

Seminar 1

Lise Rødland & co

24-02-2022

Velkommen til første seminar!

Gjennom 6 seminarganger skal vi nå gå igjennom alt fra hva R og Rstudio er og hvordan det fungerer, til å kjøre våre helt egne regresjonsanalyser. Jeg gleder meg!

Før hvert seminar kommer jeg til å legge ut lenke til fire ting på Canvas:

- R-script
- En fil som forklarer litt mer av scriptet
- Oppgavesett
- Datasett

Det dokumentet du leser nå er det som forklarer litt mer av scriptet. Dette dokumentet legger jeg ut som .pdf-, .md- og .Rmd-fil. Jeg vil anbefale dere å bruke .md-filen fordi det er ikke alltid hele kodelinjen kommer med i .pdf-filene. Om noen av dere har least kapittel 2 i Healy så vil dere kanskje huske at han omtaler RMarkdown-dokumenter. Dette dokumentet er skrevet ved hjelp av RMarkdown i R. Dersom dere vil kikke nærmere på koden så kan dere kikke på .Rmd-filen.

I disse dokumentene vil dere finne noe tekst, noen figurer og tabeller, og noe kode. Innholdet reflekterer det jeg har planlagt at vi skal gå gjennom på seminaret. Koden vil ha en egen grå bakgrunn som her:

```
# Dette er kode.
```

Alt som er skrevet i grått kan dere kopiere inn i et R-script og kjøre for å se hva som skjer. Når jeg har # foran en tekstlinje så betyr det at jeg skriver en kommentar i scriptet mitt. Når vi setter en # foran teksten så skjønner R at dette ikke er vanlig kode, men en kommentar. Resultatene av faktisk kode vil komme i et eget felt med grå bakgrunn under. R sin respons kjennetegnes ved at linjene starter med ##. Se for eksempel her:

```
# Dette er en kommentar. Nå skal vi gjøre et lite forsøk med noe enkel matte!  
# For å kjøre koden setter dere musepekeren ved siden av, og trykker ctrl+enter  
# (cmd+return på Mac).  
100/2 + 4
```

```
## [1] 54
```

Mapper, filbaner og prosjekter

Før vi begynner med R så skal vi se litt nærmere på mapper, filbaner og prosjekter. Når vi skal jobbe med R er det viktig at du er klar over hva mapper og filbaner er. Vi kommer til å lagre script, figurer og datasett i mapper som vi vil finne igjen senere. I tillegg trenger vi filbanene for å fortelle R hvor datasettet vi ønsker å laste inn befinner seg.

For å åpne mapper bruker vi Filutforsker (Windows) og Finder (Mac). Ofte ligger mapper inne i andre mapper, under en harddisk (for eksempel C:). Mappene vi må klikke oss gjennom for å komme fra harddisken til en bestemt mappe eller fil, f.eks. mappen STV1020, utgjør filbanen til mappen STV1020. I Filutforsker

finner du filbanen øverst. Du kan merke den ved å klikke på den og så høyreklikke for å kopiere den. På Mac kan du i følge Apple sine support sider klikke på Finder-symbolet i Dock for å åpne et Finder-vindu og velge Vis > Vis banelinje for å finne filbanen. Plasseringen og nestede mapper som inneholder filen din eller mapper skal så vises mot bunnen av Finder-vinduet. I seminar kommer jeg til å vise dette i Windows, men jeg har aldri gjort dette med Mac så det krever litt egeninnsats fra dere med Mac. Om du har problemer så spør gjerne i seminar så hører vi om noen andre med Mac kan vise.

De av dere som har lest Healy sitt pensumbidrag husker kanskje at han anbefaler å jobbe i prosjekter. Prosjekter er en fin måte å organisere notatene fra R-seminarene på. I første seminar kommer jeg til å vise hvordan dere kan opprette et prosjekt for R-seminarene. Når en oppretter et prosjekt så kan en velge om en vil knytte det opp til en eksisterende mappe eller opprette en ny mappe. Jeg kommer til å vise hvordan dere kan opprette en ny mappe. Jeg vil anbefale at dere lagrer alle datasett og script i denne mappen. Lag dere gjerne et eget system med undermapper for hver seminargang eller en mappe til datasett, en til script osv.

Når du oppretter et prosjekt så vil det legge seg en fil med suffiks .Rproj i mappen din. Det er denne du skal åpne hver gang du vil jobbe videre med seminarfilene. Da husker R hvilke mapper innholdet ditt ligger i. Om dere vil så kan dere lese mer om prosjekter i Appendix i Healy eller i R for Data Science. Et alternativ til å jobbe i prosjekt er å bruke `setwd("filbane")` hver gang du åpner et script.

R og RStudio

Før seminaret har dere lastet ned R og RStudio. R er selve programmeringsspråket vi bruker og som gjør at vi kan skrive kode. Når vi laster ned R så laster vi egentlig ned et program som gjør at datamaskinen vår kan forstå det vi skriver, og gjøre det vi ønsker at den gjør. Selve R-scriptet, eller koden om en vil, kunne vi egentlig skrevet i word, eller notisblokk. RStudio, programmet vi kommer til å bruke, er det som kalles et “Integrated development environment” (IDE), og brukes for å gjøre det lettere å skrive scriptet.

