

02323 Introduktion til statistik

Uge 4: Konfidensintervaller

Nicolai Siim Larsen
DTU Compute
Danmarks Tekniske Universitet
2800 Kgs. Lyngby

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Dagsorden

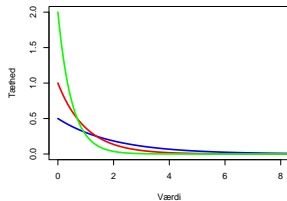
- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Læringsmål fra de første uger

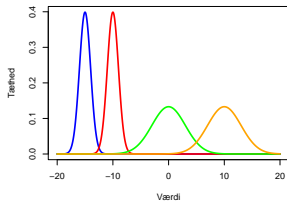
- Beregne og fortolke simple statistiske størrelser, herunder gennemsnit, spredning, varians, median, fraktiler og korrelation
- Anvende enkle grafiske eksplorative teknikker
- Identificere og beskrive sandsynlighedsfordelinger som Poisson-, binomial-, eksponential- og normalfordelingen

Sidste uge: Kontinuerte fordelinger

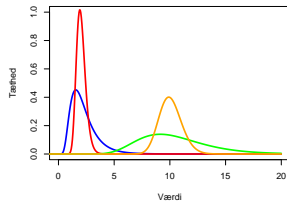
Tæthedsfunktioner – Eksponentialfordeling



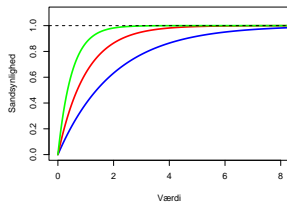
Tæthedsfunktioner – Normalfordeling



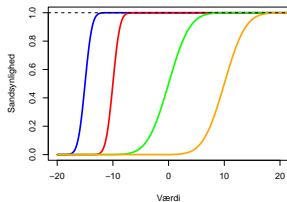
Tæthedsfunktioner – Lognormalfordeling



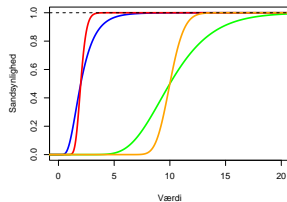
Fordelingsfunktioner – Eksponentialfordeling



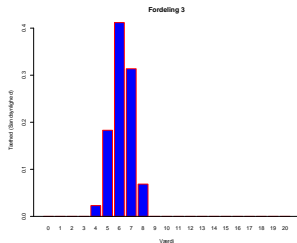
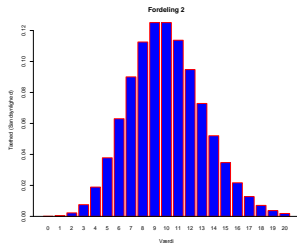
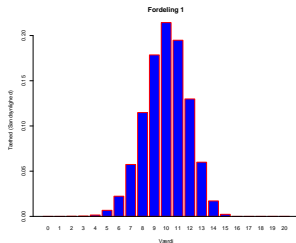
Fordelingsfunktioner – Normalfordeling



Fordelingsfunktioner – Lognormalfordeling



Spørgsmål



Spørgsmål 1

A) Bin(15, 2/3) B) HG(14, 8, 18) C) Pois(10)

Spørgsmål 2

A) $\mathbb{E}[X] = 56/9$, $\mathbb{V}[X] \approx 0.81$ B) $\mathbb{E}[X] = 10$, $\mathbb{V}[X] = 10$ C) $\mathbb{E}[X] = 10$, $\mathbb{V}[X] = 10/3$

Spørgsmål 3

A) $\mathbb{P}(X = 8) \approx \mathbb{P}(X = 11)$ B) $\mathbb{P}(X = 8) < 0.1$ C) $\mathbb{P}(X \leq 5) < 0.01$

Tips fra underviserne og hjælpelærerne

- Brug bogen og dias
- Bogen har en formelsamling
- Prøv at løse problemer med blyant og papir før I bruger R

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 **Introduktion og eksempel**
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Eksempel - Højde af 10 studerende:

Stikprøve, $n = 10$:

168 161 167 179 184 166 198 187 191 179

Eksempel - Højde af 10 studerende:

Stikprøve, $n = 10$:

168 161 167 179 184 166 198 187 191 179

Stikprøvegennemsnit og
-standardafvigelse:

$$\bar{x} = 178$$

$$s = 12.21$$

Eksempel - Højde af 10 studerende:

Stikprøve, $n = 10$:

168 161 167 179 184 166 198 187 191 179

Stikprøvegennemsnit og
-standardafvigelse:

$$\bar{x} = 178$$

$$s = 12.21$$

Estimater for populationens
middelværdi og standardafvigelse:

$$\hat{\mu} = 178$$

$$\hat{\sigma} = 12.21$$

Eksempel - Højde af 10 studerende:

Stikprøve, $n = 10$:

168 161 167 179 184 166 198 187 191 179

Stikprøvegennemsnit og
-standardafvigelse:

$$\bar{x} = 178$$

$$s = 12.21$$

Estimater for populationens
middelværdi og standardafvigelse:

$$\hat{\mu} = 178$$

$$\hat{\sigma} = 12.21$$

NYT:Konfidensinterval for μ :

[169.3; 186.7]

NYT:Konfidensinterval for σ :

[8.4; 22.3]

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

(Empirisk) fordeling af stikprøvegennemsnittet

```

# 'Sand' middelværdi og standardafvigelse
mu <- 178
sigma <- 12

# Stikprøvestørrelsen
n <- 10

# Simuler normalfordelte  $X_i$  for  $n = 10$ 
x <- rnorm(n = n, mean = mu, sd = sigma)
x

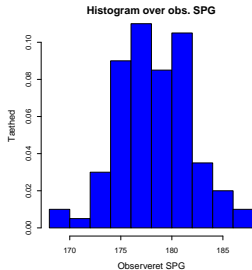
# Empirisk tæthed
hist(x, prob = TRUE, col = 'blue')
# Stikprøvegennemsnit
mean(x)

# Gentag eksperimentet (100 gange)
mat <- replicate(100, rnorm(n = n, mean = mu, sd = sigma))

# Udregn gennemsnit for hver stikprøve
xbar <- apply(mat, 2, mean)
xbar

# Fordelingen af stikprøvegennemsnittene (vist til højre)
hist(xbar, prob = TRUE, col = 'blue')
# Gns. og varians af stikprøvegennemsnittene
mean(xbar)
var(xbar)

```



Sætning 3.3: Fordeling for stikprøvegennemsnittet af normalfordelte variable

(Stikprøve-)fordelingen for \bar{X} :

Antag at X_1, \dots, X_n er uafhængige og ensfordelte (i.i.d) stokastiske variable, $X_i \sim N(\mu, \sigma^2), i = 1, \dots, n$, så:

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \sim N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

Middelværdien og variansen følger af regneregler

Middelværdien af \bar{X} (Sætning 2.56):

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} n\mu = \mu$$

Middelværdien og variansen følger af regneregler

Middelværdien af \bar{X} (Sætning 2.56):

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} n\mu = \mu$$

Variansen for \bar{X} (Sætning 2.56):

$$\text{Var}(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{1}{n^2} n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

Middelværdien og variansen følger af regneregler

Middelværdien af \bar{X} (Sætning 2.56):

$$E(\bar{X}) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mu = \frac{1}{n} n\mu = \mu$$

Variansen for \bar{X} (Sætning 2.56):

$$\text{Var}(\bar{X}) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n \sigma^2 = \frac{1}{n^2} n\sigma^2 = \frac{\sigma^2}{n}$$

Normaliteten af \bar{X} (Sætning 2.40):

Fra denne sætning følger, at \bar{X} er normalfordelt med middelværdi μ og varians σ^2/n .

Fordelingen af fejlen ($\bar{X} - \mu$)Spredningen af \bar{X}

$$\sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Fordelingen af fejlen ($\bar{X} - \mu$)Spredningen af \bar{X}

$$\sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Spredningen af ($\bar{X} - \mu$)

$$\sigma_{(\bar{X} - \mu)} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Standardiseret version af de samme ting, Sætning 3.4:

Fordelingen for den *standardiserede* fejl, vi begår:

Antag at X_1, \dots, X_n er uafhængige og ensfordelte (i.i.d.) stokastiske variable $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$, hvor $i = 1, \dots, n$, så:

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1^2)$$

Dvs. at det standardiserede stikprøvegennemsnit (Z) følger en standardnormalfordeling.

Praktisk problem i alt dette!

Hvordan skal resultaterne fra de foregående slides omsættes til et konkret interval for μ ?

Problemet: Populationsspredningen σ indgår i alle formlerne.

Praktisk problem i alt dette!

Hvordan skal resultaterne fra de foregående slides omsættes til et konkret interval for μ ?

Problemet: Populationsspredningen σ indgår i alle formlerne.

