PISA_Interactie	0.004720	0.007382	0.639	0.523

---

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1

Residual standard error: 0.2087 on 1677 degrees of freedom

(688 observations deleted due to missingness)

Multiple R-squared: 0.0002437, Adjusted R-squared: -0.0003524

F-statistic: 0.4088 on 1 and 1677 DF, p-value: 0.5227

Adjusted R-kwadraat = -0.0003: het gaat om een verwaarloosbaar effect (negatief % verklaarde variantie in *Tac.na*!!). Met  $p = 0.52$ : we kunnen  $H_0$  niet verwerpen dus we verwachten dat dit model in de populatie GEEN variantie verklaart in *TAC.na*.

Het intercept = 0.58: een leerling die 0 scoort op *PISA\_Interactie* scoort 0.58 op *TAC.na*. Met  $p < 0.05$ :  $H_0$  kan verworpen worden dus we verwachten dat het intercept in de populatie niet gelijk is aan 0.

$\beta_{Interactie} = 0.005$ . Dus 1 punt hoger scoren op *PISA\_Interactie* leidt tot 0.005 punten hoger scoren op *TAC.na*. Met  $p = 0.52$ :  $H_0$  kan niet verworpen worden dus we verwachten dat *PISA\_Orientatie* in de populatie GEEN invloed heeft op *TAC.na*.

## Conclusie

Wat betreft het effect van “experimenteren” en “interactie” kunnen we erg kort zijn. Het intercept is telkens significant ( $p < 0.05$ ), maar de hellingsgraad is niet statistisch significant ( $p = 0.52$ ). Ook het model zelf is niet statistisch significant ( $p = 0.52$ ). M.a.w. of leerlingen al dan niet mogen experimenteren in de lessen techniek of in interactie gaan met elkaar, heeft geen invloed op de technische geletterdheid van leerlingen (*TAC.na*). Als leerlingen zelf een inbreng mogen hebben in de lessen techniek stellen we wel vast dat dit een klein significant effect heeft ( $R^2 = 0.04$ ;  $p < 0.05$ ). Het effect is hier negatief ( $\beta = -0.06$ )! Voor elk punt dat een leerling meer scoort op de de schaal ‘*PISA\_EigenInbreng*’ zal de technische geletterdheid met 0.06 punten afnemen. Als we kijken naar de omkadering (‘*PISA\_Orientatie*’) die de leerkracht geeft bij de leerstof dan stellen we vast dat we hier wel een significant effect vinden ( $p < 0.05$ ). Leerlingen die 1 punt meer scoren op ‘*PISA\_Orientatie*’ zullen 0.02 punten meer scoren op technische geletterdheid (‘*TAC.na*’). Dit model is statistisch significant ( $p < 0.05$ ) en we kunnen dus aannemen dat we dergelijke trends ook in de populatie zullen aantreffen. Maar het effect is echter wel verwaarloosbaar klein! Met andere woorden, ook hier stellen we vast dat de invloed van lesstijl op de ontwikkeling van de technische geletterdheid van de leerling van weinig praktische waarde is.