Rstudio har flere fordeler. Vi har for eksempel enkel tilgang til hjelpefiler, den markerer hva forskjellig kode er ved hjelp av farger, og presenterer resultatene på en (vanligvis) letteselig måte. Derfor er det alltid Rstudio vi åpner når vi skal jobbe med R. Hvordan Rstudio ser ut er beskrevet i Healy og i denne introduksjonen til R og Rstudio. Vi kommer også til å gå gjennom de ulike panelene i seminaret.

Hjelpefiler

Ofte når vi bruker R er vi usikre på hvordan forskjellige funksjoner fungerer. Da kan det være nyttig å lese hjelpefilene som forteller hva en funksjon gjør, og hvordan en skal bruke den. For å gjøre dette skriver du et spørsmålstegn før navnet på funksjonen.

```
# La oss prøve dette med 'mean()' funksjonen, som logisk nok finner  
# gjennomsnitt:  
`?`(mean)
```

Dersom du får et svar som under her så tyder det på at du ikke har installert pakken funksjonen ligger i. Da kan du legge til et spørsmålstegn til og kjøre kode `??vif`.

```
`?`(vif)
```

```
## No documentation for 'vif' in specified packages and libraries:  
## you could try '??vif'
```

I hjelpefilen får vi en del informasjon om funksjonen. Funksjoner hjelper oss å hente ut *informasjon* fra data. Et eksempel på data kan være en tallrekke fra 1 til 10. Informasjonen vi ønsker å hente ut kan for eksempel være gjennomsnittet eller standardavviket. Vi kan bruke funksjoner til å få R til å hente ut denne informasjonen for oss. Alle funksjoner har til felles at de tar noe data, f.eks. tall, og skaper et resultat. I tillegg har noen argumenter som gjør at vi kan endre på hvordan funksjonen lager resultatet, hva vi får opp i consol og liknende.

Leser vi hjelpefilen til funksjonen `mean()` så ser vi at den øverst gir en beskrivelse, hvor det står at den returnerer gjennomsnittet. Under der kommer argumentene den godtar; et argument (`x`) som definerer hvilke data vi vil hente ut informasjonen fra, et argument for å trimme dataene, altså fjerne noe, og `na.rm` argumentet som forteller R hvordan de skal håndtere missingverdier i beregningen. Under Value får vi en beskrivelse av hva funksjonen “produserer”, før til slutt et eksempel av hvordan den brukes i bunn.

Hjelpefilene er en flott måte å finne ut hva en funksjon gjør, og hvordan vi kan bruke den. Samtidig kan den ofte være litt kronglete å lese. Da hjelper det ofte å se på eksemplene som alltid er i bunn av teksten. Ellers beskriver også Healy hvordan man kan lese hjelpefilene i Appendix. Skulle det fortsatt være vanskelig er det viktig å huske at det finnes et stort miljø rundt R, og ofte er det mange som har opplevd samme problem som deg! Litt googling, og et søk på <https://stackoverflow.com/> vil fort gi gode svar! Det er også mulig å spørre i facebookgruppen R for statsvitenskap ved UiO.

Under er et eksempel på hjelpefil for funksjonen `head()`:

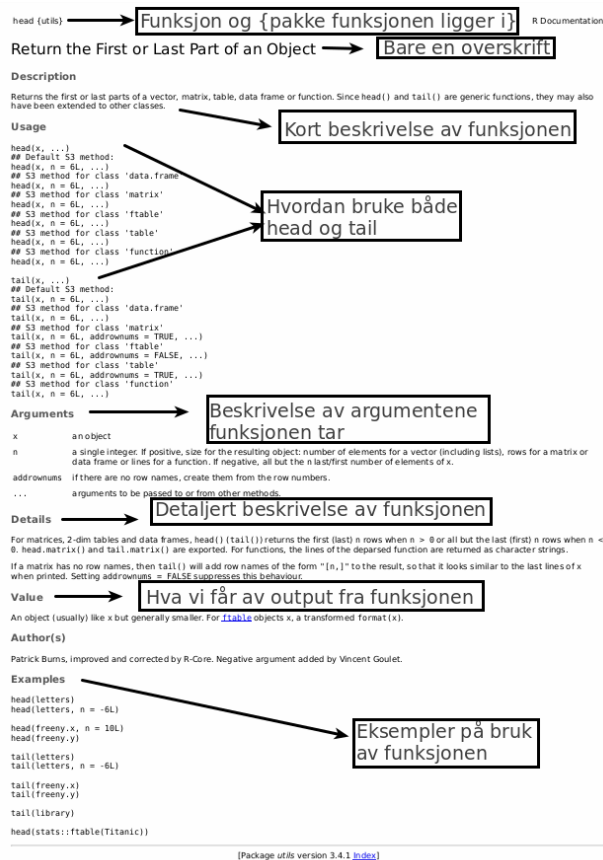


Figure 1: Hjelpefileksempel

Syntax-feil

Når vi skriver kode vil vi fort gjøre en del feil. Det er helt vanlig og noe som er helt uungåelig! Dere vil nok fort merke at jeg gjør en hel del feil når jeg skal vise dere i seminaret. En type feil kan likevel være grei å merke seg med en gang - mest fordi jeg gjør den hver gang jeg skal skrive noe kode. “Syntax-feil” er skrivefeil vi gjør når vi skriver kode. F.eks. kan det være å skrive `men()` istedenfor `mean()`, glemme å lukke en parentes sånn at vi skriver `mean(` og liknende. Noe av det fine med RStudio er at den markere sånne feil for oss!

Bildet over viser eksempler på feilskrevet kode samt hvordan Rstudio markerer dette og hvilke feilmeldinger vi får når vi prøver å kjøre koden. Dere kan se at R har markert tre av fire linjenummer med en rød X. Dette

```
192  
193 # syntaks feil -----  
194  
195 feil1 <- c(1 2, 3, 4)  
196  
197 feil2 <- c1, 2, 3, 4)  
198  
199 feil3 < c(1, 2, 3, 4)  
200  
201 feil4 <- c(1, 2, 3, 4  
202  
203
```

201:22 # Syntaks feil R Script

Console Terminal x R Markdown x Jobs x

C:/Users/liserod/OneDrive - Universitetet i Oslo/Projects/Undervisning/STV1020/

```
>  
> feil1 <- c(1 2, 3, 4)  
Error: unexpected numeric constant in "feil1 <- c(1 2"  
>  
> feil2 <- c1, 2, 3, 4)  
Error: unexpected ',' in "feil2 <- c1,"  
>  
> feil3 < c(1, 2, 3, 4)  
Error: object 'feil3' not found  
>  
> feil4 <- c(1, 2, 3, 4  
+ |
```

Figure 2: Eksempler på feil kode og feilmeldinger

er steder hvor RStudio mener jeg har gjort feil. Hvis jeg holder musepekeren over kryssene får jeg opp forslag til hva som kan være feilen. “Unexpected token ‘)’” betyr at RStudio mener det er en parantes der som ikke skulle vært der. I tillegg er det røde streker under de delene av koden som RStudio mener er feil. Jeg vil hevde, i hvertfall etter min egen erfaring, at 90 % av feilene vi gjør i R er enkle skrivefeil/syntax-feil som dette. Derfor er det veldig nyttig at RStudio viser det på denne måten!

Objekter, funksjoner, og klasser

Vi har allerede sett på litt enkel kode, men framover skal vi gått litt dypere inn i hvordan kode faktisk fungerer. Koding er en måte å fortelle pc-en hva vi vil den skal gjøre gjennom tekst. Sånn sett er det nærmest det samme som når du klikker på noe, bare at koding er mer effektivt (etter hvert som en lærer seg det). Når vi skriver kode må vi vite hva vi skal skrive for at pc-en skal forstå det. All den tid det ikke finnes noen enorm ordbok som forteller alt vi kan skrive i R er dette noe vi må lære oss, og kanskje pugge, eller bare søke etter når vi trenger det. Den vanligste måten å lære nye koder på er å google etter spesifikke ting du ønsker å gjøre.

Det første vi skal se på er objekter. Objekter er i alle “ting” i R som kan inneholde noe annet. Noen objekter laster vi inn ved hjelp av pakker, noen er bygd inn i R og andre kommer vi til å lage selv. Dere kan tenke på for eksempel datasett, funksjoner og modellresultater som mulige objekter. Vi lager nye objekter ved å bruke R sin assignment operator `<-`.

Vi skal i hovedsak forholde oss til to typer objekter; vektorer og funksjoner. Hva disse er nok lettere å vise ved eksempel. La oss lage et objekt med informasjon om et tall. For å gjøre dette må vi først velge et objektnavn, så bruke `<-` (dette heter en “assignment operator”), og så skrive hva objektet skal inneholde. Her lager jeg en vektor som heter “To” og som inneholder tallet 2.

```
To <- 2
```

```
2 + To
```

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

Som dere ser kan jeg nå skrive `2 + To`, kjøre koden og få ut resultatet fire. Når vi nå skriver “To” vet R at vi *egentlig* mener tallet 2 som er lagret i objektet. For så enkle ting som dette så er det nok enklere å bare skrive 2, eller bruke en kalkulator for den saks skyld. Det fine med objekter er at de kan inneholde veldig mye informasjon!

