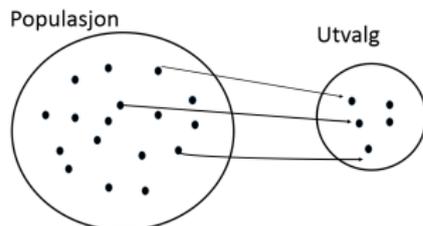


Populasjon, utvalg og observator I

- Populasjon: består av alle enheter man er interessert i (vi ofte antar at vi vet fordeling)
 - normalpopulasjon
 - poissonpopulasjon
 - $f(x)$ -populasjon
- Utvalg: delmengde av en populasjon



- **Tilfeldig utvalg:** X_1, X_2, \dots, X_n er uavhengige og identisk fordelte
 - $E(X_i) = \mu$ og $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ for $i = 1, \dots, n$
- **Observator:** observerbar funksjon av SV (som er et tilfeldig utvalg)
 - Utvalgs Gjennomsnitt, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_i^n X_i$
 - Utvalgs Varians, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_i^n (X_i - \bar{X})^2$
- **Utvalgsfordeling:** sannsynlighetsfordelingen til en observator
 - fordeling for \bar{X} :
 - $E(\bar{X}) = \mu$ og $\text{Var}(\bar{X}) = \sigma^2/n$ alltid
 - Hvis $X_i \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$

La X_1, X_2, \dots, X_n være uavhengige og normal fordelt SV. Anta at

$$\mathbf{E}(X_1) = \mu_1, \dots, \mathbf{E}(X_n) = \mu_n$$

$$\mathbf{Var}(X_1) = \sigma_1^2, \dots, \mathbf{Var}(X_n) = \sigma_n^2$$

La $Y = a_1X_1 + a_2X_2 + \dots + a_nX_n + b$ da er $Y \sim N(\mu_Y, \sigma_Y^2)$ med

$$\mu_Y = a_1\mu_1 + a_2\mu_2 + \dots + a_n\mu_n + b$$

$$\sigma_Y^2 = a_1^2\sigma_1^2 + a_2^2\sigma_2^2 + \dots + a_n^2\sigma_n^2$$

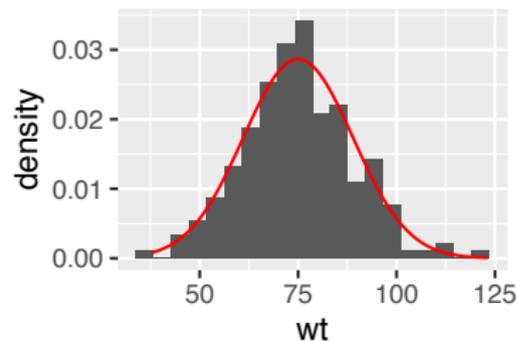
Populasjon, utvalg og observator II

- **Tilfeldig utvalg:** X_1, X_2, \dots, X_n er uavhengige og identisk fordelte
 - $E(X_i) = \mu$ og $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ for $i = 1, \dots, n$
- **Observator:** observerbar funksjon av SV (som er et tilfeldig utvalg)
 - Utvalgs Gjennomsnitt, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_i^n X_i$
 - Utvalgs Varians, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_i^n (X_i - \bar{X})^2$
- **Utvalgsfordeling:** sannsynlighetsfordelingen til en observator
 - fordeling for \bar{X} :
 - $E(\bar{X}) = \mu$ og $\text{Var}(\bar{X}) = \sigma^2/n$ alltid
 - Hvis $X_i \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$
 - Er datane normalfordelt?

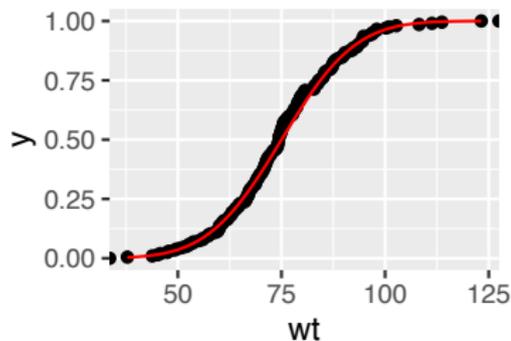
Er datane normal fordelt?

