## Mikro 5, opgave 1

## Johan Bysted

## 2024-11-01

```
# Der er forskellige måder at skrive kode i R. Jeg bruger gerne tidyverse.
#Det har betydning for hvordan man arbejder med data - laver nye variable, fjerner observationer osv.
#Spørg mig til ChatGPT hvis du har brug for hjælp
library(tidyverse)
## -- Attaching core tidyverse packages ----- tidyverse 2.0.0 --
## v dplyr
              1.1.4
                                     2.1.5
                         v readr
## v forcats 1.0.0
                                     1.5.1
                         v stringr
## v ggplot2 3.5.1
                         v tibble
                                     3.2.1
## v lubridate 1.9.3
                         v tidyr
                                     1.3.1
               1.0.2
## v purrr
## -- Conflicts ----- tidyverse_conflicts() --
## x dplyr::filter() masks stats::filter()
## x dplyr::lag()
                    masks stats::lag()
## i Use the conflicted package (<a href="http://conflicted.r-lib.org/">http://conflicted.r-lib.org/</a>) to force all conflicts to become error
# For 3-4 stykker virker csv-filen ikke. Brug i stedet xls-filen, som også er på moodle
library(readxl)
raw.data <- read_excel("TASK_mikro5.xls")</pre>
#Man kan lave en variabel for første ciffer ved at definere den ud fra intervaller
#Her er kun to af intervallerne - ikke alle ni.
raw.data <- raw.data %>%
  mutate(occu=case_when(ISCO_NU>=2000&ISCO_NU<3000~2,</pre>
                        ISCO NU>=3000&ISCO NU<4000~3))
table(raw.data$occu)
##
##
    2
       3
## 389 199
#Man kan også bruge floor-kommandoen til at skære decimalerne væk efter man har divideret med 1000
new.dat <- raw.data %>%
  mutate(one.dig=floor(ISCO_NU/1000))
table(new.dat$one.dig)
```

```
##
##
            2
                3 4
                         5
                             6 7
                                   8
    0
       1
     1 68 389 199 109 111
                             3 58 71 235
#Hovsa! Der er rigtig mange 9.
#Prøv at inspicere værdierne.
#Det ser ud til (hos Danmarks Statistik), at værdier over 9700 ikke burde eksistere
new.dat <- new.dat %>%
 filter(ISCO_NU<9700)
# Divider med antal rækker for at få procent
table(new.dat$one.dig)/nrow(new.dat)
##
##
                           1
## 0.0009363296 0.0636704120 0.3642322097 0.1863295880 0.1020599251 0.1039325843
## 0.0028089888 0.0543071161 0.0664794007 0.0552434457
# Værdien O observeres også. Det drejer sig om en enkelt værnepligtig, som har sneget sig med i data.
# I stedet for at printe så gemmer vi data, og så smider vi den værnepligtige ud
# Desuden kalder R automatisk variablen fra tabellen for "Var1". Det ændres tilbage til one.dig
one.dig.table <- as.data.frame(table(new.dat$one.dig)/nrow(new.dat)) %%
  filter(Var1!=0) %>%
 rename(one.dig=Var1)
#Indtaster intervalmidtpunkterne fra dagens tekst i en ny variabel, som jeg kalder pct.auto
one.dig.table <- one.dig.table %>%
  mutate(pct.auto=case_when(one.dig==1~7.5,
                            one.dig==2^10,
                            one.dig==3~30,
                            one.dig==4~55,
                            one.dig==5~30,
                            one.dig==6^{22.5},
                            one.dig==7~45,
                            one.dig==8^65,
                            one.dig==9~47.5))
#Middelværdien for pct auto vægtet efter andele i beskæftigelsen.
weighted.mean(one.dig.table$pct.auto,one.dig.table$Freq)
## [1] 27.9194
#TASK er repræsentative for beskæftigede i Danmark når man anvender vægten pervyt.
#Hvis vægten for en række er fx 1400 så betyder det, at rækken repræsenterer 1400 personer i arbejde
#Det er vigtigt at bruge vægtene hvis I vil arbejde med TASK fx til bachelorprojektet, men det er ikke
```

0.A og 0.B

#Når I skal bruge vægtene kan I med fordel bruge pakken survey

I ovenstående kode kan svarene på spørgsmål 1 og 2 ses. Svarene fra 0 til 9 er hvor stor en procentdel der findes af de forskellige jobs i Danmark. Lige knap 28 procent af jobs i Danmark forventes at blive automatiseret de næste 2 årtier.

0.C

Teksten beskriver at følgende jobtyper har risiko for at blive automatiseret: - Lowest wage jobs -> " the progression to the next batch of jobs, and the one after that, will roughly follow an upward-income trajectory, with the lowest wage jobs being automated first, and the highest wage jobs being automated last." - Derudover beskriver teksten at disse jobtyper er i højrisiko -> "The study lists two dozen job categories in order of risk, and the breakdown essentially boils down to this: foodservice, production, office and administrative support, farming/fishing/forestry, transportation and material moving, construction and extraction, and installation/maintenance/repair appear to round out the most high-risk occupations." - Derudover så beskriver teksten også, at jobs der involverer social interaktion er meget udsat.

0.D - Størstedelen af kode E i oversigten og jobs involverer jobs der har med social interaktion at gøre, så kode E beskriver i stor grad de karakteristika i forhold til denne jobtype.