

# Er det høyde som bestemmer inntekt?

Assignment 2 i MSB105 Data Science

Kevin Ha - 571821

Ola Andre Olofsson - 170745

## Innledning

Dette er oppgave 2 i kurset MSB105 Data Science. I den følgende artikkelen anvendes datasettet **heights** fra pakken **modelr** for å besvare følgende problemstilling; **Er det høyde som bestemmer inntekt?**

## En kort litteraturgjennomgang på ca. 1 side

I Judge and Cable (2004), kommer de med utsagnet at “høyde påvirker inntekt” er ved første øyekast en gammel myte, men at det kanskje er mer til det enn man først skulle trodd. For å støtte dette utsagnet referer de til Robert & Herman sin forskning som viser til at høyde er et trekk som er ettertraktet i en sosial sammenheng.

Denne forskningen mener i tillegg at høyere mennesker er mer overbevisende. De viser til Higham and Carment (1992) som påstår at høyere mennesker har høyere sannsynlighet til å få lederstillinger. Judge & Cable teoriserer at dette muligens har røtter i biologi, ettersom at høyde i naturen er en måling får styrke.

En studie utført av Kurtz Burns (1993) viste at 78% av ansettelse innen salg, var mennesker med over gjennomsnittlig høyde. Rekrutterne argumenterte at høydeforskjellen skyldes at høyere selgere gjør seg mer bemerket enn lavere selgere.

Judge and Cable (2004), ville svare på dette med å utføre en studie med tre hovedpunkter. Først fremstille en modell som viser forholdet mellom høyde og karrieresuksess, da dette ikke var utført tidligere. Steg to var å utføre en metaanalyse på tidligere analyser og litteratur for å se etter generelle implikasjoner. Siste steget var å utføre fire nye undersøkelser på forholdet mellom en persons høyde og inntekt.

Argumentet for å se på sammenhengen mellom en persons høyde og inntekt var fordi de anså inntekt som den primære faktoren for karrieresuksess. Men i følge “AN EMPIRICAL INVESTIGATION OF THE PREDICTORS OF EXECUTIVE CAREER SUCCESS - JUDGE - 1995 - Personnel Psychology - Wiley Online Library” (n.d.) og Whitely, Dougherty, and Dreher (1991), så er det nesten ingen støttende forskning på dette.

Judge and Cable (2004), tok i sin undersøkelse utgangspunkt i flere menneskelige faktorer for å produsere sin modell for forholdet mellom en persons høyde og inntekt.

Noen av punktene de så på var selvtillit og sosial rang. Judge & Cable Judge and Cable (2004) mente dette var to viktige punkter i analysen fordi disse to faktorene påvirker ens arbeidsinnsats, samt hvordan en blir behandlet i arbeidslivet av arbeidsgiver. De mente faktorene ville påvirke en persons suksess i arbeidslivet, og innebære at en høyere person ville ha høyere inntekt enn en lavere person.

Modellen til Judge og Cable Judge and Cable (2004), kom frem til at det var en “rekke” av påvirkninger på en høy person i arbeidslivet. Høyden til en person kan medføre til bedre selvtillit, og følgelig høyere sosial rang, som igjen ville til resultere i bedre arbeidsinnsats og muligheter - og eventuelt suksess.

For å støtte opp under grunnlaget for modellen, henviste de til flere tidligere studier gjort rundt høyde, karrieremuligheter og suksess, samt til flere andre studier om hvordan selvtillit blir påvirket av ulike personlige faktorer.

Studien som Judge og Cable Judge and Cable (2004) gjennomførte konkluderte med at det var en direkte sammenheng mellom en persons høyde og inntekt. I senere tid har dette resultatet blitt sett på og folk mener at sunn fornuft tilsier at dette ikke kan stemme eller at det må være andre eller flere faktorer som spiller inn.

## Analyse med egen versjon av datasettet

I henhold til oppgaveteksten, angir vi datasettet for *hoyde*.

```
# Vi selekterer ut dataene for heights fra pakken modelr, og angir deretter benevnelse  
data('heights', package = 'modelr')  
hoyde <- heights  
  
# Vi rydder videre opp i benevnelsene ved å slik at de blir enklere å jobbe med. Vi ov  
hoyde$inntekt <- hoyde$income*8.5  
hoyde$height_cm <- hoyde$height*2.54  
kable(summary(hoyde[,9:10]))
```

inntekt	height_cm
Min. : 0	Min. :132.1
1st Qu.: 1407	1st Qu.:162.6
Median : 251511	Median :170.2
Mean : 350234	Mean :170.4
3rd Qu.: 467500	3rd Qu.:177.8
Max. :2922555	Max. :213.4

```
# Til slutt kan vi oppsummere de interessante variablene i metrisk form, samt oversatt
```

## Beskrivende statistikk (beskrivelse av dataer)

Datasettet vi bruker, *modelr* er hentet fra National Longitudinal Study, som er sponset av U.S. Bureau of Labor Statistics. Dataene stammer fra 2012. Følgende er forklaringene på variablene:

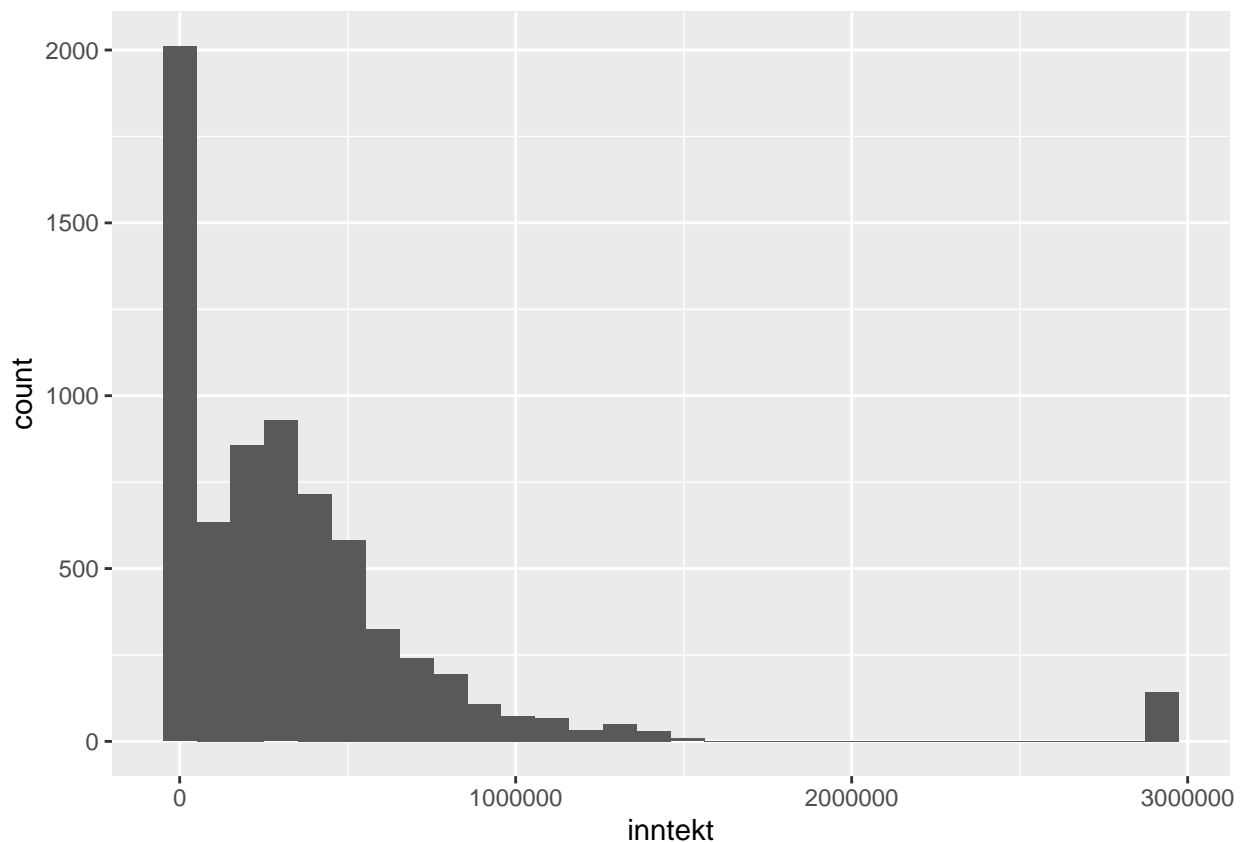
- *height* = høyde i tommer
- *weight* = vekt i pund