I første omgang kan vi prøve å lagre flere tall i et objekt. Det er flere måter vi kan gjøre dette på, for eksempel så kan vi skrive `1:10` for å få alle heltallene mellom 1 og 10, eller skrive `c(1, 22, 5, 2, 1)` for å lage en tallrekke. I det siste skiller jeg tallene med komma. Objektene kan du kalle akkurat hva du vil, men som vi skal se på senere er det noen retningslinjer som er lurt å følge:

- Navn bør bare inneholde små bokstaver, tall og `_`.
- Ikke bruk et tall som første tegn.
- Ikke bruk `æ/ø/å`.
- Ikke bruk mellomrom.
- Ikke bruk `FALSE`, `TRUE`, `Inf`, `for`, `else`, `break`, `function` eller andre funksjonsnavn

La oss nå lage noen flere objekter:

```
en_til_hundre <- 1:100
```

```
tall <- c(1, 4, 56, 8, 4, 2, 4)
```

```
tall
```

```
## [1] 1 4 56 8 4 2 4
```

Nå som vi har et script med flere elementer kan vi prøve å kjøre noen funksjoner på dem. Det kan nevnes at funksjoner faktisk er objekter de og, men det blir først interessant når du holder på med litt mer avansert kode. La oss se om vi kan finne gjennomsnittet av disse vektorene:

```
mean(en_til_hundre)
```

```
## [1] 50.5
```

```
mean(tall)
```

```
## [1] 11.28571
```

Med funksjonen `mean()` får vi gjennomsnittet for hele vektoren/objektet. Som oftest er det det vi ønsker, men om vi kun ønsket gjennomsnittet av noen utvalgte tall så er det også mulig ved hjelp av indeksering eller filtrering. Dette skal vi se mer på senere.

Om dere ser i environment så vil dere merke at etter navnet på vektoren `tall` så står det først “num” og deretter `[1:7]`. Den første teksten sier at dette er et numerisk objekt. Klasser skal vi straks gå inn på. Det neste viser lengden på vektoren vår. `tall` har sitt første tall i plassen 1, og siste i 7. Altså er det 7 elementer. Om vi ser på `en_til_hundre` ser vi at det står 1:100, og denne har altså 100 elementer.

For å få tak i et spesifikt element kan vi bruke disse klammeparanteser. La oss si at vi vil ha element nr. 5 i vektoren `tall`:

```
tall[5]
```

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

Når vi kjører denne ser vi at vi får ut det femte tallet i tallrekka vi skreiv inn i stad. Dette kan vi også sjekke i environment for å se at stemmer.

På samme måte som vi definerte en rekke tall istad, kan vi også hente ut en rekke elementer.

```
tall[3:6]
```

```
## [1] 56 8 4 2
```

```
tall[c(3, 5, 3, 6)]
```

```
## [1] 56 4 56 2
```

Vi kan også finne gjennomsnittet av utvalgte tall:

```
mean(tall[c(3, 5, 3, 6)])
```

```
## [1] 29.5
```

Eller bruke disse som et nytt objekt:

```
Ny_Vektor <- tall[c(3, 5, 3, 6)]
```

Klasser

Så langt har vi kun jobbet med tallverdier. Ofte har vi variabler som ikke er tall, men f.eks. tekst eller ordinalverdier. I R vil vi også se at visse funksjoner krever at dataene er i visse klasser. Hovedklassene vi kommer til å bruke er; `numeric`, `character`, `logical` og `factor`. `Numeric` er tall (logisk nok). De fleste mattefunksjoner krever at dataene er `numeric`. For å sjekke om noe er `numeric` kan vi bruke funksjonen `is.numeric()`.

```
is.numeric(en_til_hundre)
```

```
## [1] TRUE
```

```
# Her ser vi at vi får opp 'TRUE' som betyr at en_til_hundre er et numerisk
# objekt
```

Vi kan også bruke funksjonen `class()` til å hente ut informasjon om klassen:

```
class(en_til_hundre)
```

```
## [1] "integer"
```

Dere vil noen ganger se at det skilles mellom “numeric” og “integer”. Forskjellen er at integer kun kan inneholde heltall, mens numeric kan ha desimaler. Dette er svært sjeldent interessant for vår del.

Når vi vil skrive tekst bruker vi klassen “character”. En tekststring må alltid ha hermetegn (") rundt seg, men ellers definerer vi den som vanlig:

```
Tekst <- "Hei, jeg elsker R! <3"
# Denne klassen kan inneholde tekst, men vil f.eks. ikke kunne brukes til
# matte.
mean(Tekst)
```

```
## Warning in mean.default(Tekst): argument is not numeric or logical: returning NA
```

```
## [1] NA
```

Her ser dere at vi får en feilmelding, som sier at argumentet ikke er numerisk eller logisk. Funksjonen gir oss derfor resultatet NA, som betyr missing, altså at det ikke eksisterer et resultat.

Vi kan også kreve at et objekt skal ha en viss klasse. Det gjør vi med funksjonen `as."klassenavn"` (bytt ut “klassenavn” med for eksempel numeric eller character). Det kan føre til noen uforventede resultater. La oss gjøre om objektet tall til character:

```
tall_ch <- as.character(tall)
mean(tall_ch)
```

```
## Warning in mean.default(tall_ch): argument is not numeric or logical: returning
## NA
```

```
## [1] NA
```

Grunnen til at vi får en feilmelding her er fordi vi ikke kan ta gjennomsnittet av tekst. Om dere ser i environment står det også nå at tall er chr (charater) og det " rundt alle tegnene.

