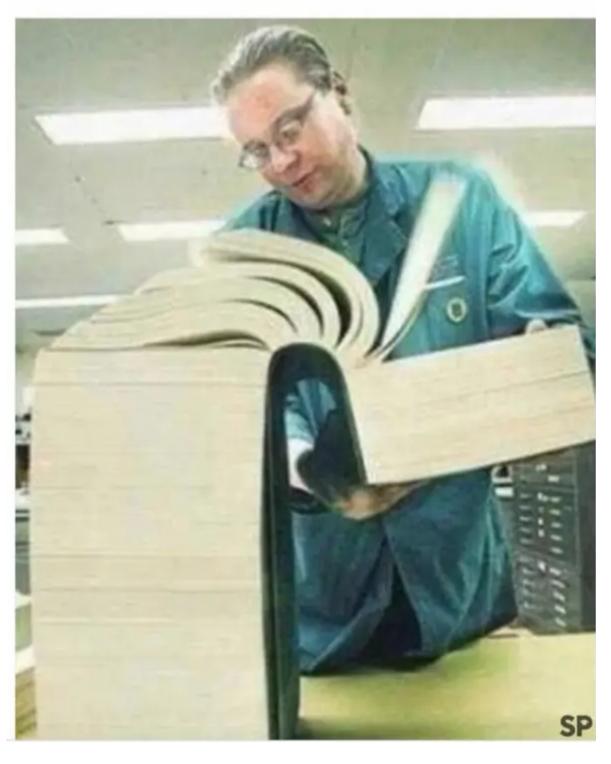
# Seminar 1

Eric

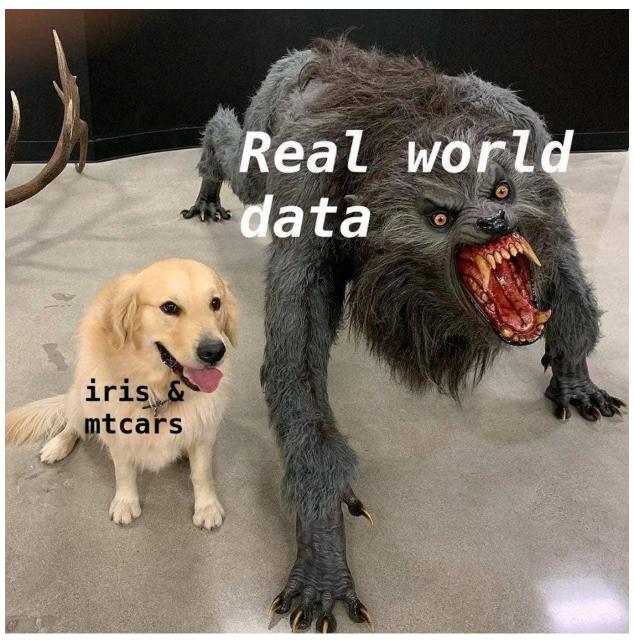
03.11.2022

### Siste seminar

# Just having a quick look at everything I need to know for my exams



Seminar 1: Laste inn og endre data



I løpet av seminaret har vi brukt to metoder for å laste inn data. I starten datasett som allerede var i R, eller i en pakke, og senere gjennom å laste ned datasettene og bruke forskjellige read\_\* funksjoner.

```
library(rosdata) #Laste inn pakken som gir data fra pensumboken
library(tidyverse)

earnings <- earnings

mineData <- read.csv("mittDatasett.csv")

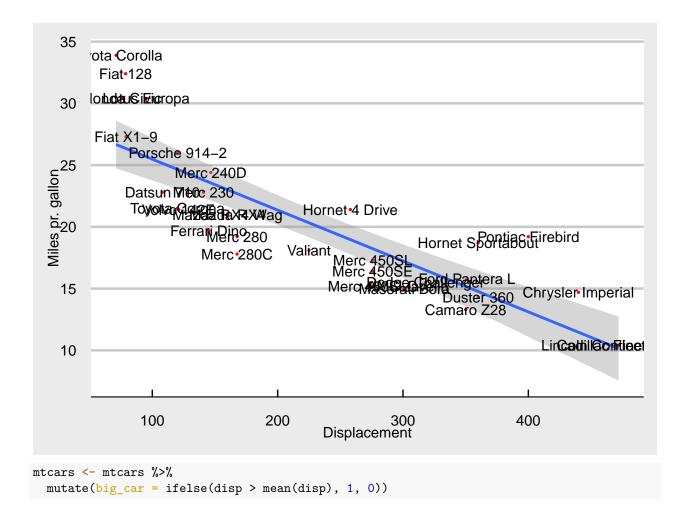
data("mtcars")</pre>
```