- *age* = alder mellom 47 og 56
- *marital* = sivilstatus
- *sex* = kjønn
- *education* = år med utdanning
- *afqt* = prosentskår på test for militær egnethet

## Exploratory Data Analysis (EDA) vha. ggplot

```
# Her har vi laget et histogram av variablene income (også kalt inntekt)
ggplot(data = hoyde,
       aes(x = inntekt)) +
  geom_histogram()
```

```
## 'stat_bin()' using 'bins = 30'. Pick better value with 'binwidth'.
```



Her ser vi noen utliggere på høyresiden. Dette er 143 observasjoner av personer som tjener rett under 3MNOK. De skiller seg fra resten av observasjonene i histogrammet grunnet at både median- og snittlønn er langt lavere.

Vi har også personer *uten* inntekt i datasettet.

## Regresjonsanalyser

```
(lm(inntekt ~ height_cm, data = hoyde)) %>%
  summary()

##
## Call:
## lm(formula = inntekt ~ height_cm, data = hoyde)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -778460 -267842  -92589   126498  2727038
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -1350548.5    91236.9  -14.80 <0.0000000000000002 ***
## height_cm     9978.5       534.3   18.68 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 463700 on 7004 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.04744,    Adjusted R-squared:  0.0473
## F-statistic: 348.8 on 1 and 7004 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

Her ser vi at en økning i høyden på 1 cm, gir 9978.5 kr mer i årlig inntekt. La oss prøve med datasett uten de 2% med toppinntekt, og uten de med inntekt = 0.

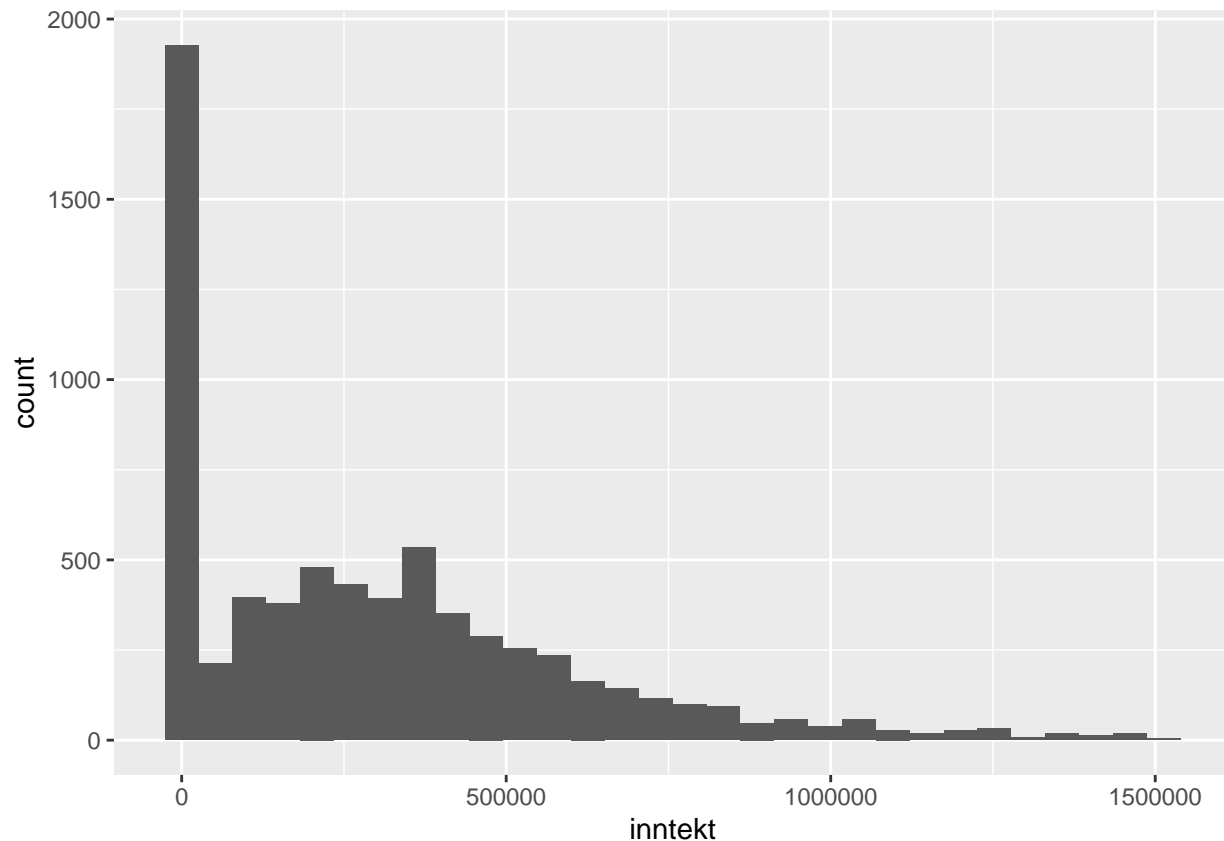
```
# Nå filtrerer vi ut de observasjonene med inntekt lavere enn 1,6MNOK. Vi ser da under

hoyde_max_inntekt <- hoyde %>%
  filter(inntekt < 1600000)

# For illustrasjonshensikter, kan vi også se hvordan dette histogrammet har endret seg

ggplot(data = hoyde_max_inntekt,
       aes(x = inntekt)) +
  geom_histogram()

## 'stat_bin()' using 'bins = 30'. Pick better value with 'binwidth'.
```



Her ser vi at utliggerne forsvinner, ettersom den vannrette akse kun viser observasjoner hvor inntekt er lavere enn 1.600.000.