Oplagt løsning:

Anvend estimatet s i stedet for σ i formlerne!

Praktisk problem i alt dette!

Hvordan skal resultaterne fra de foregående slides omsættes til et konkret interval for μ ?

Problemet: Populationsspredningen σ indgår i alle formlerne.

Oplagt løsning:

Anvend estimatet s i stedet for σ i formlerne!

MEN:

Så bryder den givne teori faktisk sammen!

Praktisk problem i alt dette!

Hvordan skal resultaterne fra de foregående slides omsættes til et konkret interval for μ ?

Problemet: Populationsspredningen σ indgår i alle formlerne.

Oplagt løsning:

Anvend estimatet s i stedet for σ i formlerne!

MEN:

Så bryder den givne teori faktisk sammen!

HELDIGVIS:

Findes der en udvidet teori, der kan klare det!

Sætning 3.5: Mere anvendeligt resultat: (kopi af sætning 2.49)

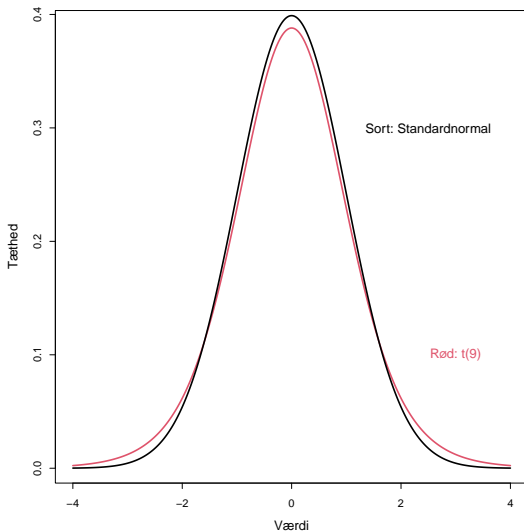
t -fordelingen tager højde for usikkerheden i at bruge stikprøvevariansen:

Antag at X_1, \dots, X_n er uafhængige og ensfordelte (i.i.d.) stokastiske variable, hvor $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ og $i = 1, \dots, n$, så er:

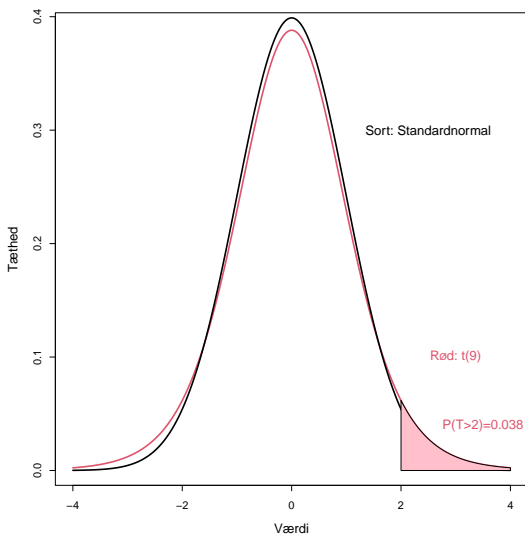
$$T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1),$$

dvs. T følger en t -fordeling med $n - 1$ frihedsgrader (degrees of freedom, df).

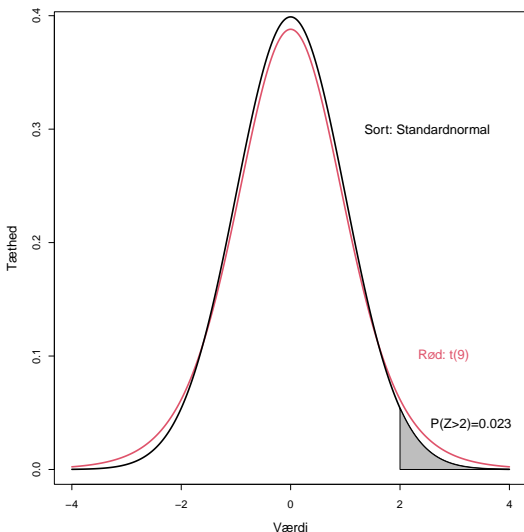
t-fordelingen med 9 frihedsgrader ($n = 10$):



