

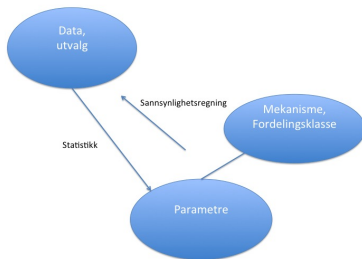
# Statistikk

Jo Eidsvik

Matematiske fag, NTNU

# Utvalg og Estimering

- ▶ Data er et utvalg:  $X_1, X_2, \dots, X_n$  uavhengige og identisk fordelt med tetthet eller punktsannsynlighet  $f(x; \theta)$ .
- ▶ Vi vil estimere modellparameter  $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ .
- ▶ Vi antar typisk at fordelingstype (Normal, eksponensial, Poisson, eller lignende) er kjent fra erfaring omkring mekanismen.



## Gjennomsnittet i et utvalg

$X_1, \dots, X_n$  er uavhengige normalfordelte med  $E(X_i) = \mu$ ,  $Var(X_i) = \sigma^2$ .

$$\bar{X} = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n)$$

1.  $\bar{X} = \hat{\mu}(X_1, \dots, X_n)$  er en estimator for  $\mu$ .
2.  $Z = \sqrt{n} \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma}$ ,  $Z$  er normalfordelt med  $E(Z) = 0$ ,  $Var(Z) = 1$ . Dette gjør at man kan se på de statistiske egenskapene til estimatoren  $\hat{\mu} = \hat{\mu}(X_1, \dots, X_n)$ .
3.  $\bar{x} = \hat{\mu}(x_1, \dots, x_n)$  er et estimat for  $\mu$ .

## Varians i et utvalg

$X_1, \dots, X_n$  er uavhengige normalfordelte med  $E(X_i) = \mu$ ,  $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ .

$$\bar{X} = \frac{1}{n}(X_1 + \dots + X_n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$$

$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

1.  $S^2$  estimerer  $\sigma^2$ .
2.  $Y = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$ .  $Y$  er kji-kvadratfordelt med  $n - 1$  frihetsgrader.

## Eksempel - akslinger

$X_1, \dots, X_{35}, S^2 = 0.0029$ . Er dette betydelig mindre enn tidligere usikkerhet  $\sigma^2 = 0.005$ ?

Dersom  $\sigma^2 = 0.005$  fortsatt er gyldig teoretisk varians:  $\frac{34S^2}{0.005}$  er kji-kvadratfordelt med 34 frihetsgrader.

Realisasjon er  $\frac{34 \cdot 0.0029}{0.005} = 20.3$ .  $P(Y < 20.3) = 0.022$ .

Det ser ut til at den gamle verdien gir lavere verdi (trolig at vi burde dele på en mindre  $\sigma^2$ , men det ikke ekstremt lav verdi i forhold til kji-kvadratfordeling.