```
(lm(inntekt ~ height_cm, data = hoyde_max_inntekt)) %>%
  summary()
```

```
##
## Call:
## lm(formula = inntekt ~ height_cm, data = hoyde_max_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -547811 -236923  -54031  158327 1265382
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value    Pr(>|t|)
## (Intercept) -695742.7    58424.7  -11.91 <0.0000000000000002 ***
## height_cm    5828.4      342.5    17.02 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
```

```
## Residual standard error: 293300 on 6861 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.0405, Adjusted R-squared:  0.04036
## F-statistic: 289.6 on 1 and 6861 DF,  p-value: < 0.000000000000000022
```

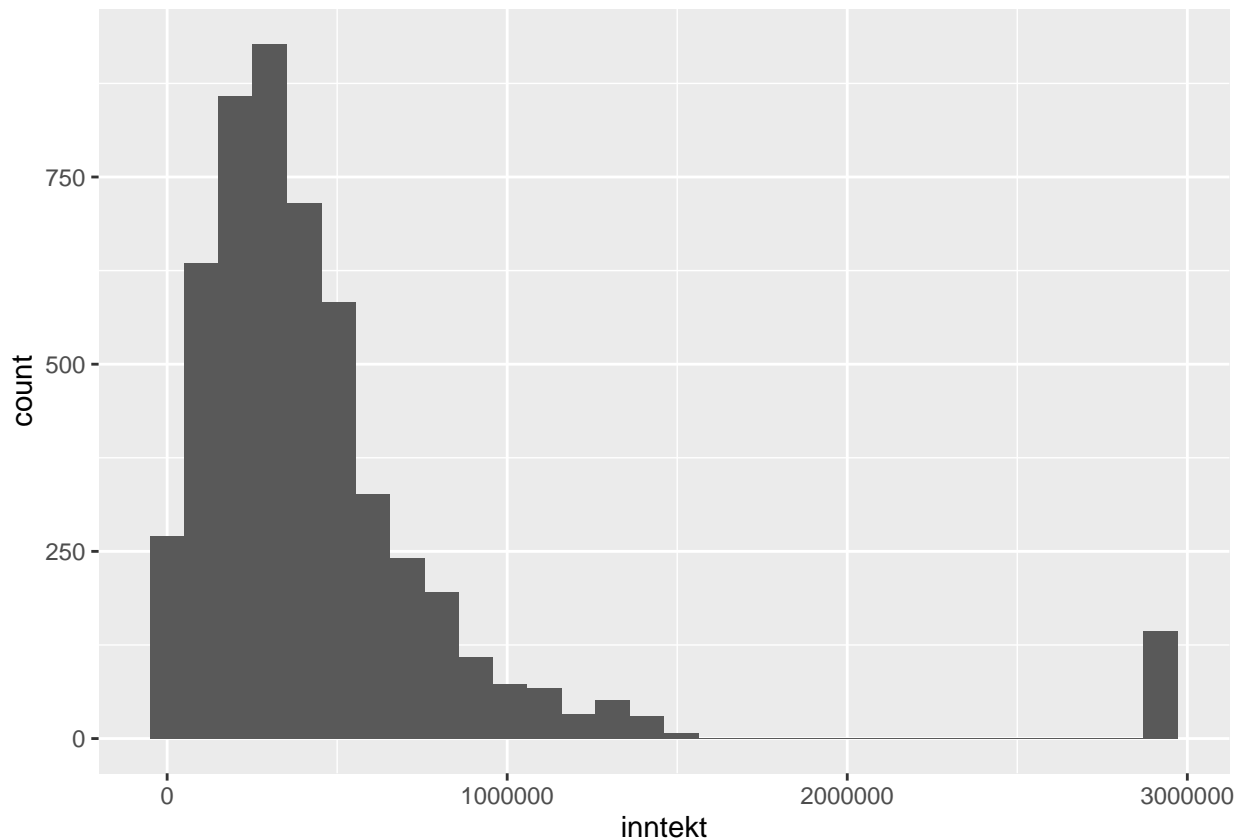
Her ser vi at en økning i høyden på 1 cm, gir 5828.4 kr mer i årlig inntekt.

```
# Nå filtrerer vi ut de observasjonene med inntekt høyere enn 0. Vi ser da under "Envi
hoyde_min_inntekt <- hoyde %>%
  filter(inntekt > 0)

# For illustrasjonshensikter, kan vi også se hvordan dette histogrammet har endret seg

ggplot(data = hoyde_min_inntekt,
       aes(x = inntekt)) +
  geom_histogram()
```

```
## 'stat_bin()' using 'bins = 30'. Pick better value with 'binwidth'.
```



```
(lm(inntekt ~ height_cm, data = hoyde_min_inntekt)) %>%
  summary()
```

```
##
## Call:
## lm(formula = inntekt ~ height_cm, data = hoyde_min_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -714128 -253106 -103101   95637 2634963
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -1435793.6   110687.8  -12.97 <0.0000000000000002 ***
## height_cm    11122.9     646.2    17.21 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 483000 on 5264 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.05328,    Adjusted R-squared:  0.0531
## F-statistic: 296.3 on 1 and 5264 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

Her ser vi at en økning i høyden på 1 cm, gir 11122.9 kr mer i årlig inntekt.

*# Her fjernes både 0 inntekt og topp 2% i samme modell istedenfor hver for seg som tidligere*