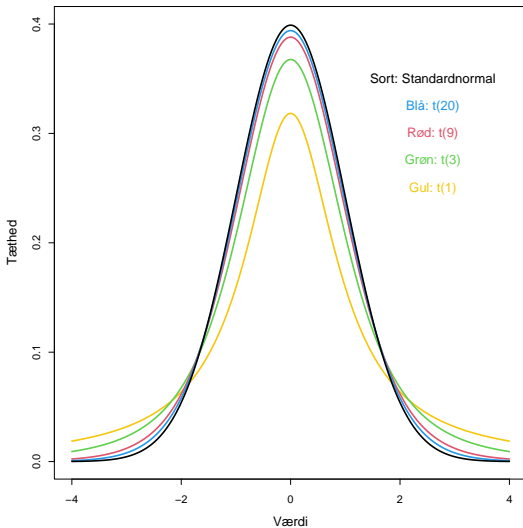
t-fordelingen med 9 frihedsgrader og standardnormalfordelingen:



t-fordelingen med 9 frihedsgrader og standardnormalfordelingen:



Forskellige t -fordelinger:



Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ**
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Metodeboks 3.9: Konfidensinterval for μ

Brug den rigtige t -fordeling til at lave konfidensintervallet:

For en stikprøve x_1, \dots, x_n er $100(1 - \alpha)\%$ konfidensintervallet for μ givet ved:

$$\bar{x} \pm t_{1-\alpha/2} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}},$$

hvor $t_{1-\alpha/2}$ er $100(1 - \alpha/2)\%$ fraktilen i t -fordelingen med $n - 1$ frihedsgrader.

Metodeboks 3.9: Konfidensinterval for μ

Brug den rigtige t -fordeling til at lave konfidensintervallet:

For en stikprøve x_1, \dots, x_n er $100(1 - \alpha)\%$ konfidensintervallet for μ givet ved:

$$\bar{x} \pm t_{1-\alpha/2} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}},$$

hvor $t_{1-\alpha/2}$ er $100(1 - \alpha/2)\%$ fraktilen i t -fordelingen med $n - 1$ frihedsgrader.

Mest almindeligt med $\alpha = 0.05$:

Oftest bruger man 95%-konfidensintervallet:

$$\bar{x} \pm t_{0.975} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}.$$

Her kaldes $(1 - \alpha)$ for konfidensniveauet og α for signifikansniveauet.

Højde-eksempel

```
## 0.975-fraktilen i t(9)-fordelingen (n=10):  
qt(0.975,9)
```

[1] 2.262

Dette giver os, at $t_{0.975} = 2.26$.

Resultatet fra metodeboks 3.9:

$$178 \pm 2.26 \cdot \frac{12.21}{\sqrt{10}},$$

som udregnes til

$$178 \pm 8.74 = [169.3; 186.7].$$

Højde-eksempel, 99% Konfidensintervallet (CI)

```
qt(0.995, 9)
```

[1] 3.25

Dette giver resultatet $t_{0,995} = 3.25$.

I dette tilfælde fås

$$178 \pm 3.25 \cdot \frac{12.21}{\sqrt{10}},$$

som giver

$$178 \pm 12.55 = [165.5; 190.5].$$

En R-funktion, der kan gøre det hele (og mere til):

```
x <- c(168,161,167,179,184,166,198,187,191,179)
t.test(x,conf.level=0.99)

##
## One Sample t-test
##
## data:  x
## t = 46, df = 9, p-value = 5e-12
## alternative hypothesis: true mean is not equal to 0
## 99 percent confidence interval:
##  165.5 190.5
## sample estimates:
## mean of x
##      178
```

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme**
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Den formelle ramme for *statistisk inferens*

Fra kapitel 1 i boget:

- An *observational unit* is the single entity/level about which information is sought (e.g. a person) (**Observationsenhed**)
- The *statistical population* consists of all possible “measurements” on each *observational unit* (**Population**)
- The *sample* from a statistical population is the actual set of data collected. (**Stikprøve**)

Den formelle ramme for *statistisk inferens*

Fra kapitel 1 i boget:

- An *observational unit* is the single entity/level about which information is sought (e.g. a person) (**Observationsenhed**)
- The *statistical population* consists of all possible “measurements” on each *observational unit* (**Population**)
- The *sample* from a statistical population is the actual set of data collected. (**Stikprøve**)

Sprogbrug og koncepter:

- μ og σ er *parametre*, som beskriver populationen
- \bar{x} er *estimatet* for μ (konkret udfaldsværdi)
- \bar{X} er *estimatoren* for μ (nu set som stokastisk variabel)
- Begrebet *teststørrelse* (*statistic*) er en fællesbetegnelse for begge

Den formelle ramme for *statistisk inferens* - Eksempel

Fra kapitel 1 i boget: Modifieret højde-eksempel

Vi måler højden for 10 tilfældige personer i Danmark.

