

# Statistikk

Jo Eidsvik

Matematiske fag, NTNU

# Regresjon

Data kommer i form av kjente kovariater (eller forklaringsvariable) og målinger eller responsvariable.

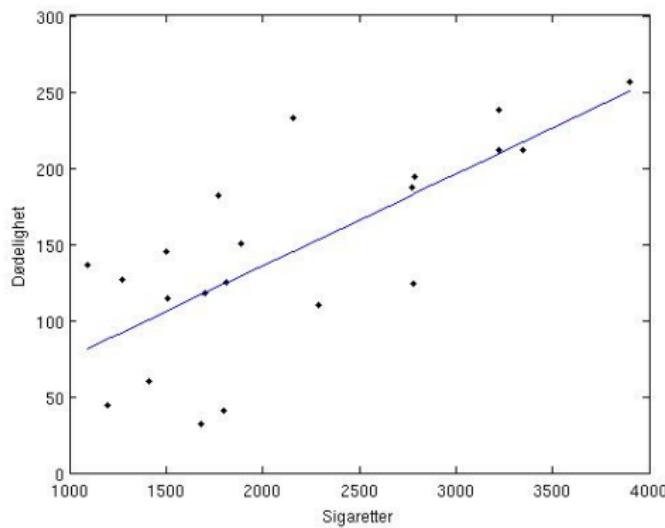
- ▶ Forklaringsvariable:  $x_1, \dots, x_n$
- ▶ Responsvariable:  $Y_1, \dots, Y_n$ .

## Modell for linear regresjon

For  $i = 1, \dots, n$ :

$$Y_i = \beta_0 + \beta_1 x_i + \epsilon_i, \quad \epsilon_i \sim N(0, \sigma^2), \text{ uavhengige}$$

## Dødelighet av hjerte og karsykdommer ( $Y$ ) mot sigareller ( $x$ )



# Mål er parameterestimering og prediksjon

1. **Parameterestimering:** Finn  $\hat{\beta}_0$  og  $\hat{\beta}_1$  utfra data: responser og kovariater.
2. **Prediksjon:** Finn  $E(Y_0)$  og  $\text{Var}(Y_0)$  der  $Y_0$  er en ny måling med kovariat  $x_0$ .

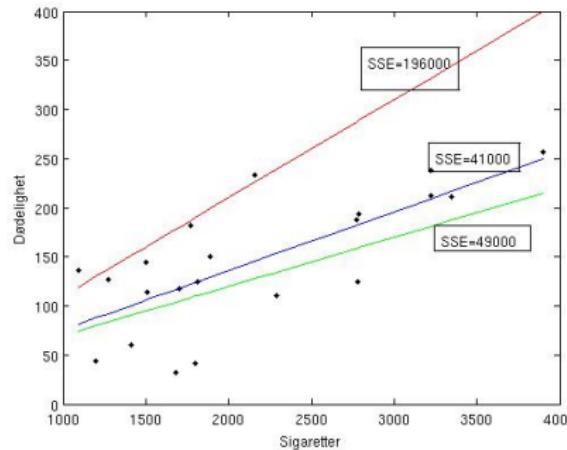
Lag konfidensintervall, gjennomfør tester.

## Parameterestimering

Minste kvadratsums metode finner linja som minimerer kvadratiske avvik til data.

$$SSE(\beta_0, \beta_1) = \sum_{i=1}^n (Y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2$$

Maximum likelihood estimation (MLE) gir tilsvarende målfunksjon.



# Sannsynlighetsestimering

$$L = L(\beta_0, \beta_1) = \prod_{i=1}^n f(y_i; \beta_0, \beta_1),$$

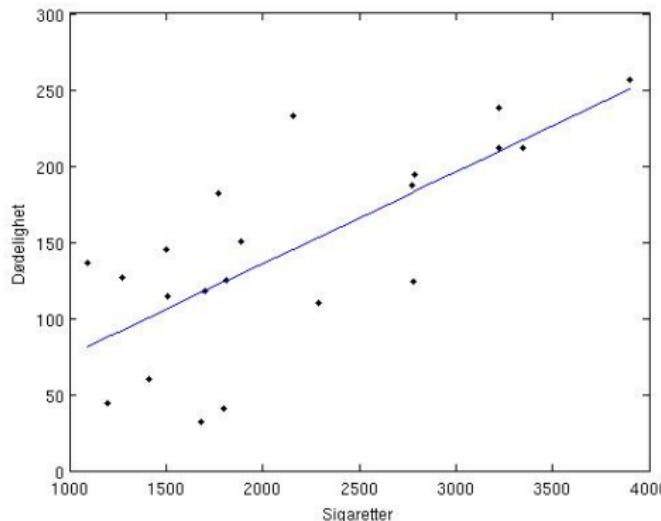
$$I = \log L = \text{const} - \sum_{i=1}^n \frac{(y_i - \beta_0 - \beta_1 x_i)^2}{2\sigma^2}$$

Uttrykket med kvadratiske avvik er samme som i Minste kvadratsums metode.

## Estimatorer

$$\hat{\beta}_0 = \bar{Y} - \hat{\beta}_1 \bar{x}, \quad \hat{\beta}_1 = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) Y_i}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$\hat{\beta}_1 = 0.06$  Er det signifikant? JA! - Konfidensintervall for  $\beta_1$  dekker ikke 0



## Fordeling til $\hat{\beta}_1$ (tilsvarende for $\hat{\beta}_0$ )

$$E(\hat{\beta}_1) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x}) E(Y_i)}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = \beta_1$$

$$Var(\hat{\beta}_1) = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 Var(Y_i)}{[\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2]^2} = \frac{\sigma^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}$$

$$\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sigma / \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \sim N(0, 1)$$

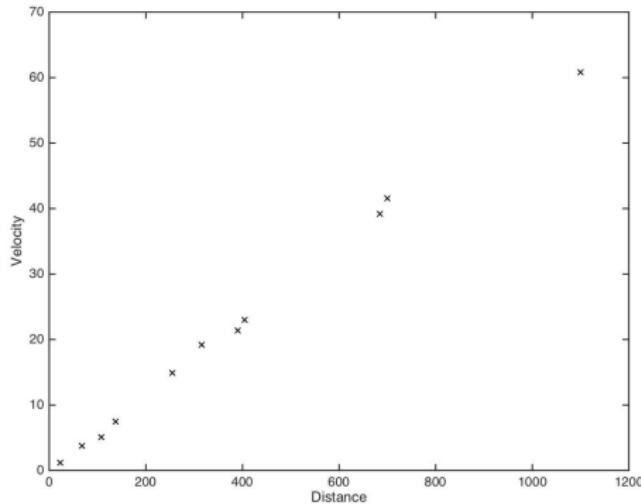
$$\frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{s / \sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}} \sim t_{n-2}$$

$$s^2 = \frac{1}{n-2} \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1 x_i)^2$$

## Hubble eksempel

$x_i$  = Avstand til galakse  $i$ ,  $Y_i$  = Hastighet til galakse  $i$ ,  $i = 1, \dots, 11$ .

Modell  $Y_i = \beta x_i + \epsilon_i$ ,  $i = 1, \dots, 11$ ,  $\epsilon_i \sim N(0, \sigma^2)$



## Hubble eksempel - tilpasning

$x_i$  =Avstand til galakse  $i$ ,  $Y_i$  =Hastighet til galakse  $i$ ,  $i = 1, \dots, 11$ .

Estimator

$$\hat{\beta} = \frac{\sum_{i=1}^{11} x_i Y_i}{\sum_{i=1}^{11} x_i^2}$$