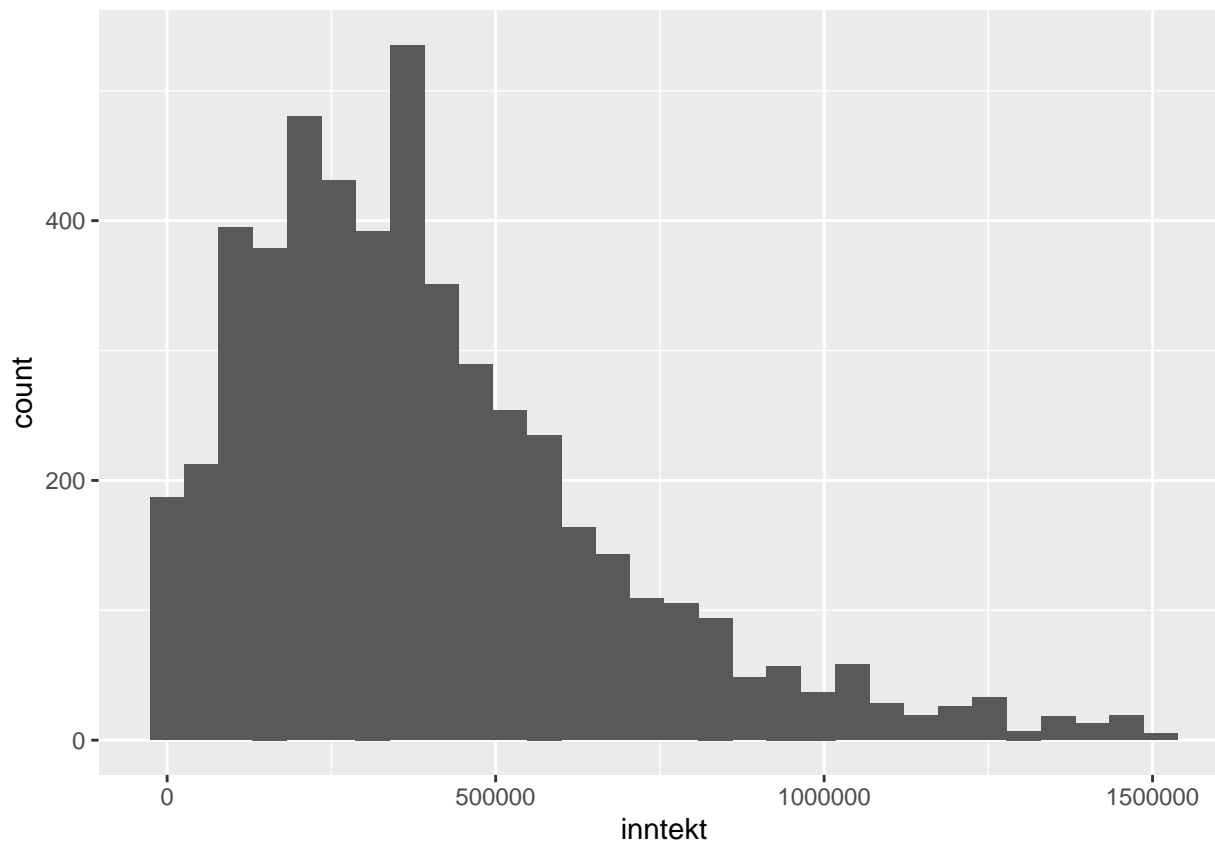
```
hoyde_min_og_max_inntekt <- hoyde %>%
  filter(inntekt < 1600000) %>%
  filter(inntekt > 0)
```

*# Fremstiller dette i ggplot for å illustrere forskjellen mellom modellene ovenfor grafene*

```
ggplot(data = hoyde_min_og_max_inntekt,
       aes(x = inntekt)) +
  geom_histogram()
```

```
## 'stat_bin()' using 'bins = 30'. Pick better value with 'binwidth'.
```





```
(lm(inntekt ~ height_cm, data = hoyde_min_og_max_inntekt)) %>%
summary()
```

```
##
## Call:
## lm(formula = inntekt ~ height_cm, data = hoyde_min_og_max_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -532259 -190685  -57109   135445 1170911
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -642281.3    64244.0  -9.998 <0.0000000000000002 ***
## height_cm     6088.8     375.6   16.212 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 276000 on 5121 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.04882,    Adjusted R-squared:  0.04863
## F-statistic: 262.8 on 1 and 5121 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

Ser her at om vi tar vekk både 0 inntekt og topp 2% inntekt, så vil 1 cm tilsvare en lønnsøkning på 6088.8 kr.

**Forklaring til utliggere i *plots* (Prøver å unngå Merge Conflict)** Som vi ser ut fra grafen er det en stor ujevnhet. I datasettet har den største andelen av observasjonene under ca 700 000 kroner, og minoriteten har over 700 000 kroner. 143 observasjoner har rett i underkant av 3 millioner kroner. Dette er den høyre utliggeren i datasettet.

Vi har også med observasjoner *uten* lønn. Dette er den venstre utliggeren. Det er 2000 observasjoner uten lønn.

Disse utliggerne påvirker resultatet av analysen. Disse to ekstreme observasjonene resulterer i at sammenhengen mellom høyde og snitt- og medianlønn blir feilaktig fremstilt. Vi får dermed feil informasjon ut av dataene vi analyserer. Vi får tilfeller der en lav person ansees som arbeidsledig eller at en høy person har langt høyere inntekt, slik som analysen fra National Longitudinal Study kom frem til.

For å oppnå et mer reelt resultat må vi se vekk ifra de ekstreme utliggerne. I dette tilfellet vil resultat bli reelt om vi ser vekk ifra både 0 inntekt og topp 2% inntekt. Dette gjennomførte vi i kode-chunken “regresjonsanalyse4” ovenfor.

## Mutate: Nye Variabler

Vi lager to nye datasett med nye variabler ved å bruke *mutate()* funksjonen. Et datasett der vi tar med hele tidlegere datasettet, dvs. med 0 inntekt og topp 2%. Vi lager så enda et datasett uten.

*tommer* er 2.54cm

*pund* er 450g, eller 0.45kg

Helt datasett, nye variabler, BMI og gift - ikke gift:

```
hoyde <- hoyde %>%
  mutate(
    height_cm = 2.54 * height,
    weight_kg = weight * 0.45,
    bmi = (weight / (height_cm / 100)^2),
    married = factor(
      case_when(
        # note, summary showed no NA for marital
        marital == 'married' ~ TRUE,
        # all other categories FALSE
        TRUE ~ FALSE
      )
    )
  )
```

Oppsummerer resultatet via `summary()`

```
summary(hoyde)
```

```
##      income      height      weight      age
## Min.   :    0.0   Min.   :52.0   Min.   : 76.0   Min.   :47.00
## 1st Qu.:  165.5   1st Qu.:64.0   1st Qu.:157.0   1st Qu.:49.00
## Median : 29589.5   Median :67.0   Median :184.0   Median :51.00
## Mean   : 41203.9   Mean   :67.1   Mean   :188.3   Mean   :51.33
## 3rd Qu.: 55000.0   3rd Qu.:70.0   3rd Qu.:212.0   3rd Qu.:53.00
## Max.   :343830.0   Max.   :84.0   Max.   :524.0   Max.   :56.00
##
##                NA's      :95
##      marital      sex      education      afqt
## single  :1124   male  :3402   Min.   : 1.00   Min.   : 0.00
## married :3806   female:3604   1st Qu.:12.00   1st Qu.: 15.12
## separated: 366                Median :12.00   Median : 36.76
## divorced :1549                Mean   :13.22   Mean   : 41.21
## widowed  : 161                3rd Qu.:15.00   3rd Qu.: 65.24
##
##                Max.   :20.00   Max.   :100.00
##                NA's   :10     NA's   :262
##      inntekt      height_cm      weight_kg      bmi
## Min.   :    0   Min.   :132.1   Min.   : 34.20   Min.   : 28.38
## 1st Qu.:  1407   1st Qu.:162.6   1st Qu.: 70.65   1st Qu.: 55.31
## Median : 251511   Median :170.2   Median : 82.80   Median : 62.44
## Mean   : 350234   Mean   :170.4   Mean   : 84.74   Mean   : 64.61
## 3rd Qu.: 467500   3rd Qu.:177.8   3rd Qu.: 95.40   3rd Qu.: 71.17
## Max.   :2922555   Max.   :213.4   Max.   :235.80   Max.   :165.32
##
##                NA's      :95     NA's      :95
##      married
## FALSE:3200
## TRUE  :3806
##
##
##
##
##
```

Filtrert datasett, nye variabler, BMI og gift - ikke gift:

```
hoyde_filtrert <- hoyde_min_og_max_inntekt %>%
  mutate(
    height_cm = 2.54 * height,
    weight_kg = weight * 0.45,
    bmi = (weight / (height_cm / 100)^2),
```

```

married = factor(
  case_when(
    # note, summary showed no NA for marital
    marital == 'married' ~ TRUE,
    # all other categories FALSE
    TRUE ~ FALSE)
)
)

```

Oppsummerer resultatet via `summary()`

```
summary(hoyde_filtret)
```

```

##      income      height      weight      age
## Min.   :    45  Min.   :52.00  Min.   : 78.0  Min.   :47.00
## 1st Qu.: 23000  1st Qu.:64.00  1st Qu.:159.0  1st Qu.:49.00
## Median : 40000  Median :67.00  Median :185.0  Median :51.00
## Mean   : 46751  Mean   :67.22  Mean   :188.4  Mean   :51.28
## 3rd Qu.: 62000  3rd Qu.:70.00  3rd Qu.:212.0  3rd Qu.:53.00
## Max.   :178000  Max.   :80.00  Max.   :480.0  Max.   :56.00
##
##                NA's :69
##      marital      sex      education      afqt
## single   : 699  male :2526  Min.   : 1.00  Min.   : 0.00
## married  :2983  female:2597  1st Qu.:12.00  1st Qu.: 19.55
## separated: 233                Median :12.00  Median : 41.71
## divorced :1102                Mean   :13.48  Mean   : 44.40
## widowed  : 106                3rd Qu.:16.00  3rd Qu.: 67.89
##
##                Max.   :20.00  Max.   :100.00
##                NA's   :2      NA's   :184
##      inntekt      height_cm      weight_kg      bmi
## Min.   :    382.5  Min.   :132.1  Min.   : 35.10  Min.   : 28.38
## 1st Qu.: 195500.0  1st Qu.:162.6  1st Qu.: 71.55  1st Qu.: 55.36
## Median : 340000.0  Median :170.2  Median : 83.25  Median : 62.39
## Mean   : 397386.4  Mean   :170.7  Mean   : 84.78  Mean   : 64.37
## 3rd Qu.: 527000.0  3rd Qu.:177.8  3rd Qu.: 95.40  3rd Qu.: 70.76
## Max.   :1513000.0  Max.   :203.2  Max.   :216.00  Max.   :147.59
##
##                NA's   :69      NA's   :69
##      married
## FALSE:2140
## TRUE :2983
##
##
##
##
##
##

```

## HuxReg

Setter opp for å sette opp en HuxTable på datasettene med nye variabler.

*lm\_hoyde* er fulle datasettet, men med nye variabler.

*lm\_hoyde\_filtreert* er datasettet uten 0 inntekt og 2% topp, men med nye variabler.

```
lm_hoyde <- (lm(
  inntekt ~ height_cm + weight_kg + marital + bmi,
  data = hoyde))
lm_hoyde_filtreert <- (lm(
  inntekt ~ height_cm + weight_kg + marital + bmi,
  data = hoyde_filtreert))
```

Setter opp til liste med avvik innenfor statistikk. Gir navn til tabellene våres for bedre oversikt.

**hoyde** er med alle observasjoner **hoyde\_filtreert** er uten 0 inntekt og topp 2%

```
huxreg(
  list("hoyde"=lm_hoyde, "hoyde_filtreert"=lm_hoyde_filtreert),
  error_format = "[{statistic}]")
```

Her fremkommer det en betraktelig forskjell mellom *hoyde* i det fulle datasettet, og *hoyde\_filtreert* i datasettet som er uten 0 inntekt og 2% topp.

De mest akutte faktorene for studien denne innleveringen baserer seg på er:

*height\_cm*, *weight\_kg*, *N*,  $R^2$

Vi ser ut fra tabellene at alle fire faktorene er påvirket i stor grad. Inntekt fra *høyde* har falt nesten 10 000kr per cm, i tillegg til å gå ifra  $p < 0.001$  signifikansnivå til  $p < 0.01$  signifikansnivå. Vekt har gått ifra  $p < 0.05$  til ingen signifikans. N har gått ned ifra **6911 kr pr cm**, til **5054 kr pr cm**.  $R^2$  har gått ifra **0.88** ned til **0.82**.

Det vi kan tolke ut fra dette er at 0 inntekt og 2% topp inntekt har hatt en betydelig påvirkning på studien til Judge & Cable.

## Test av robusthet

Robusthets refereres til styrken av den anvendte statistiske modellen, og kan eksempelvis være å utføre en t-test. Dette type test er en hypotesetest og brukes for å teste hvorvidt gjennomsnittssverdien i et normalfordelt datasatt er signifikant forskjellig fra en nullhypotese.

Vi må først definere  $H_0$  og  $H_1$ , og deretter tar vi en titt på t-verdiene til de ulike variablene og ser om de er signifikante.

$H_0$  : *Liten endring i t-verdi og signifikansnivå for høyde*  $H_1$  : *Høyde har mindre betydning enn antatt, støttes av verdier*

## Modellene

Modeller uten observasjoner med 0 i inntekt:

```
modell_1 <- "inntekt ~ height_cm"
lm1 <- lm(modell_1, data = hoyde_min_inntekt)
summary(lm1)

##
## Call:
## lm(formula = modell_1, data = hoyde_min_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -714128 -253106 -103101   95637 2634963
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -1435793.6   110687.8  -12.97 <0.0000000000000002 ***
## height_cm    11122.9     646.2    17.21 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 483000 on 5264 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.05328,    Adjusted R-squared:  0.0531
## F-statistic: 296.3 on 1 and 5264 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

•

```
modell_2 <- "inntekt ~ height_cm + weight + marital"
lm2 <- lm(modell_2, data = hoyde_min_inntekt)
summary(lm2)

##
## Call:
## lm(formula = modell_2, data = hoyde_min_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -746084 -252292  -98264   100382 2585620
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
```

```
## (Intercept)      -1572607.8   116340.3 -13.517 < 0.0000000000000002 ***
## height_cm        12121.0      748.7   16.189 < 0.0000000000000002 ***
## weight           -741.9       179.9   -4.125      0.0000377 ***
## maritalmarried    166514.8    20054.3   8.303 < 0.0000000000000002 ***
## maritalseparated  -66105.1    36509.9  -1.811      0.0703 .
## maritaldivorced   52220.2    23190.2   2.252      0.0244 *
## maritalwidowed    7776.9     50210.9   0.155      0.8769
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 478700 on 5190 degrees of freedom
## (69 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared:  0.07994,    Adjusted R-squared:  0.07887
## F-statistic: 75.15 on 6 and 5190 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

•