Den formelle ramme for *statistisk inferens* - Eksempel

Fra kapitel 1 i boget: Modifieret højde-eksempel

Vi måler højden for 10 tilfældige personer i Danmark.

Stikprøven:

De 10 observationer: x_1, \dots, x_{10} .

Den formelle ramme for *statistisk inferens* - Eksempel

Fra kapitel 1 i boget: Modifieret højde-eksempel

Vi måler højden for 10 tilfældige personer i Danmark.

Stikprøven:

De 10 observationer: x_1, \dots, x_{10} .

Populationen:

Højderne for alle mennesker i Danmark.

Den formelle ramme for *statistisk inferens* - Eksempel

Fra kapitel 1 i boget: Modifieret højde-eksempel

Vi måler højden for 10 tilfældige personer i Danmark.

Stikprøven:

De 10 observationer: x_1, \dots, x_{10} .

Populationen:

Højderne for alle mennesker i Danmark.

Observationsenheden:

Én person.

Statistisk inferens: Læring fra data

Læring fra data:

Man ønsker at udlede parameterværdierne for den underliggende population.

Statistisk inferens: Læring fra data

Læring fra data:

Man ønsker at udlede parameterverdierne for den underliggende population.

Vigtigt i den forbindelse:

Stikprøven skal på meningsfuld vis være *repræsentativ* for en veldefineret population.

Statistisk inferens: Læring fra data

Læring fra data:

Man ønsker at udlede parameterverdierne for den underliggende population.

Vigtigt i den forbindelse:

Stikprøven skal på meningsfuld vis være *repræsentativ* for en veldefineret population.

Hvordan sikrer man det?

F.eks. ved at sikre, at stikprøven er fuldstændig *tilfældigt udtaget*.

Tilfældig stikprøveudtagning (random sampling)

Definition 3.12 :

- En tilfældig stikprøve fra en (uendelig) population: De stokastiske variable X_1, X_2, \dots, X_n udgør en tilfældig stikprøve af størrelse n fra den uendelige population, hvis:
 - 1 Alle de stokastiske variable har samme fordeling
 - 2 De n stokastiske variable er uafhængige

Tilfældig stikprøveudtagning (random sampling)

Definition 3.12 :

- En tilfældig stikprøve fra en (uendelig) population: De stokastiske variable X_1, X_2, \dots, X_n udgør en tilfældig stikprøve af størrelse n fra den uendelige population, hvis:
 - ① Alle de stokastiske variable har samme fordeling
 - ② De n stokastiske variable er uafhængige

Hvad betyder det?

- ① Alle observationer skal komme fra den samme population
- ② De må IKKE dele information med hinanden (f.eks. hvis man havde udtaget hele familier i stedet for enkeltindivider)

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data**
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Sætning 3.14: Den centrale grænseværdisætning (CLT)

Gennemsnittet af en tilfældig stikprøve følger altid en normalfordeling, hvis n er stor nok:

Lad \bar{X} være gennemsnittet for en tilfældigt udtrukket stikprøve af størrelse n taget fra en population med middelværdi μ og varians σ^2 . Så gælder det, at fordelingen for

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

tilnærmer sig standardnormalfordelingen, $N(0, 1^2)$, når $n \rightarrow \infty$.

Sætning 3.14: Den centrale grænseværdisætning (CLT)

Gennemsnittet af en tilfældig stikprøve følger altid en normalfordeling, hvis n er stor nok:

Lad \bar{X} være gennemsnittet for en tilfældigt udtrukket stikprøve af størrelse n taget fra en population med middelværdi μ og varians σ^2 . Så gælder det, at fordelingen for

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}}$$

tilnærmer sig standardnormalfordelingen, $N(0, 1^2)$, når $n \rightarrow \infty$.