Plott for å vurdere om observerte verdier x_1, x_2, \dots, x_n synes å komme fra en normalpopulasjon

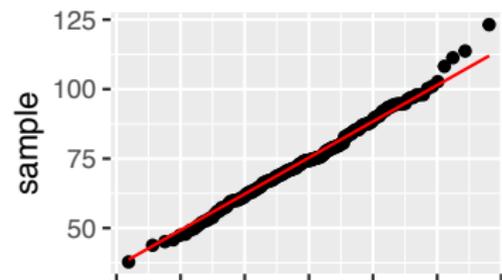
Histogram



Kumulativ Fordeling



Normal QQ Plot



Populasjon, utvalg og observator II

- **Tilfeldig utvalg:** X_1, X_2, \dots, X_n er uavhengige og identisk fordelte
 - $E(X_i) = \mu$ og $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ for $i = 1, \dots, n$
- **Observator:** observerbar funksjon av SV (som er et tilfeldig utvalg)
 - Utvalgs Gjennomsnitt, $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_i^n X_i$
 - Utvalgs Varians, $S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_i^n (X_i - \bar{X})^2$
- **Utvalgsfordeling:** sannsynlighetsfordelingen til en observator
 - fordeling for \bar{X} :
 - $E(\bar{X}) = \mu$ og $\text{Var}(\bar{X}) = \sigma^2/n$ alltid
 - Hvis $X_i \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$
 - Er datane normalfordelt?
 - Hva hvis de IKKE er normalfordelt?

Sentralgrense teorem

La X_1, X_2, \dots, X_n være tilfeldig utvalg fra fordeling med $E(X_i) = \mu$ og $Var[X_i] = \sigma^2$. Da vil fordelingen til

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}}$$

konvergere mot en standard normal fordeling når $n \rightarrow \infty$.

- Når n er stor har vi dermed at

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

Sentralgrense teorem

La X_1, X_2, \dots, X_n være tilfeldig utvalg fra fordeling med $E(X_i) = \mu$ og $Var[X_i] = \sigma^2$. Da vil fordelingen til

$$Z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}}$$

konvergere mot en standard normal fordeling når $n \rightarrow \infty$.

- Når n er stor har vi dermed at

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

- Det betyr at (når n er stor)

$$\bar{X} \approx N\left(\mu, \frac{\sigma^2}{n}\right)$$

- unntatt for svært skjeve fordelinger har man en god approksimasjon når $n \geq 30$

X_1, X_2, \dots, X_n u.i.f. fra $f(x)$ med $E(X_i) = \mu$ og $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$.

La $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ da

- Hvis $f(x) = N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$
- Hvis $f(x)$ ikke er $N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \bar{X} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} N(\mu, \sigma^2/n)$

- **Situasjon**

- X_1, X_2, \dots, X_9 er et tilfeldig utvalg fra $N(\mu, \sigma^2)$ -populasjon -verdien til μ er ukjent -skal estimere (anslå) verdien til μ -vil sammenligne
 - Gjennomsnitt $\bar{x} = \frac{1}{n} \sum X_i$
 - Median \tilde{X}
- Generere 9 observasjoner $X_i \sim N(2.4, 0.1)$
- Regne \bar{x} og \tilde{x}

- Hva er en estimator?
- Hva mener vi med “god” estimator?
- Hvordan finner vi en estimator?

- Hva er en estimator?
 - Anta at vi har et tilfeldig utvalg X_1, X_2, \dots, X_n fra $f(x; \theta)$ -populasjonen, der verdien til parameteren θ er ukjent. En estimator for θ er da en observator som benyttes til å anslå verdien til θ .
 - En estimator er en stokastisk variabel med sin egen fordeling
- Hva mener vi med “god” estimator?
- Hvordan finner vi en estimator?

- Hva er en estimator?
- Vi har to estimatorer $\hat{\theta}_1$ og $\hat{\theta}_2$ hvilken er best?
 - Ide: tenker oss at vi kan gjenta forsøket (uendelig) mange ganger. Vi foretrekker den estimator som vanligvis treffer nærmest den sanne verdi θ
 - Vi vet ikke verdi til θ
 - Vi vanligvis gjør forsøket bare en gang!
- Hvordan finner vi en estimator?

- Hva er en estimator?
- Vi har to estimatorene $\hat{\theta}_1$ og $\hat{\theta}_2$ hvilken er best?
 - Ide: tenker oss at vi kan gjenta forsøket (uendelig) mange ganger. Vi foretrekker den estimator som vanligvis treffer nærmest den sanne verdi θ
 - Vi vet ikke verdi til θ
 - Vi vanligvis gjør forsøket bare en gang!
 - Def: En observator $\hat{\theta}$ er en forventingsrett (unbiased) estimator for θ hvis $E[\hat{\theta}] = \theta$. Hvis ikke sier vi at $\hat{\theta}$ er forventingsskjev (biased)
 - Def: Av flere forventingsrette estimatorene sier vi at den med minst varians er mest effisient
- Hvordan finner vi en estimator?