Den siste klassen vi kommer til å bruke ofte (men det finnes flere) er “factor.” En faktor er en variabel som kan ha flere forhåndsdefinerte nivåer og brukes ofte når vi skal kjøre statistiske modeller. En lett måte å forstå faktorer på er å tenke på dem som ordinale variabler, hvor vi kan vite rekkefølgen på nivåene men ikke avstanden, som for eksempel utdanningsnivåene barneskole, ungdomskole, videregående skole.

For å lage en faktor bruker vi funksjonen `factor()`. La oss først lage en faktor med ulike utdanningsnivåer:

```
# Lager en faktorvariabel uten å sette nivåer
skolenivaer <- factor(c("Barneskole", "Ungdomskole", "Videregaende", "Videregaende",
  "Universitet", "Ungdomskole", "Universitet"))
```

```
# Printer alle verdiene
skolenivaer
```

```
## [1] Barneskole   Ungdomskole   Videregaende Videregaende Universitet
```

```
## [6] Ungdomskole  Universitet
```

```
## Levels: Barneskole Ungdomskole Universitet Videregaende
```

```
# Printer alle nivåene
levels(skolenivaer)
```

```
## [1] "Barneskole" "Ungdomskole" "Universitet" "Videregaende"
```

```
# Er det noe som skurrer her?
```

I eksempelet her kan vi se at vi først definerer de forskjellige verdiene som er i variabelen. Vi har ikke spesifisert hvilken rekkefølge nivåene har. Når vi ikke gjør det så baserer R rekkefølgen på alfabetet. Derfor får vi rekkefølgen “Barneskole” “Ungdomskole” “Universitet” “Videregaende”. For å unngå dette så kan vi spesifisere faktornivåene:

```
# Endrer faktornivåene
```

```
skolenivaer <- factor(skolenivaer, levels = c("Barneskole", "Ungdomskole", "Videregaende",  
      "Universitet"))  
skolenivaer
```

```
## [1] Barneskole Ungdomskole Videregaende Videregaende Universitet
```

```
## [6] Ungdomskole Universitet
```

```
## Levels: Barneskole Ungdomskole Videregaende Universitet
```

```
levels(skolenivaer)
```

```
## [1] "Barneskole" "Ungdomskole" "Videregaende" "Universitet"
```

I toppen her sa jeg at en vektor var et objekt som inneholdt elementer av *samme* klasse. Så langt har vi også holdt oss til det gjennom å kunne lage objekter med tekst eller tall. Hva skjer da om vi prøver å blande? Vi kan lage et objekt som inneholder både tekst og tall:

```
teksttall <- c(1, 4, 0, 4, "Bamse", "R", "R Seminarer er de BESTE seminarer", 42,  
      "the answer")
```

```
class(teksttall)
```

```
## [1] "character"
```

```
mean(teksttall[1:4])
```

```
## Warning in mean.default(teksttall[1:4]): argument is not numeric or logical:
```

```
## returning NA
```

```
## [1] NA
```

Som vi kan se er her klassen blitt character, også for tallene! Det er fordi at når vi definerer en vektor som inneholder flere klasser, blir det slått sammen til den klassen som har minst informasjon. Dette kalles “implicit coercion”, og rekkefølgen går: logical -> integer -> numeric -> complex -> character.

Dataframes

Noen ganger har vi lyst til å slå sammen data som er av forskjellige typer. F.eks. kan det være at vi har data om alder, navn, fylke og vil ha dette som et objekt eller datasett. For å gjøre dette bruker vi data.frames. En dataframe består av flere kolonner, hvor hver kolonne er en vektor. Vektorene kan ha ulik klasse, og det kan for eksempel være en character vektor og en numerisk vektor. Vi kan tenke på disse kolonnene som variabler.

Vi kan tenke på hver rad i en dataframe som en observasjon. En observasjon kan for eksempel være en person, et land i et gitt år eller en by. Når vi skal kjøre analyser i senere seminarer så vil vi som regel laste inn datasett/dataframes som andre har laget, men vi kan også lage dem selv. I dette eksempelet skal vi se på navnestatistikk i Oslo hentet fra SSB.no. Først lager vi vektorer som vi gir passende navn og lagrer i environment:

```
navn <- c("Mohammed", "Jakob", "Olav", "Martin", "Maja", "Sofia", "Iben", "Therese")
```

```
antall <- c(94, 76, 68, NA, 65, 64, 60, NA)
```



```
per_tusen <- c(19, 16, 14, NA, 14, 14, 13, NA)

kjonn <- c("Gutt", "Gutt", "Gutt", "Gutt", "Jente", "Jente", "Jente", "Jente")

by <- c("Oslo")
```