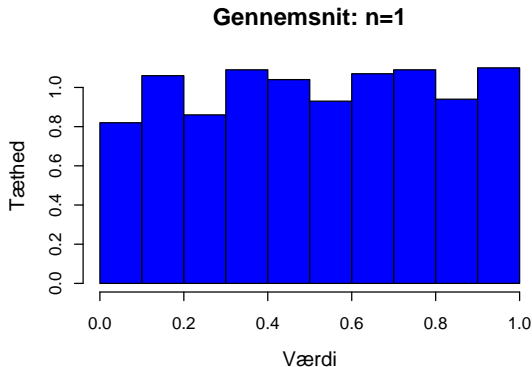
Dvs., hvis n er stor nok, kan vi (tilnærmelsesvist) antage:

$$\frac{\bar{X} - \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1^2).$$

Engelsk: *Central Limit Theorem* (CLT)

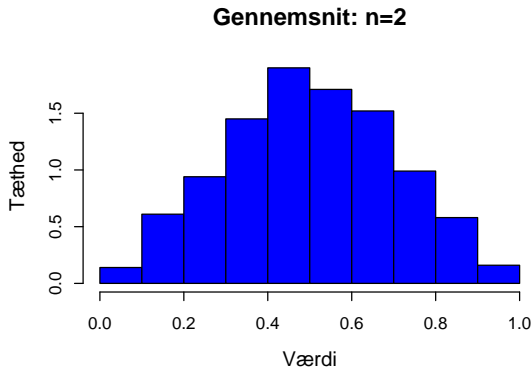
CLT in action - gennemsnit af uniformt fordelte variable

```
n=1  
k=1000  
u=matrix(runif(k*n),ncol=n)  
hist(apply(u,1,mean), col="blue", main="Gennemsnit: n=1", xlab="Værdi",ylab="Tæthed",freq=FALSE)
```



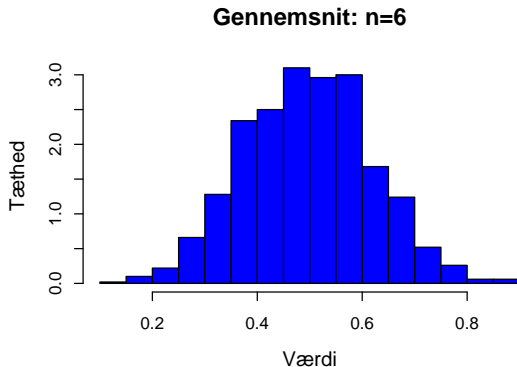
CLT in action - gennemsnit af uniformt fordelte variable

```
n=2  
k=1000  
u=matrix(runif(k*n),ncol=n)  
hist(apply(u,1,mean), col="blue", main="Gennemsnit: n=2", xlab="Værdi",ylab="Tæthed",freq=FALSE)
```



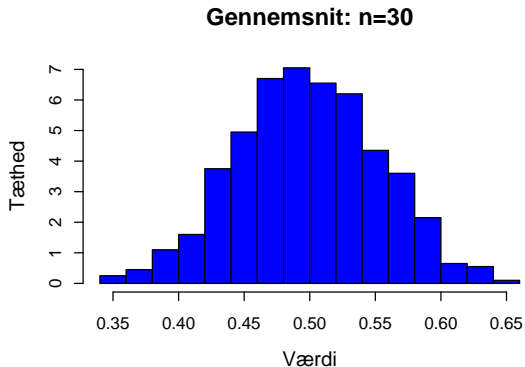
CLT in action - gennemsnit af uniformt fordelte variable

```
n=6  
k=1000  
u=matrix(runif(k*n),ncol=n)  
hist(apply(u,1,mean), col="blue", main="Gennemsnit: n=6", xlab="Værdi",ylab="Tæthed",freq=FALSE)
```



CLT in action - gennemsnit af uniformt fordelte variable

```
n=30  
k=1000  
u=matrix(runif(k*n),ncol=n)  
hist(apply(u,1,mean), col="blue", main="Gennemsnit: n=30", xlab="Værdi",ylab="Tæthed",freq=FALSE,nclass=15)
```



Konsekvens af den centrale grænseværdisætning:

Konfidensintervallet for μ gælder også for ikke-normale data:

Man kan bruge konfidensintervaller baseret på t -fordelingen i stort set alle situationer, blot n er "stor nok".

Konsekvens af den centrale grænseværdisætning:

Konfidensintervallet for μ gælder også for ikke-normale data:

Man kan bruge konfidensintervaller baseret på t -fordelingen i stort set alle situationer, blot n er "stor nok".

Hvornår er n "stor nok"?

Faktisk svært at svare præcist på, MEN:

- Tommelfingerregel: $n \geq 30$
- Selv for mindre n kan formelen være (næsten)gyldig for ikke-normale data.

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet**
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

'Repeated sampling' fortolkning

I det lange løb fanger vi den sande værdi i 95% af tilfældene:

Konfidensintervallet vil variere i både bredde (s) og position (\bar{x}), hvis man gentager sit studie.

