

Sannsynlighetsfordelinger:

Binomisk Fordeling:

- 1. n uavhengige delforsøk
- 2. Suksess eller ikke
- 3. $P(A)=p$ i alle forsøk
 - $X =$ Antall ganger A inntreffer på n forsøk.
 - $X \sim binom(n, p)$
 - $f(x) = \binom{n}{x} \cdot p^x \cdot (1 - p)^{n-x}, x = 0, 1, 2, \dots, n$
 - $P(X \leq x) = \sum_{k=0}^x P(X = k)$
 - $E(X) = np \quad Var(X) = np(1 - p)$

Hypergeometrisk:

- 1. Populasjon med N elementer.
- 2. k av disse regnes som ”Suksess”, $N - k$ som fiasko
- 3. Trekker n elementer uten tilbakelegging
 - X , antallet suksesser.
 - $f(x) = \frac{\binom{k}{x} \cdot \binom{N-k}{n-x}}{\binom{N}{n}}$
 - $E(X) = np \quad Var(X) = np(1 - p) \frac{N-n}{N-1}, p = k/N$

Negativ-Binomisk:

- X er antall forsøk en må gjøre for at en hendelse A skal inntreffe k ganger
- $f(x) = \binom{x-1}{k-1} \cdot p^k (1 - p)^{x-k}, x = k, k + 1, k + 2, \dots$
 - $E(X) = k/p \quad Var(X) = k \cdot \frac{1-p}{p^2}$

Geometrisk:

- X er antall forsøk en må gjøre for at hendelsen A inntreffer første gang.
- $E(X) = 1/p \quad Var(X) = \frac{1-p}{p^2}$
- Geometrisk fordeling er minneløs!

Poisson:

- Antall forekomster av hendelsen A er Poisson-fordelt hvis:
- 1. Antallet av A i disjunkte tidsintervall er uavhengige
 - 2. Forventa antall av A er konstant lik λ (raten) per tidsenhet
 - 3. Kan ikke få to forekomster samtidig
 - $X =$ antall forekomster av A i et tidsrom t
 - $f(x) = \frac{(\lambda t)^x \cdot e^{-\lambda t}}{x!}, x = 0, 1, 2, \dots$
 - $E(X) = \lambda t \quad Var(X) = \lambda t$
 - $P(X \leq x) = \sum_{k=0}^x P(X = k)$
 - Ventetida til hendelse k er gammafordelt med $\alpha = k$ og $\beta = 1/\lambda$
 - Ventetida til første hendelse, og mellom etterfølgende hendelser, er eksponensialfordelt

Uniform fordeling:

- En kontinuerlig uniformt fordelt variabel, har samme sannsynlighet for alle verdier innen et intervall. Generelt har vi tetthetsfunksjonen: $f(x) = \begin{cases} \frac{1}{B-A}, & A \leq x \leq B \\ 0, & \text{ellers} \end{cases}$
- $E(X) = \frac{A+B}{2} \quad Var(X) = \frac{(A-B)^2}{12}$

Gammafordeling:

- En kontinuerlig variabel X er gammelfordelt med parameter $\alpha > 0$ og $\beta > 0$ dersom tetthetsfunksjonen er gitt ved: $f(x; \alpha, \beta) = \begin{cases} \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x > 0 \\ 0, & \text{ellers} \end{cases}$
- $E(X) = \alpha\beta \quad Var(X) = \alpha\beta^2$

Eksponensialfordeling:

- $f(x; \beta) = \begin{cases} \frac{1}{\beta} e^{-\frac{x}{\beta}}, & x > 0 \\ 0, & \text{ellers} \end{cases}$
 - $E(X) = \beta \quad Var(X) = \beta^2$
- Eksponensialfordeling er minneløs!