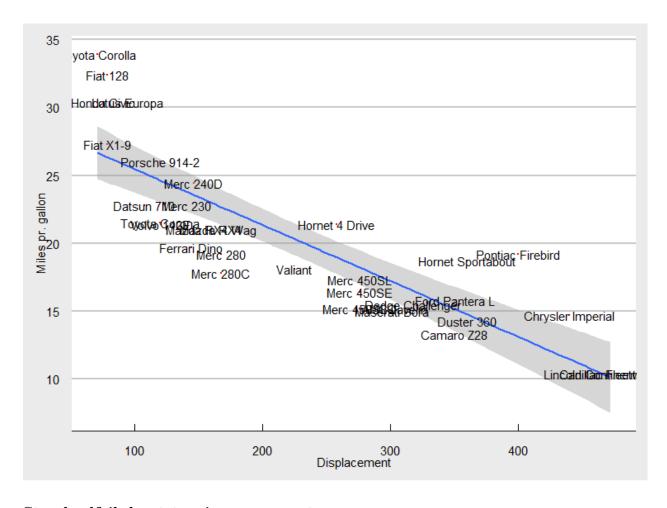
Herifra kommer jeg til å bruke mtcars datasettet, ofte brukt som eksempel er det ferdig lasta inn i R fra før.

Det er også det jeg har brukt som eksempel i seminarene :) Første vi gjorde på seminar 1 var å undersøke datasettet, lage nye variabler, og lage noen grafer.

mtcars #Ved å bare skrive navnet får jeg se et utdrag av datasettet

```
##
                                                   wt qsec vs am gear carb
                        mpg cyl disp hp drat
## Mazda RX4
                       21.0
                              6 160.0 110 3.90 2.620 16.46
## Mazda RX4 Wag
                       21.0
                              6 160.0 110 3.90 2.875 17.02
                                                             0
                                                                      4
                                                                           4
                                                                1
## Datsun 710
                       22.8
                              4 108.0 93 3.85 2.320 18.61
                                                                           1
## Hornet 4 Drive
                       21.4
                              6 258.0 110 3.08 3.215 19.44
                                                                           1
                              8 360.0 175 3.15 3.440 17.02
                                                                      3
                                                                           2
## Hornet Sportabout
                       18.7
                                                                0
## Valiant
                       18.1
                              6 225.0 105 2.76 3.460 20.22
                                                             1
                                                                0
                                                                      3
                                                                           1
## Duster 360
                       14.3
                              8 360.0 245 3.21 3.570 15.84
                                                                0
                                                                      3
## Merc 240D
                              4 146.7
                                       62 3.69 3.190 20.00
                                                                      4
                                                                           2
                       24.4
                                                                0
                                                             1
## Merc 230
                       22.8
                              4 140.8 95 3.92 3.150 22.90
                                                                0
                                                                      4
                                                                      4
## Merc 280
                       19.2
                              6 167.6 123 3.92 3.440 18.30
                                                                0
                                                                           4
                                                             1
## Merc 280C
                       17.8
                              6 167.6 123 3.92 3.440 18.90
## Merc 450SE
                       16.4
                              8 275.8 180 3.07 4.070 17.40
                                                             0
                                                                Ω
                                                                      3
                                                                           3
## Merc 450SL
                       17.3
                              8 275.8 180 3.07 3.730 17.60
                                                                      3
                                                                           3
                                                                      3
## Merc 450SLC
                       15.2
                              8 275.8 180 3.07 3.780 18.00
                                                             0
                                                                Λ
                                                                           3
## Cadillac Fleetwood 10.4
                              8 472.0 205 2.93 5.250 17.98
## Lincoln Continental 10.4
                                                                      3
                              8 460.0 215 3.00 5.424 17.82
                                                             0
                                                                0
                                                                           4
## Chrysler Imperial
                       14.7
                              8 440.0 230 3.23 5.345 17.42
                                                                      3
                                                                           4
## Fiat 128
                       32.4
                              4 78.7
                                        66 4.08 2.200 19.47
                                                                      4
                                                                           1
                                                              1
                                                                1
## Honda Civic
                       30.4
                              4 75.7
                                        52 4.93 1.615 18.52
                                                                           2
## Toyota Corolla
                       33.9
                                 71.1
                                       65 4.22 1.835 19.90
                                                                      4
                                                             1
                                                                           1
                                                                      3
## Toyota Corona
                       21.5
                              4 120.1 97 3.70 2.465 20.01
                                                                0
                                                                           1
                                                             1
                                                                      3
                                                                           2
## Dodge Challenger
                       15.5
                              8 318.0 150 2.76 3.520 16.87
                                                                0
## AMC Javelin
                       15.2
                              8 304.0 150 3.15 3.435 17.30
                                                             0
                                                                0
                                                                      3
                                                                           2
## Camaro Z28
                       13.3
                              8 350.0 245 3.73 3.840 15.41
                                                              0
                                                                0
                                                                      3
                                                                           4
## Pontiac Firebird
                       19.2
                              8 400.0 175 3.08 3.845 17.05
                                                             0
                                                                      3
                                                                           2
                                                                0
## Fiat X1-9
                       27.3
                              4 79.0 66 4.08 1.935 18.90
## Porsche 914-2
                              4 120.3 91 4.43 2.140 16.70
                                                                           2
                       26.0
                                                             0
                                                                      5
                                                                1
## Lotus Europa
                       30.4
                              4 95.1 113 3.77 1.513 16.90
                                                                      5
                                                                           2
                                                                      5
                                                                           4
## Ford Pantera L
                       15.8
                              8 351.0 264 4.22 3.170 14.50
                                                             0
                                                                1
## Ferrari Dino
                       19.7
                              6 145.0 175 3.62 2.770 15.50
                                                                      5
## Maserati Bora
                       15.0
                              8 301.0 335 3.54 3.570 14.60
                                                                      5
                                                                           8
                                                             0
                                                                1
## Volvo 142E
                       21.4
                              4 121.0 109 4.11 2.780 18.60
mtcars %>%
  ggplot(aes(disp, mpg, label = rownames(mtcars))) +
  geom point(colour = "red", size = .5) +
  geom smooth(method = "lm") +
  geom_text(position = "dodge") +
  ggthemes::theme_economist_white() +
  labs(y = "Miles pr. gallon", x = "Displacement")
```





