Lösungen zu den Aufgaben

1. Aufgabe

Laden Sie den Datensatz toothgrowth, da wird ein einfaches Experiment geschildert:

Forschungsfrage:

Hat die Darreichungsform (supp, OJ vs. VC) einen (kausalen) Effekt auf die AV?

Aufgabe

Berechnen Sie ein 95%-HDI oder 95%-PI für den Effekt!

Lösung

1. Schritt: Modell berechnen

Zur Erinnerung: Bei der Regressionsformel gilt immer av ~ uv.

2. Schritt: Posteriori-Verteilung betrachten

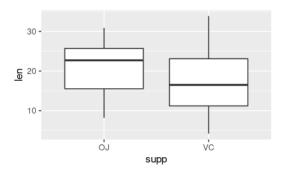
Mit summary() kriegt man einen guten Überblick:

```
## Model Info:
##
    function:
                  stan_glm
##
                  gaussian [identity]
    family:
                  len ~ supp
##
    formula:
    algorithm:
                  sampling
##
    sample:
                  4000 (posterior sample size)
##
    priors:
                  see help('prior_summary')
##
    observations: 60
##
   predictors:
##
## Estimates:
                        sd
                            10%
                                   50%
                                         90%
##
   (Intercept) 20.7
                       1.4 18.8 20.7 22.5
                                 -3.7
##
  suppVC
               -3.7
7.6
                       2.0 -6.2
                                       -1.1
##
  sigma
                       0.7
                            6.7
                                  7.5
                                        8.5
##
## Fit Diagnostics:
                     sd
                         10%
                                50%
              mean
## mean_PPD 18.8
                    1.4 17.1 18.8 20.6
##
## The mean_ppd is the sample average posterior predictive distribution of the outcome variable (for details see help('summary.stanreg'))
##
## MCMC diagnostics
                 mcse Rhat n_eff
##
   (Intercept)
                 0.0 1.0
                           3541
##
  suppVC
                 0.0 1.0
                           3653
## sigma
                 0.0 1.0
                           3465
## mean PPD
                 0.0
                           3872
                     1.0
  log-posterior 0.0 1.0
                          1827
## For each parameter, mcse is Monte Carlo standard error, n_eff is a crude measure of effective sample size, and Rhat is the potential s
```

Aber man kann z.B. auch mit posterior_interval() sich sein Wunsch-Intervall ausgeben lassen:

```
## 2.5% 97.5%
## (Intercept) 17.847889 23.4781348
## suppVC -7.621699 0.1361652
## sigma 6.326847 9.1958483
```

Schauen wir uns mal zum Vergleich die Stichproben-Daten an:



Laden Sie den Datensatz toothgrowth, da wird ein einfaches Experiment geschildert:

Forschungsfrage:

Hat die Darreichungsform (dose) einen (kausalen) Effekt auf die AV?

Wir gehen mal einfach davon aus, dass der Faktor experimentell (also randomisiert und auf Störeffekte hin kontrollliert) verarbreicht wurde. Sonst wäre eine Kausalinterpretation nicht (ohne Weiteres) möglich.

Aufgabe

Berechnen Sie ein 95%-HDI oder 95%-PI für den Effekt!

Lösung

1. Schritt: Modell berechnen

Zur Erinnerung: Bei der Regressionsformel gilt immer av ~ uv.

2. Schritt: Posteriori-Verteilung betrachten

Mit summary() kriegt man einen guten Überblick:

```
## Error in summary(lm1): object 'lm1' not found
```

Aber man kann z.B. auch mit posterior_interval() sich sein Wunsch-Intervall (PI) ausgeben lassen:

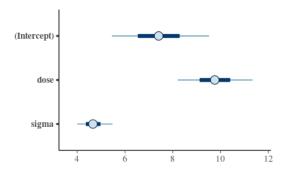
```
## (Intercept) 5.05455 9.961171
## dose 7.857502 11.599158
## sigma 3.905292 5.682683
```

Das Modell zeigt einen positiven Effekt für dose:

Pro Einheit von dose steigt die Zahnlänge (len) um ca. 8-12 mm im Schnitt (laut unserem Modell).

Null ist nicht im Intervall enthalten; die Nullhypothese ist demnach auszuschließen (falls das jemanden interessiert).

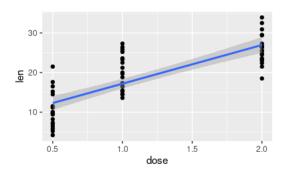
Das können wir auch plotten:



Man kann sich auch ein HDI ausgeben, aber nicht mit rstanarm, das kann nur PI. Aber mit {bayesTestR} geht das:

```
## Highest Density Interval
##
## Parameter | 95% HDI
## (Intercept) | [5.12, 10.04]
## dose | [7.85, 11.58]
```

Schauen wir uns mal zum Vergleich die Stichproben-Daten an:



Man sieht deutlich einen positiven Effekt: Die Regressiongerade steigt.