Normalfordeling:

- $f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$
- $P(a \leq X \leq b) = \int_a^b f(x) dx$

Standard normalfordeling:

- Alle normalfordelinger kan skrives som Standard normalfordeling
 - $Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$
 - $F(x) = P(X \leq x) = P\left(\frac{X-\mu}{\sigma} \leq \frac{x-\mu}{\sigma}\right) = P\left(Z \leq \frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$
- Anta at X_1, X_2, \dots, X_n er uavhengige og normalfordelt. Da er: $Y = \alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2 + \dots + \alpha_n X_n$ Være normalfordelt med:
- $E(Y) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \mu_i \quad Var(Y) = \sum_{i=1}^n \alpha_i^2 \sigma_i^2$

Inferens:

QQ-Plot:

- Plotter observasjoner mot teoretiske(”ideelle”) observasjoner fra en aktuell fordeling.
- Teoretiske observasjoner er gitt ved invers kumulativ fordeling av jevnt spredte Sannsynlighetsfordelinger mellom 0 og 1.
- Om antatt fordeling stemmer skal plottet gi tilnærmet rett linje.

Estimering:

Viktige estimatoregenskaper:

- En punktestimator Θ for en paramaeter θ er forventningsrett hvis $E(\Theta) = \theta$
- Variansen $Var(\Theta)$ burde synke med økende antall observasjoner
- Om en har to ulike estimatore, så er den estimatoren med minst varians den mest effektive estimatoren.

Vanlige estimatorer:

- Alle estimatorene vist til her er forventningsrett.
- μ : $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \quad E(\bar{X}) = \mu \quad Var(\bar{X}) = \frac{\sigma^2}{n}$
 - σ^2 : $S^2 = \frac{1}{1-n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \quad E(S^2) = \sigma^2 \quad Var(S^2) = \frac{2\sigma^4}{n-1}$
 - p : $\hat{p} = \frac{X}{n} \quad E(\hat{p}) = p \quad Var(\hat{p}) = \frac{p(1-p)}{p}$ Binomisk
 - $\mu_1 - \mu_2$: $\bar{X}_1 - \bar{X}_2 \quad Var(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) = \frac{\sigma_1^2}{n_1} - \frac{\sigma_2^2}{n_2}$
 - $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$: $\frac{S_1^2}{S_2^2}$
 - $p_1 - p_2$: $\hat{p}_1 - \hat{p}_2$, Binomisk
 - μ_D : \bar{D}

Utvvalgsfordelinger:

\bar{X}, Z :

$\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right) \quad Z = \frac{\bar{X}-E(\bar{X})}{\sqrt{Var(\bar{X})}} = \frac{\bar{X}-\mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}} \sim N(0, 1)$ Selv om populasjonen ikke er normalfordelt gjelder dette når $n \rightarrow \infty$. Regner vanligvis tilnærmina for god når $n > 30$

Sentralgrenseteoremet:

Når utvalgsstørrelsen $N \rightarrow \infty$ så vil $\bar{X} \sim N\left(\mu, \frac{\sigma}{\sqrt{n}}\right)$ for uansett fordeling av X . Godkjener dette for $N \geq 30$

T

Hvis ukjent varians: $T = \frac{\bar{X} - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ Dette gjelder tilnærmet andre fordelinger som har klokkeliknende form.

S²:

Forutsatt normalfordeling: $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{1}{\sigma^2} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2 \sim \chi_{n-1}^2$

p̂:

Binomisk forsøk med sannsynlighet p , gitt at n er stor nok: $Z = \frac{\hat{p} - E(\hat{p})}{\sqrt{\text{Var}(\hat{p})}} = \frac{\hat{p} - p}{\sqrt{\frac{p(1-p)}{n}}} \sim N(0, 1)$

X₁ - X₂:

Kjent varians:

- $\hat{X}_1 - \hat{X}_2 \sim N\left(\mu_1 - \mu_2, \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}\right)$
- $Z = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$

Ukjent varians:

- $\sigma_1^2 = \sigma_2^2$: $T = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_p \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t_{n_1 + n_2 - 2}$
- $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$: $T' = \frac{(\bar{X}_1 - \bar{X}_2) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_v, v = \frac{(S_1^2/n_1 + S_2^2/n_2)^2}{\frac{(S_1^2/n_1)^2}{n_1 - 1} + \frac{(S_2^2/n_2)^2}{n_2 - 1}}$

F

Fra to uavhengige NF utvalg: $F = \frac{S_1^2 \sigma_2^2}{S_2^2 \sigma_1^2} \sim F_{n_1 - 1, n_2 - 1}$

p̂₁ - p̂₂

$Z = \frac{(\hat{p}_1 - \hat{p}_2) - (p_1 - p_2)}{\sqrt{\frac{p_1(1-p_1)}{n_1} + \frac{p_2(1-p_2)}{n_2}}} \sim N(0, 1)$

D

Gitt normalfordeling: $T = \frac{\bar{D} - \mu_D}{S_D/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$

Fra utvalgsfordelinger kan en utlede testobservatorer og konfidensintervaller!