'Repeated sampling' fortolkning

I det lange løb fanger vi den sande værdi i 95% af tilfældene:

Konfidensintervallet vil variere i både bredde (s) og position (\bar{x}), hvis man gentager sit studie.

Mere formelt udtrykt:

$$P\left(\frac{|\bar{X} - \mu|}{S/\sqrt{n}} < t_{0.975}\right) = 0.95,$$

'Repeated sampling' fortolkning

I det lange løb fanger vi den sande værdi i 95% af tilfældene:

Konfidensintervallet vil variere i både bredde (s) og position (\bar{x}), hvis man gentager sit studie.

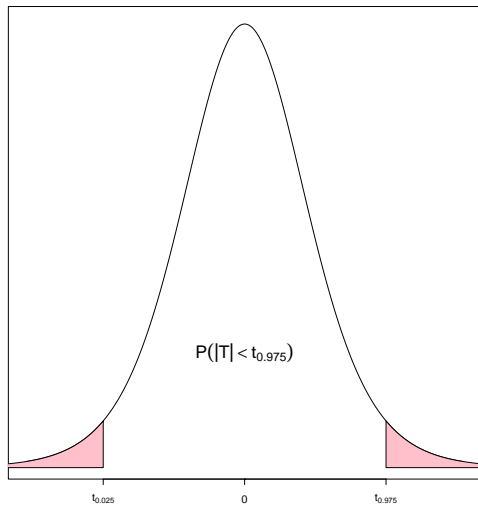
Mere formelt udtrykt:

$$P\left(\frac{|\bar{X} - \mu|}{S/\sqrt{n}} < t_{0.975}\right) = 0.95,$$

som er ækvivalent med:

$$P\left(\bar{X} - t_{0.975} \frac{S}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + t_{0.975} \frac{S}{\sqrt{n}}\right) = 0.95.$$

'Repeated sampling' fortolkning



Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning

Motiverende eksempel

Produktion af tabletter:

I produktionen af tabletter blandes et aktivt stof med et pulver, hvorefter blandingen formes til tabletter. Vi producerer altså pulverblandingen og deraf pillerne. Det er vigtigt, at blandingen er så homogen (ensartet) som mulig, således at tabletternes styrke er ens.

Vi betragter en blanding af det aktive stof og fyldpulver, hvoraf vi vil producere en stor mængde tabletter.

Vi ønsker, at koncentrationen af det aktive stof i tabletterne skal være 1 mg/g med den mindst mulige spredning. En tilfældig stikprøve udtages, hvor vi måler koncentrationen af det aktive stof (i mg/g). Vi antager endvidere, at vores målinger følger en normalfordeling.

Fordelingen for stikprøvevariansen, sætning 2.81

Stikprøven defineres som (X_1, \dots, X_n) , hvor X_i (for $i = 1, \dots, n$) repræsenterer den i 'te måling af koncentrationen, som her antages at følge en normal(μ, σ^2)fordeling. Vi antager yderligere, at stikprøven er repræsentativ (variablene er uafhængige og ensfordelte).

Stikprøvevariansen (variansestimatet) følger en χ^2 -fordeling:

Lad

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

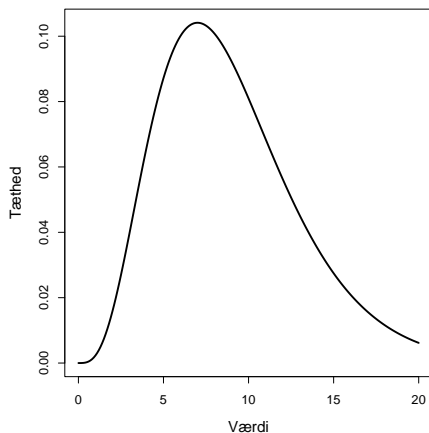
Så gælder at:

$$\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$$

følger en χ^2 -fordelt med $\nu = n - 1$ frihedsgrader.

χ^2 -fordelingen med $\nu = 9$ frihedsgrader (degrees of freedom)

```
x <- seq(0, 20, by = 0.1)
plot(x, dchisq(x, df = 9), type = "l", ylab="Tæthed", xlab="Værdi", lwd=2)
```



Metode 3.19: Konfidensintervaller for variansen og spredningen

Lad $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ for $i = 1, \dots, n$ være uafhængige (og ensfordelte).