### Standardfeil, bootstraping, og mer stress

Standardavviket er et mål på spredning, og viser dermed hvor forskjellige enhetene i datasettet vårt er. Et større standardavvik vil dermed bety at enhetene oftest er lenger fra gjennomsnittet enn om standardavviket er mindre.

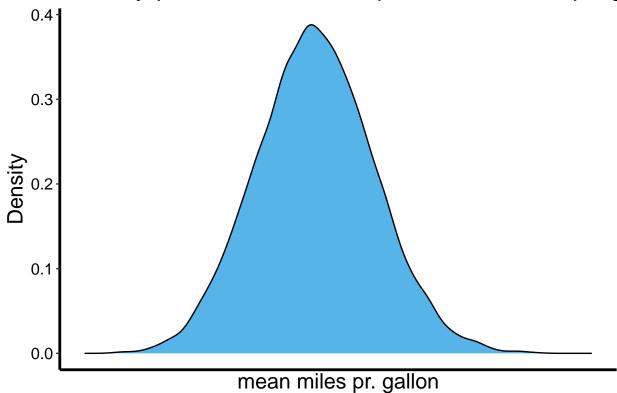
Det er særlig tre ulike standardavvik som er relevante for oss: (1) Standardavviket i populasjonen (typisk ukjent) (2) Standardavviket i utvalget (kjent) (3) Standardavviket for utvalgsfordelingen til estimatoren vi bruker – også kalt standardfeil. Denne kan vi komme frem til på en rekke ulike måter (analytisk, via bootstrapping, eller Bayesianske Monte Carlo simuleringer – som vi gjør vi via rstanarm).