```
modell_3 <- "inntekt ~ sex*height_cm + weight + marital"
lm3 <- lm(modell_3, data = hoyde_min_inntekt)
summary(lm3)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_3, data = hoyde_min_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -748598 -252959  -97185  103409 2657787
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept)   -1087464.6    226208.6   -4.807 0.000001572603235 ***
## sexfemale       750581.1    319561.7    2.349    0.01887 *
## height_cm       9685.6     1312.6    7.379 0.0000000000000185 ***
## weight        -829.8       179.3   -4.628 0.000003783773448 ***
## maritalmarried  165425.3    19946.9    8.293 < 0.0000000000000002 ***
## maritalseparated -58590.2    36319.5   -1.613    0.10676
## maritaldivorced  54144.2    23073.3    2.347    0.01898 *
## maritalwidowed  31950.8    50034.9    0.639    0.52313
## sexfemale:height_cm -5248.1    1875.1   -2.799    0.00515 **
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 476000 on 5188 degrees of freedom
```

```
## (69 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared: 0.09087, Adjusted R-squared: 0.08946
## F-statistic: 64.82 on 8 and 5188 DF, p-value: < 0.000000000000000022
```

Test av koeffisienter:

```
linearHypothesis(lm3, c("sexfemale = 0", "sexfemale:height_cm = 0"))
```

Modeller uten observasjonene med topp 2% i inntekt:

```
modell_4 <- "inntekt ~ height_cm"
lm4 <- lm(modell_4, data = hoyde_max_inntekt)
summary(lm4)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_4, data = hoyde_max_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -547811 -236923  -54031  158327 1265382
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -695742.7    58424.7  -11.91 <0.0000000000000002 ***
## height_cm    5828.4      342.5    17.02 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 293300 on 6861 degrees of freedom
## Multiple R-squared: 0.0405, Adjusted R-squared: 0.04036
## F-statistic: 289.6 on 1 and 6861 DF, p-value: < 0.000000000000000022
```

•

```
modell_5 <- "inntekt ~ height_cm + weight + marital"
lm5 <- lm(modell_5, data = hoyde_max_inntekt)
summary(lm5)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_5, data = hoyde_max_inntekt)
##
```



```
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -552630 -213609  -54102   149212 1282160
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept)   -805106.56    59964.37  -13.426 < 0.0000000000000002 ***
## height_cm       6188.47      382.24   16.190 < 0.0000000000000002 ***
## weight        -268.85       88.48   -3.039      0.00239 **
## maritalmarried  155353.49    9876.94   15.729 < 0.0000000000000002 ***
## maritalseparated -12818.20   17385.95   -0.737      0.46098
## maritaldivorced  68638.64   11379.36    6.032    0.00000000171 ***
## maritalwidowed  19719.18   24496.96    0.805      0.42087
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 286200 on 6761 degrees of freedom
## (95 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared:  0.09079,    Adjusted R-squared:  0.08999
## F-statistic: 112.5 on 6 and 6761 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

•

```
modell_6 <- "inntekt ~ sex*height_cm + weight + marital"
lm6 <- lm(modell_6, data = hoyde_max_inntekt)
summary(lm6)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_6, data = hoyde_max_inntekt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -534187 -212964  -53532   149687 1276649
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept)   -542258.82   118177.26   -4.589    0.0000045445601 ***
## sexfemale      192793.51   163358.92    1.180      0.237969
## height_cm       4812.42     686.42    7.011    0.00000000000026 ***
## weight        -291.14      88.43   -3.292      0.000998 ***
## maritalmarried  158245.57    9870.39   16.032 < 0.0000000000000002 ***
## maritalseparated -8214.16   17360.89   -0.473      0.636127
## maritaldivorced  71219.50   11360.29    6.269    0.0000000003854 ***
```

```
## maritalwidowed      31331.27   24494.07   1.279           0.200893
## sexfemale:height_cm  -1498.89    958.11  -1.564           0.117763
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 285400 on 6759 degrees of freedom
## (95 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared:  0.0964, Adjusted R-squared:  0.09533
## F-statistic: 90.13 on 8 and 6759 DF,  p-value: < 0.000000000000000022
```

Test av koeffisienter:

```
linearHypothesis(lm6, c("sexfemale = 0", "sexfemale:height_cm = 0"))
```

### Kommentarer til modellene ovenfor.

Vi finner at når vi kun tar hensyn til høyde og inntekt er t-verdien 17.27, og er signifikant helt opp til et 0.001 nivå. Ved første øyekast kan det da se ut til at høyde faktisk har utslagsgivende påvirkning på inntekt. Men hvis vi studerer resultatet, og da spesielt  $R^2$ , ser vi at den verdien er bare 0.05328. Det betyr at høyde kun forklarer 5.3% av resultatet vårt. Som en da ser i modell 2 og spesielt i modell 3, at desto flere variabler vi legger inn og må ta hensyn til, desto mindre betydning får høyde.

Modell 3 tar med flere variabler og vi ser da at t-verdien til høyde faller til 7.379, mens den fortsatt er signifikant på 0.001 nivå, som virker lovende. Men vi ser også nå at kjønn har en t-verdi på 2.349 og signifikansnivå på 0.05, og om vedkommende er gift har t-verdi på 8.293 med 0.001 signifikans nivå. Vi ser her at høyde har fått en betraktelig mindre betydning når vi har lagt til flere variabler, der flere av de variablene har en stor betydning i iht. t-verdiene og signifikansnivåene.

For modellene uten topp 2% inntekt ser vi akkurat samme tendens. Flere desto flere variabler, desto mindre betydning har høyden.

Vi ser også en annen tendens, som viser seg ved at idet øyeblikket vi legger til kjønn som en variabel, stuper t-verdien til høyde med 10. Vi kan dermed si med ganske stor sannsynlighet at kjønn har en enorm stor påvirkning på inntekten til personer.

### Modell uten både 0 og topp 2%

Men hva skjer om vi lager en modell der vi tar bort både arbeidsledige og topp 2% inntektsgruppen?

Vi bruker her datasettet *hoyde\_filtrert* fra tidligere som er uten både 0 inntekt og topp 2% inntekt:

```
modell_7 <- "inntekt ~ height_cm"
lm7 <- lm(modell_7, data = hoyde_filtretrt)
summary(lm7)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_7, data = hoyde_filtretrt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -532259 -190685  -57109   135445 1170911
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept) -642281.3    64244.0  -9.998 <0.0000000000000002 ***
## height_cm    6088.8      375.6   16.212 <0.0000000000000002 ***
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 276000 on 5121 degrees of freedom
## Multiple R-squared:  0.04882,    Adjusted R-squared:  0.04863
## F-statistic: 262.8 on 1 and 5121 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

.