Utlede Konfidensintervall:

Anta at vi har X_1, X_2, \dots, X_n stokastiske variabler, hvor sannsynlighetsfordelingen til disse inneholder en ukjent parameter θ . Anta også at vi har observasjoner x_1, x_2, \dots, x_n . Har lyst å bruke disse for å finne et $100(1 - \alpha)\%$ konfidensintervall:

- Bestem en stokastiske variabel $Z = h(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta)$ som følger en kjent fordeling. Altså finn utvalgsfordelingen for parameteren θ
- Finn kvantilene $Z_{\frac{\alpha}{2}}$ og $Z_{1-\frac{\alpha}{2}}$. Da har en at: $P(Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq h(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta) \leq Z_{\frac{\alpha}{2}})$
- Da er løsningen på ulikhetene $Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \leq h(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta)$ og $Z_{1-\frac{\alpha}{2}} \geq h(X_1, X_2, \dots, X_n, \theta)$ konfidensintervallet.

Prediksjonsintervall:

μ, σ kjent:

$$P\left(-z_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{X_0 - \mu}{\sigma} \leq z_{\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

μ kjent og σ ukjent:

$$P\left(-z_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{X_0 - \bar{X}}{\sigma \sqrt{1 + \frac{1}{n}}} \leq z_{\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

μ, σ ukjent:

$$P\left(-t_{\frac{\alpha}{2}} \leq \frac{X_0 - \bar{X}}{S \sqrt{1 + \frac{1}{n}}} \leq t_{\frac{\alpha}{2}}\right) = 1 - \alpha$$

Hypotesetesting:

Velger testobservator med kjent fordeling (Velger utvalgsfordelingen til parameteren) når nullhypotesen er sann. Dersom utregna testobservator gir en verdi som er veldig usannsynlig hvis nullhypotesen er sann forkastes nullhypotesen.

Forkastningsområde:

Forkastnings område velges slik at det skal være en sannsynlighet α for å få en så ekstrem verdi, dersom H_0 er sant. Kritisk verdi blir da z_α , og vi forkaster H_0 om $Z > z_\alpha$

Generell sannsynlighet og statistikkregler:

- Addisjonsregel $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$
- Betinget sannsynlighet $P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$
- Multiplikasjonsregelen: $P(A \cap B) = P(B)P(A|B) = P(A)P(B|A)$
- Kumulativ fordelingsfunksjon $F(X) = P(X \leq x) = \begin{cases} \sum_{t \leq x} P(X = t), & \text{diskret} \\ \int_{-\infty}^x f(t) dt, & \text{Kont.} \end{cases}$
- Forventningsverdi: $E(X) = \begin{cases} \sum_x x f(x), & \text{Diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx, & \text{Kont.} \end{cases}$
- Varians: $\text{Var}(X) = \begin{cases} \sum_x (x - \mu)^2 f(x) = E(X^2) - E(X)^2 & \text{Diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu)^2 f(x) dx = \int_{-\infty}^{\infty} x^2 f(x) dx - \mu^2, & \text{Kont.} \end{cases}$

Simultanfordeling for to variabler:

- $P((x, y) \in A) = \begin{cases} \int \int_A f(x, y) dx dy & \text{Kont.} \\ \sum \sum_A f(x, y) & \text{Diskret} \end{cases}$
- $g(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy$ eller $\sum_y f(x, y)$ Samme for $h(y)$
- $f(y|x) = \frac{f(x, y)}{g(x)}$
- $\sigma_{XY} = \text{Cov}(X, Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)] = \begin{cases} \sum_x \sum_y (x - \mu_X)(y - \mu_Y) f(x, y), & \text{Diskret} \\ \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} (x - \mu_X)(y - \mu_Y) f(x, y) dx dy & \text{Kont.} \end{cases}$
- $\rho_{XY} = \text{Cor}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}(X)\text{Var}(Y)}}$
- X, Y uavhengig $\Rightarrow \text{Cov}(x, y) = 0$