Variansen:

Et $100(1 - \alpha)\%$ konfidensinterval for variansen σ^2 er givet ved:

$$\left[\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2}; \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2} \right],$$

hvor fraktilerne kommer fra en χ^2 -fordeling med $\nu = n - 1$ frihedsgrader.

Metode 3.19: Konfidensintervaller for variansen og spredningen

Lad $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ for $i = 1, \dots, n$ være uafhængige (og ensfordelte).

Variansen:

Et $100(1 - \alpha)\%$ konfidensinterval for variansen σ^2 er givet ved:

$$\left[\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2}; \frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2} \right],$$

hvor fraktilerne kommer fra en χ^2 -fordeling med $\nu = n - 1$ frihedsgrader.

Standardafvigelsen:

Et $100(1 - \alpha)\%$ konfidensinterval for standardafvigelsen σ er:

$$\left[\sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{1-\alpha/2}^2}}; \sqrt{\frac{(n-1)s^2}{\chi_{\alpha/2}^2}} \right].$$

Eksempel

Data:

En tilfældig stikprøve med $n = 20$ tabletter er udtaget og fra denne får man:

$$\hat{\mu} = \bar{x} = 1.01, \hat{\sigma}^2 = s^2 = 0.07^2$$

Eksempel

Data:

En tilfældig stikprøve med $n = 20$ tabletter er udtaget og fra denne får man:

$$\hat{\mu} = \bar{x} = 1.01, \hat{\sigma}^2 = s^2 = 0.07^2$$

95%-konfidensinterval for variansen - vi skal bruge χ^2 -fraktilerne (19 frihedsgrader):

$$\chi_{0.025}^2 = 8.9065, \chi_{0.975}^2 = 32.8523$$

```
qchisq(c(0.025, 0.975), df = 19)
```

```
[1] 8.907 32.852
```

Eksempel

Så konfidensintervallet for variansen σ^2 bliver:

$$\left[\frac{19 \cdot 0.7^2}{32.85}; \frac{19 \cdot 0.7^2}{8.907} \right] = [0.002834; 0.01045]$$

Eksempel

Så konfidensintervallet for variansen σ^2 bliver:

$$\left[\frac{19 \cdot 0.7^2}{32.85}; \frac{19 \cdot 0.7^2}{8.907} \right] = [0.002834; 0.01045]$$

Og konfidensintervallet for spredningen σ bliver:

$$\left[\sqrt{0.002834}; \sqrt{0.01045} \right] = [0.053; 0.102]$$

Højdeeksempel

Vi skal bruge χ^2 -fraktilerne med $\nu = 9$ frihedsgrader:

$$\chi_{0.025}^2 = 2.700389, \chi_{0.975}^2 = 19.022768$$

```
qchisq(c(0.025, 0.975), df = 9)
```

```
[1] 2.70 19.02
```

Højdeeksempel

Vi skal bruge χ^2 -fraktilerne med $\nu = 9$ frihedsgrader:

$$\chi_{0.025}^2 = 2.700389, \chi_{0.975}^2 = 19.022768$$

```
qchisq(c(0.025, 0.975), df = 9)
```

```
[1] 2.70 19.02
```

Så konfidensintervallet for højdens standardafvigelse σ bliver:

$$\left[\sqrt{\frac{9 \cdot 12.21^2}{19.022768}}; \sqrt{\frac{9 \cdot 12.21^2}{2.700389}} \right] = [8.4; 22.3]$$

Eksempel - Resultater:

Stikprøve, $n = 10$:

168 161 167 179 184 166 198 187 191 179

Gennemsnit og standardafvigelse for stikprøven:

$$\bar{x} = 178$$

$$s = 12.21$$

Estimer for populationsgennemsnit og standardafvigelse:

$$\hat{\mu} = 178$$

$$\hat{\sigma} = 12.21$$

NYT: **Konfidensinterval for μ :**

$$178 \pm 2.26 \cdot \frac{12.21}{\sqrt{10}} \Leftrightarrow [169.3; 186.7]$$

NYT: **Konfidensinterval for σ :**

$$[8.4; 22.3]$$

Dagsorden

- 1 Opsummering
- 2 Introduktion og eksempel
- 3 Fordelingen for gennemsnittet
 - t -fordelingen
- 4 Konfidensintervallet for μ
 - Eksempel: Højder
- 5 Statistisk sprogbrug og den formelle ramme
- 6 Ikke-normale data
- 7 Formel fortolkning af konfidensintervallet
- 8 Konfidensinterval for varians og spredning