```
modell_8 <- "inntekt ~ sex*height_cm + weight_kg + marital"
lm8 <- lm(modell_8, data = hoyde_filtretrt)
summary(lm8)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_8, data = hoyde_filtretrt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -543316 -186680  -53277   129072 1180287
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept)   -352138.9    131673.9  -2.674    0.00751 **
## sexfemale      108210.9    184020.3   0.588    0.55653
## height_cm       4441.2      764.6   5.808 0.000000000669 ***
## weight_kg      -671.5      229.7  -2.924    0.00347 **
```

```
## maritalmarried      118350.8    11461.8  10.326 < 0.0000000000000002 ***
## maritalseparated    -26036.7    20702.3  -1.258          0.20857
## maritaldivorced      58440.0    13221.6   4.420      0.00001007603 ***
## maritalwidowed      10754.6    28617.5   0.376          0.70708
## sexfemale:height_cm -1055.7     1079.1  -0.978          0.32800
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 270800 on 5045 degrees of freedom
## (69 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared:  0.08998,    Adjusted R-squared:  0.08854
## F-statistic: 62.36 on 8 and 5045 DF,  p-value: < 0.00000000000000022
```

•

```
modell_9 <- "inntekt ~ sex*(height_cm + weight_kg + marital + bmi + education + age)"
lm9 <- lm(modell_9, data = hoyde_filtretrt)
summary(lm9)
```

```
##
## Call:
## lm(formula = modell_9, data = hoyde_filtretrt)
##
## Residuals:
##      Min       1Q   Median       3Q      Max
## -726384 -158229  -36644   118912 1049840
##
## Coefficients:
##              Estimate Std. Error t value      Pr(>|t|)
## (Intercept)   -522379.0    678234.7  -0.770      0.441215
## sexfemale      -22303.4    875111.8  -0.025      0.979668
## height_cm       1938.9     3735.2   0.519      0.603718
## weight_kg      -740.3     3539.2  -0.209      0.834312
## maritalmarried  179097.9    14336.2  12.493 < 0.0000000000000002
## maritalseparated  39709.8    28043.0   1.416      0.156828
## maritaldivorced  92214.0    17123.0   5.385      0.0000000756
## maritalwidowed   3518.1    60988.4   0.058      0.954002
## bmi             862.5     5117.0   0.169      0.866148
## education      48981.1     2021.9  24.225 < 0.0000000000000002
## age           -2465.0     2211.7  -1.115      0.265090
## sexfemale:height_cm    324.5     4996.2   0.065      0.948214
## sexfemale:weight_kg   -481.9     4900.1  -0.098      0.921656
## sexfemale:maritalmarried -177530.8    20970.0  -8.466 < 0.0000000000000002
## sexfemale:maritalseparated -93873.1    37895.8  -2.477      0.013277
```

```
## sexfemale:maritaldivorced    -77997.3    24072.9   -3.240            0.001203
## sexfemale:maritalwidowed     -6488.9    67844.0   -0.096            0.923807
## sexfemale:bmi                -300.8     6533.1   -0.046            0.963277
## sexfemale:education          -9467.7     2803.6   -3.377            0.000739
## sexfemale:age                2925.4     3104.9    0.942            0.346147
##
## (Intercept)
## sexfemale
## height_cm
## weight_kg
## maritalmarried                ***
## maritalseparated
## maritaldivorced              ***
## maritalwidowed
## bmi
## education                    ***
## age
## sexfemale:height_cm
## sexfemale:weight_kg
## sexfemale:maritalmarried     ***
## sexfemale:maritalseparated *
## sexfemale:maritaldivorced   **
## sexfemale:maritalwidowed
## sexfemale:bmi
## sexfemale:education          ***
## sexfemale:age
## ---
## Signif. codes:  0 '***' 0.001 '**' 0.01 '*' 0.05 '.' 0.1 ' ' 1
##
## Residual standard error: 245300 on 5032 degrees of freedom
## (71 observations deleted due to missingness)
## Multiple R-squared:  0.2549, Adjusted R-squared:  0.2521
## F-statistic:  90.6 on 19 and 5032 DF,  p-value: < 0.000000000000000022
```

Test av koeffisienter:

```
linearHypothesis(lm9, c("sexfemale = 0", "sexfemale:height_cm = 0"))
```

## Kommentar til modell 7, 8 og 9

I modell 7 ser vi samme tendens som i modell 1 og 4, hvor høyde har en stor påvirkningskraft. Men så ser vi her på modell 8 og 9 uten både 0 inntekt og topp 2% inntekt. t-verdien til høyde har kollapset. Den er nå i modell 9 på 0.52, der 1.92 er den gylne standarden for

t-verdier. Signifikansnivået har også kollapset fra 0.001 nivå helt ned til 0.6 felles nivå. Dette er før vi tar hensyn til kjønn. Med andre ord, er høyde faktisk ikke lengre signifikant.

Vi ser dermed at når vi ser vekk fra de arbeidsledige samt topp 2% inntektsgruppen, i tillegg til å legge til flere variabler som kjønn, alder, utdanning, osv, så er ikke høyde lengre de-facto for inntekt.

**Resultat** Vi forkaster  $H_0$  da vi tydelig ser at både t-veriden og  $p < \alpha$  verdien kollapser når vi legger til flere faktorer fremfor høyde.  $H_1$  Er dermed gjeldende og resultatet vårt er:

Høyde alene er ikke de-facto grunnlag for høyere lønn, det er andre faktorer med som påvirker.

## Residualer til datasettet “hoyde”

Vi velger å bruke modell 9, da denne er mest realistisk og inneholder mest informasjon.