En viktig regel for dataframes er at alle vektorene må ha lik lengde. I eksempelet med navnestatistikk i Oslo så fantes det ikke data for navnene Martin og Therese (det finnes sikkert, men ikke i tabellen jeg så i). Om vi mangler data så må vi finne en måte å “fylle” disse tomme cellene på. Når vi setter verdien til `NA` så forteller vi R at vi mangler data om akkurat denne observasjonen på denne variabelen. Dette er nødvendig for at R skal klare å matche informasjonen i de ulike vektorene korrekt. For å sjekke lengden på vektoren så kan vi se i environment eller bruke funksjonen `length()`.

```
length(navn)
```

```
## [1] 8
```

```
length(by)
```

```
## [1] 1
```

Her ser vi at alle vektorer har lengde 8 med unntak av `by` som bare har en. Du kan også kombinere vektorer med enkeltverdier som med “Oslo” i eksempelet over. Når du gjør det vil alle observasjonene få verdien “Oslo” på variabelen “by”. Dette kan vi se nærmere på ved å lage datasettet. Vi lager datasettet ved hjelp av funksjonen `data.frame()`:

```
navnestat <- data.frame(navn, antall, per_tusen, kjonn, by)
```

I environment vil dere nå se at det dukker opp en ny rad under “Data” som heter `navnestat`. Når det står 8 obs (observasjoner) av 5 variabler betyr dette at vi har et datasett/dataframe med 8 rader og 5 kolonner. Klikker dere på objektet så vil dere se dette. Vi kan utforske datasettet nærmere ved å bruke `View()` (obs! stor V):

```
View(navnestat)
```

Første observasjonen her er rad 1. Det er navnet Mohammed. Det viktigste med en dataframe er at vi nå kan kombinere ulik informasjon om samme observasjon på en gang. Det er flere måter vi kan bruke dette på. La oss først se på hvordan vi kan gjøre enkle analyser av en kolonne.

Til nå så har vi bare skrevet navnet på vektoren for å hente ut informasjon. Nå som vi har det i en dataframe, må vi først velge denne, og så kolonnen. Det er to måter vi kan gjøre dette på:

```
# Med klammeparanteser kan vi velge rad og kolonne. Rad kommer først, og så
# kolonnen: `datasett[rader, kolonner]`
navnestat[2, 1]
```

```
## [1] "Jakob"
```

```
# Skriver vi en tom får vi alle kollonene/radene
navnestat[, 2]
```

```
## [1] 94 76 68 NA 65 64 60 NA
```

```
navnestat[2, ]
```

```
##   navn antall per_tusen kjonn   by
## 2 Jakob    76      16  Gutt Oslo
```

Det blir det fort vanskelig å huske tallet til plasseringen til en variabel. En mer vanlig måte å hente ut kolonner på er med `$`:

```
# Her skriver jeg først navnet på dataframen, og så variabelen:
navnestat$antall
```

```
## [1] 94 76 68 NA 65 64 60 NA
```

```
# La oss prøve å få ut gjennomsnittet til antall
mean(navnestat$antall)
```

```
## [1] NA
```

Hm. Her ser dere at vi fikk NA til svar istedet for det gjennomsnittet vi ønsket. NA betyr som sagt bare missing, altså at vi ikke har informasjon om noe. Som dere husker så mangler vi informasjon om navnene Martin og Therese. Når minst en av verdiene er NA vil flere funksjoner returnere NA fordi vi strengt tatt ikke kan vite gjennomsnittet om vi ikke vet alle verdiene. For å få ut et resultat må vi derfor fortelle R at vi ønsker å fjerne NA-verdiene, og heller få gjennomsnittet av de verdiene som er tilstede. Det gjør vi ved å legge til argumentet `na.rm = TRUE` i funksjonen:

```
mean(navnestat$antall, na.rm = TRUE)
```

```
## [1] 71.16667
```

```
median(navnestat$antall, na.rm = TRUE)
```

```
## [1] 66.5
```

En lettere måte å få ut alle disse på er ved å bruke `summary()` funksjonen. Da trenger vi heller ikke bruke `na.rm`, fordi den heller sier hvor mange NA det er i vektoren. `summary()` kan også brukes for å hente ut informasjon om et helt datasett.

```
summary(navnestat$antall)
```

```
##      Min. 1st Qu.  Median    Mean 3rd Qu.    Max.   NA's
##      60.00  64.25   66.50   71.17   74.00   94.00     2
```

```
summary(navnestat)
```

```
##      navn          antall      per_tusen      kjonn
## Length:8          Min.    :60.00   Min.    :13.0   Length:8
## Class :character  1st Qu.:64.25   1st Qu.:14.0   Class :character
## Mode  :character  Median :66.50   Median :14.0   Mode  :character
##                      Mean    :71.17   Mean    :15.0
##                      3rd Qu.:74.00   3rd Qu.:15.5
##                      Max.    :94.00   Max.    :19.0
##                      NA's    :2       NA's    :2
##      by
## Length:8
## Class :character
## Mode  :character
##
##
##
##
```

Visualisering

Det siste vi skal gjøre i dag er å lage en veldig enkel figur - vi skal visualisere. For å gjøre dette må vi først laste ned en pakke som heter Tidyverse. Pakker er tillegg til R som gjør at du kan anvende flere funksjoner

som ofte gjør ting enklere eller lar deg gjøre nye typer analyser. R i den formen den lastes ned kalles “base R”. Om noe er vanskelig i base R, finnes det høyst sannsynlig en pakke som gjør det lettere!