Nr 3. gjør vi i R som oftest bare ved å bruke 'sd()' på variabelen vi er interesert i, eller at det kommer som et resultat av noe annen kode (f.eks. en regresjonsanalyse). Vi kan også gjøre det gjennom bootstrapping, sånn som under.

```
#Lager en funksjon som henter ut tilfeldige rader, og regner ut gjennomsnittet av en variabel
bootfun <- function(data){
    n <- length(data)
    boot <- sample(n, replace = TRUE) #Sample with replacement
    boot_mean <- mean(data[boot])
    return(boot_mean)
}</pre>
```

```
output <- replicate(n_sims, bootfun(mtcars$mpg))</pre>
# Den bootstrappede standardfeilen og gjennomsnittet er:
sd(output)
## [1] 1.048867
mean(output)
## [1] 20.09473
ggplot(as_tibble(output), aes(value)) +
  geom_density(colour = "black", fill = "#56B4E9") +
  scale_x_continuous(name = "mean miles pr. gallon",
                           breaks = seq(0, 20, 25),
                           limits=c(16, 25)) +
        scale_y_continuous(name = "Density") +
        ggtitle("Density plot of the bootstraped mean miles pr. gallon") +
        theme(axis.line = element_line(size=1, colour = "black"),
              panel.grid.major = element_blank(),
              panel.grid.minor = element_blank(),
              panel.border = element_blank(),
              panel.background = element_blank(),
              plot.title=element_text(size = 20),
              text=element_text(size = 16),
              axis.text.x=element_text(colour="black", size = 12),
              axis.text.y=element_text(colour="black", size = 12))
```

## Density plot of the bootstraped mean miles pr. g



# Density plot of the bootstraped mean miles 0.4 0.3 0.1 0.0 mean miles pr. gallon

### Regresjons modeller!: O



If she loves you more each and every day, by linear regression she hated you before you met.

library(rstanarm)
library(modelsummary)

 $\textit{\#Alle regresjons} \textit{modellene vi kjører følger det samme mønsteret, modellfunksjonen (i.e.\ stan\_\textit{glm}), \ og\ sådellene videllene videllene$ 

```
mod1 <- stan_glm(mpg ~ hp, data = mtcars, refresh = 0)
mod2 <- stan_glm(mpg ~ hp + disp, data = mtcars, refresh = 0)
mod3 <- stan_glm(mpg ~ hp + disp + gear, data = mtcars, refresh = 0)
models <- list(mod1, mod2, mod3)
modelsummary(models, statistic = "mad", title = "Linær regresjon, mpg som avhengig", output = "markdown")</pre>
```

Table 1: Linær regresjon, mpg som avhengig

	Model 1	Model 2	Model 3
(Intercept)	30.069	30.713	23.346
, , ,	(1.631)	(1.344)	(4.863)
hp	-0.068	-0.025	-0.041
	(0.010)	(0.014)	(0.017)
$\operatorname{disp}$		-0.030	-0.017
		(0.008)	(0.011)
gear			1.835
			(1.112)
Num.Obs.	32	32	32
R2	0.584	0.730	0.750
R2 Adj.	0.546	0.705	0.727
Log.Lik.	-88.381	-81.340	-80.194
ELPD	-91.3	-84.4	-83.8
ELPD s.e.	4.5	3.6	3.8
LOOIC	182.7	168.7	167.6
LOOIC s.e.	9.0	7.1	7.5
WAIC	182.4	168.5	167.4
RMSE	3.74	2.98	2.84

Tre modeller, med coeffisienten (median), og MAD\_SD (i parantes under) i tabellen.Vi kan se at hestekrefter (hp) generelt fører til en lavere drivstoffeffektivitet, men dette virker ikke å være signifikant (standardavviket er nesten like stor som koeffisienten.) Når vi legger til flere variabler forandrer den seg veldig lite mellom modellene. Displacement, altså størrelse, ser også ut til å ha en negativ effekt, men er også signifikant her. Det kan dermed virke som det har mer å si for drivstoffeffektiviteten enn hestekrefter alene.

For å gjøre en logistisk regresjon bruker vi pretty much akkurat den samme koden!

```
logit1 <- stan_glm(big_car ~ hp + disp + gear,</pre>
                   family = binomial(link = "logit"),
                   data = mtcars, refresh = 0)
print(logit1)
## stan_glm
  family:
                  binomial [logit]
## formula:
                  big_car ~ hp + disp + gear
   observations: 32
## predictors:
## ----
##
               Median MAD_SD
## (Intercept) -4.7
                       6.4
                       0.0
## hp
                0.0
## disp
                0.0
                       0.0
```

```
## gear -2.1 1.6
##
## -----
## * For help interpreting the printed output see ?print.stanreg
## * For info on the priors used see ?prior_summary.stanreg
```