```
hoyde_filtrert <- hoyde %>%  
  add_residuals(lm9)
```

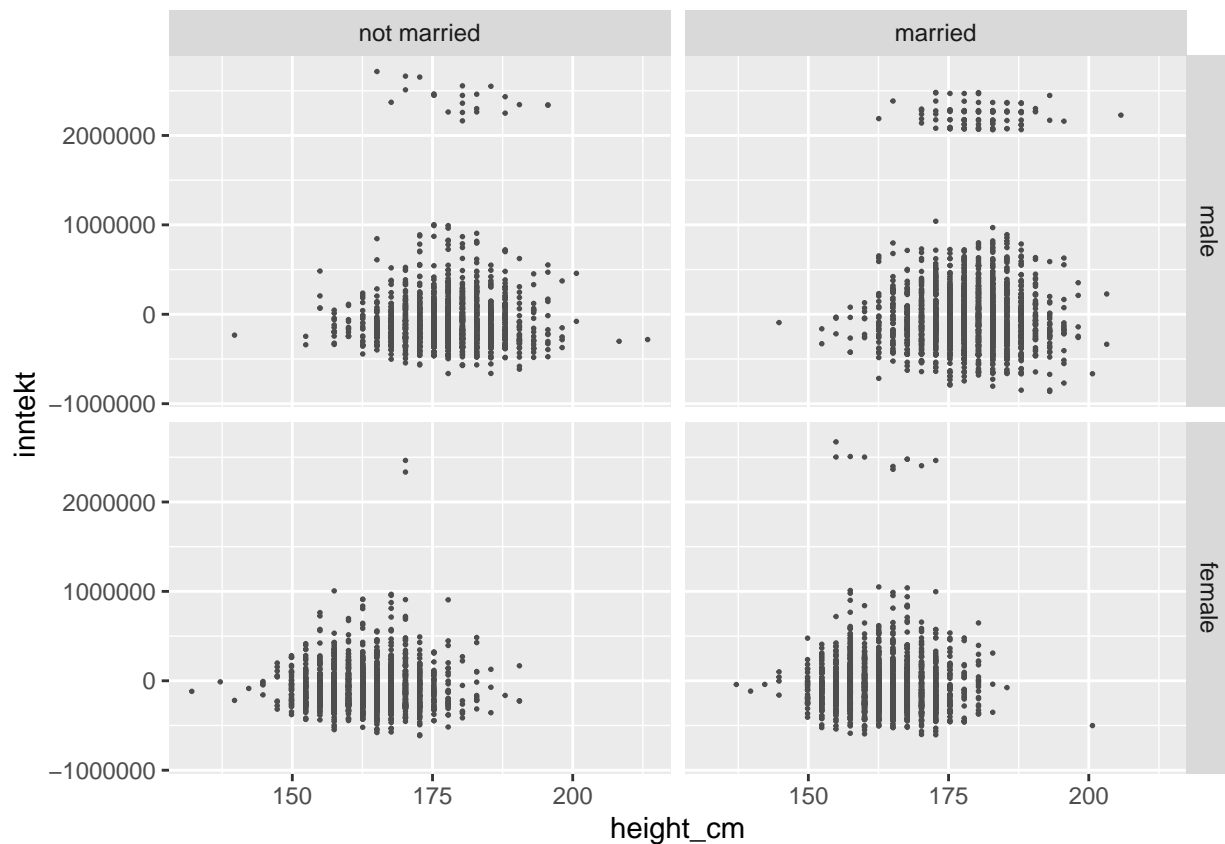
•

```
hoyde_filtrert %>%  
  head(n=10)
```

## GGplot av observasjonene, med svak bakgrunn.

```
ggplot(data = hoyde_filtrert,  
  mapping = aes(  
    x = height_cm,  
    y = inntekt)) +  
geom_point(  
  data = hoyde_filtrert,  
  mapping = aes(  
    x = height_cm,  
    y = resid),  
  colour = "grey30",  
  size = 0.3  
) +  
facet_grid(sex ~ factor(married, labels = c("not married", "married")))
```

```
## Warning: Removed 105 rows containing missing values (geom_point).
```



## Konklusjon

Vi kan ut ifra modellene våre, konkludere med at høyde ikke er den avgjørende faktoren for inntekt. Dette fremkommer spesielt tydelig i modell 9. Det er mange flere faktorer som har utslagsgivende påvirkning, som for eksempel utdanning, BMI, kjønn, alder, antall år i en jobb osv.

Studien gjennomført av Judge & Cable ser ut til å ha oversett viktige data i analysen deres, eller ikke gått nok i dybden på hvordan alle faktorer påvirker. En kan selvsagt ikke se helt bort fra at det er tilfeller hvor en høy person får en jobb som betaler bedre fremfor en lav person, men ut fra dataene og resultatene våre kan vi med høy treffsikkerhet vurdere det dithen at: Høyde alene ikke er de-facto grunnlag for høy lønn.

## Referanser

“AN EMPIRICAL INVESTIGATION OF THE PREDICTORS OF EXECUTIVE CAREER SUCCESS - JUDGE - 1995 - Personnel Psychology - Wiley Online Library.” n.d.  
<https://onlinelibrary.wiley.com/doi/10.1111/j.1744-6570.1995.tb01767.x>.

- Burns, David J. 1993. "Retail Salespersons: An Inquiry into Need Recognition." *Journal of Marketing Theory and Practice* 1 (3): 11–28.
- Higham, Philip, and D. Carment. 1992. "The Rise and Fall of Politicians: The Judged Heights of Broadbent, Mulroney and Turner Before and After the 1988 Canadian Federal Election." *Canadian Journal of Behavioural Science/Revue Canadienne Des Sciences Du Comportement* 24 (July): 404–9. <https://doi.org/10.1037/h0078723>.
- Judge, Timothy A., and Daniel M. Cable. 2004. "The Effect of Physical Height on Workplace Success and Income: Preliminary Test of a Theoretical Model." *Journal of Applied Psychology* 89 (3): 428–41. <https://doi.org/10.1037/0021-9010.89.3.428>.
- Whitely, William, Thomas W. Dougherty, and George F. Dreher. 1991. "Relationship of Career Mentoring and Socioeconomic Origin to Managers' and Professionals' Early Career Progress." *The Academy of Management Journal* 34 (2): 331–51. <https://doi.org/10.2307/256445>.



	hoyde	hoyde_filtretr
(Intercept)	-2321309.587 ***	-573873.741
	[-5.427]	[-1.801]
height_cm	15611.913 ***	5514.450 **
	[6.176]	[2.939]
weight_kg	-6129.694 *	270.450
	[-2.483]	[0.147]
maritalmarried	207941.582 ***	117904.614 ***
	[13.291]	[10.234]
maritalseparated	-32637.320	-30084.379
	[-1.179]	[-1.448]
maritaldivorced	70126.781 ***	56707.469 ***
	[3.882]	[4.272]
maritalwidowed	33568.334	-1930.571
	[0.863]	[-0.067]
bmi	6226.873	-1128.840
	[1.958]	[-0.474]
N	6911	5054
R2	0.088	0.082
logLik	-99857.326	-70408.867
AIC	199732.653	140835.734

\*\*\* p < 0.001; \*\* p < 0.01; \* p < 0.05.

Res.Df	RSS	Df	Sum of Sq	F	Pr(>F)
5.19e+03	1.19e+15				
5.19e+03	1.18e+15	2	1.41e+13	31.2	3.46e-14

Res.Df	RSS	Df	Sum of Sq	F	Pr(>F)
6.76e+03	5.54e+14				
6.76e+03	5.5e+14	2	3.41e+12	21	8.46e-10

Res.Df	RSS	Df	Sum of Sq	F	Pr(>F)
5.03e+03	3.03e+14				
5.03e+03	3.03e+14	2	2.47e+09	0.0205	0.98

weight	age	marital	sex	education	afqt	inntekt	height_cm	weight_kg	bmi
155	53	married	female	13	6.84	1.62e+05	152	69.8	66.7
156	51	married	female	10	49.4	2.98e+05	178	70.2	49.3
195	52	married	male	16	99.4	8.92e+05	165	87.8	71.5
197	54	married	female	14	44	3.4e+05	160	88.7	76.9
190	49	married	male	14	59.7	6.38e+05	168	85.5	67.6
200	49	divorced	female	18	98.8	8.67e+05	173	90	67
225	48	married	male	16	82.3	0	188	101	63.7
160	54	divorced	female	12	50.3	5.95e+05	163	72	60.5
162	55	divorced	male	12	89.7	5.1e+05	175	72.9	52.7
194	54	divorced	male	13	96	1.28e+06	175	87.3	63.2