Tidyverse, som vi vil bruke mye, er et sett med pakker som gjør databehandling mye, mye enklere. For å bruke denne må vi først installere pakken. Om dere har gjort dette på forhånd trenger dere ikke gjøre dette på nytt. Å installere gjør vi kun en gang, og så evt. på nytt om det kommer en oppdatering. Vi installerer pakker ved hjelp av funksjonen `install.packages("pakkenavn")`:

```
install.packages("tidyverse")
```

Vi trenger bare installere pakken en gang, men for å kunne bruke pakken må vi også laste den inn. Du må laste pakken inn hver gang du starter R på nytt. Vi laster inn pakken ved hjelp av `library()`:

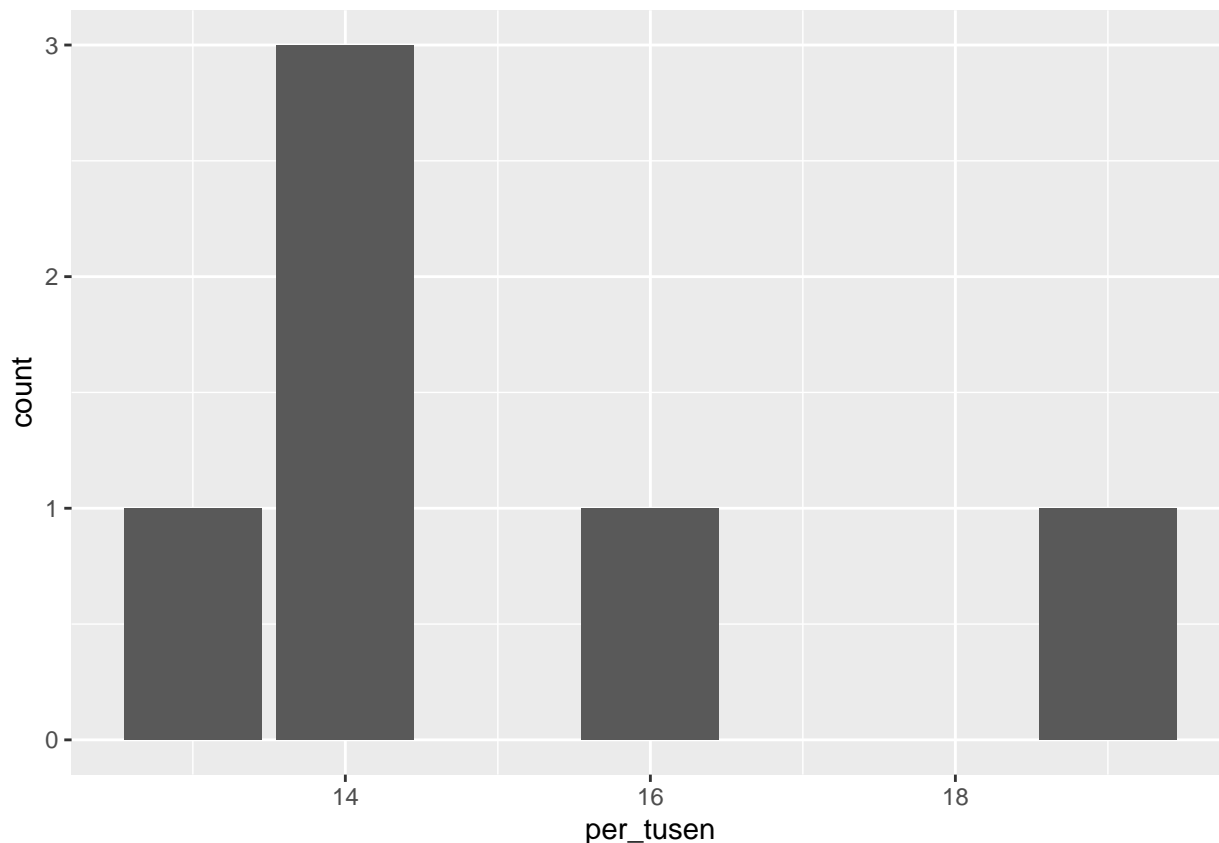
```
library(tidyverse)
```

```
## -- Attaching packages ----- tidyverse 1.3.1 --  
  
## v ggplot2 3.3.5      v purrr  0.3.4  
## v tibble  3.1.6      v dplyr  1.0.7  
## v tidyr   1.1.4      v stringr 1.4.0  
## v readr   2.1.1      v forcats 0.5.1  
  
## -- Conflicts ----- tidyverse_conflicts() --  
## x dplyr::filter() masks stats::filter()  
## x dplyr::lag()    masks stats::lag()
```

Merk at pakkenavnet ikke står i hermetegn når vi bruker `library()`. Hermetegn rundt pakkenavnet er bare nødvendig når vi bruker `install.packages()`. Tidyverse skal vi bruke masse tid på nesten gang, men akkurat nå skal vi se på den delen som heter `ggplot`. GGplot er en pakke for å lage grafikk i R på. La oss lage et enkelt barplot:

```
# I første argument spesifiserer vi datasettet og hvilken variabel vi vil  
# plote Vi legger til en + på slutten av linjen for å fortelle R at vi vil  
# legge til flere lag Etter + skrive vi hva slags plot vi vil ha.
```

```
ggplot(data = navnestat, aes(x = per_tusen)) + geom_bar(bins = 30)
```



Dette var bare en kort introduksjon. Som vi skal se på senere så finnes det utallige måter å fikse på plot på.

Det var det for denne gang! På Canvas kommer det til å ligge noen oppgaver dere kan jobbe med, og bare send spørsmål på Canvas om dere har noen!

Gleder meg til neste seminar!

Lagt til etter første seminar:

Ulike typer vektorer i R

Det finnes flere ulike objekter i R. Til nå har vi blitt introdusert for to av dem: datasett og vektorer. Hva slags objekt det er har noe å si for hva du kan gjøre med det. I tillegg finnes det ulike typer, eller klasser som vi kaller det, av vektorer. I tabellen under finner dere en grov inndeling av ulike typer vektorer i R (se også s. 42-47 i Lær deg R):

Atomic vector	List
numeric	blanding
integer	
character	
factor	
logical	

En hyppig årsak til at en funksjon ikke fungerer, er at en vektor/variabel ikke er i det formatet vi forventet. Tabellen gir en oversikt over variabeltypene vi skal jobbe med. Atomic vector har kun verdier av en type, mens lister kan ha flere typer verdier, samt bestå av flere variabler.

Hvilket format tror du navn, antall og by har?

Det kan vi sjekke med funksjonen `class()`.

```
class(navnestat$navn)
```

```
## [1] "character"
```

```
class(navnestat$antall)
```

```
## [1] "numeric"
```

```
class(navnestat$by)
```

```
## [1] "character"
```

Som dere ser er antall numeric, mens navn og by er character. Her er det hva objektet er lagret som som teller, ikke hvordan det ser ut i datasettet. Selv om noe ser ut som tall i datasettet så er det ikke sikkert det er registrert som tall av R. Heldigvis kan dette ofte løses ved hjelp av en funksjoner som `as.numeric()`, `as.character()` og `as.factor()`.

```
# Her lager vi en ny variabel antall2 der vi ber R lagre alder som character
navnestat$antall2 <- as.character(navnestat$antall)
```

Om vi ser på datasettet etter at vi har laget den nye variabelen så ser vi at alder og alder2 ser helt like ut. Begge fremstår som tall vi kan gjøre regneoperasjoner på, men bare en av dem er det. Prøv gjerne selv å kjøre funksjonen `mean()` som regner ut gjennomsnittet på alder2.

Hva skjer om du først omkoder alder til en faktor ved hjelp av `as.factor()` og så omkoder faktorvariabelen til en numerisk variabel med `as.numeric()`?

Logiske tester

R kan evaluere logiske utsagn og bedømme om de er 'TRUE' eller 'FALSE'.

```
1 == 2 # tester om 1 er lik 2
```

```
## [1] FALSE
```

```
2 == 2 # tester om 2 er lik 2
```

```
## [1] TRUE
```

```
"Statsvitenskap" == "statsvitenskap" # Logiske tester kan også brukes på tekst
```

```
## [1] FALSE
```

```
"statsvitenskap" == "statsvitenskap" # R er imidlertid sensitivt til store og små bokstaver
```

```
## [1] TRUE
```

```
1 <= 2 # Tester om 1 er mindre enn eller lik 2
```

```
## [1] TRUE
```

```
1 >= 2 # Tester om 1 er større enn eller lik 2
```

```
## [1] FALSE
```

```
1 != 2 # Tester om 1 er ulik 2
```

```
## [1] TRUE
```

```
1 == 2 | 1 == 1 # Tester om en av de to påstandene 1 er lik 2 eller 1 er lik 1 er sanne
```

```
## [1] TRUE
```

```
1 == 2 & 1 == 1 # Tester om begge de to påstandene 1 er lik 2 og 1 er lik 1 er sanne
```

```
## [1] FALSE
```

Oversikt over logiske operatorer:

Operator	Betydning
==	er lik
<	mindre enn
>	større enn
<=	mindre eller lik
>=	større eller lik
!=	ikke lik
!x	ikke x
	eller
&	og

Vi kommer til å bruke disse operatørene mye, spesielt når vi gjør endringer i datasett som å lage nye variabler. Det er derfor viktig at dere forstår hvordan disse fungerer. Den beste måten å få denne forståelsen på er å øve.