Formularium Kansrekening en statistiek

UNIVERSITEIT ANTWERPEN 2014-2015

S. VAN AERT P. GOOS

Hoofdstuk 1: Wat is statistiek?

Hoofdstuk 2: Data en hun voorstelling

Hoofdstuk 3: Beschrijvende statistieken van steekproefgegevens

Mediaan: M_e

middelste element van de geordende data:

- $(\frac{n+1}{2})$ -de element bij oneven aantal elementen n
- \bullet gemiddelde van $\frac{n}{2}$ -de en $(\frac{n}{2}+1)$ -ste element bij even aantal elementen n

Modus: M_o

waarneming met de grootste frequentie (gegroepeerde gegevens: klassecentrum van de modale klasse)

Rekenkundig gemiddelde:

$$\overline{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} x_i$$
 (gegroepeerde gegevens: $\overline{x} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{k} f_i x_i$)

Ordestatistieken, percentielen en kwantielen:

ide ordestatistiek of ide ordekengetal $x_{(i)}$: ide waarneming van geordende data; $(100 \times p)$ de steekproefpercentiel of -kwantiel c_p $(0 : reëel getal groter dan <math>100 \times p\%$ van de waarnemingen, en kleiner dan $100 \times (1-p)\%$ van de waarnemingen; berekening: $c_p = x_{(q)} + f(x_{(q+1)} - x_{(q)})$ met a = 1 + p(n-1), q het grootste geheel getal kleiner dan a, en f = a - q

Eerste kwartiel = $Q_1 = c_{0.25}$, tweede kwartiel = $Q_2 = c_{0.5}$, derde kwartiel = $Q_3 = c_{0.75}$

Spreidingsbreedte:

$$R = x_{max} - x_{min}$$

Interkwartielbreedte:

$$Q = Q_3 - Q_1$$

Gemiddelde absolute afwijking:

$$MAD = \frac{\sum_{i=1}^{n} |x_i - \overline{x}|}{n}$$

Steekproefvariantie:

$$s^{2} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2}}{n-1} = \frac{1}{n-1} \left(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - n\overline{x}^{2} \right) = \frac{1}{n-1} \left\{ \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - \frac{1}{n} (\sum_{i=1}^{n} x_{i})^{2} \right\}$$
(gegroepeerde gegevens: $s^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{k} f_{i}(x_{i} - \overline{x})^{2}$)

Steekproefstandaarddeviatie $s = \sqrt{s^2}$

Populatievariantie:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu)^2}{N}$$

Variatiecoëfficiënt:

$$VC = \frac{s}{\overline{x}}$$

Pearsons scheefheidscoëfficiënt:

$$S_P = \frac{3(\overline{x} - M_e)}{s}$$

Covariantie:

Steekproefcovariantie $s_{XY} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})$ Populatiecovariantie: $\sigma_{XY} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (x_i - \mu_X)(y_i - \mu_Y)$

Correlatiecoëfficiënt:

Steekproefcorrelatiecoëfficiënt: $r_{XY} = \frac{s_{XY}}{s_X s_Y} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \overline{y})^2}}$ Populatiecorrelatiecoëfficiënt : $\rho_{XY} = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_X \sigma_Y}$

Hoofdstuk 4: Kansrekenen

Axioma's:

- P(G) > 0
- $P(\Omega) = 1$
- voor mekaar uitsluitende G_i : $P(G_1 \cup G_2 \cup G_3 \cup \dots) = \sum_i P(G_i)$

Rekenregels:

- $P(\emptyset) = 0$
- Indien $G_1 \subseteq G_2$, dan is $P(G_2 \setminus G_1) = P(G_2) P(G_1)$
- Voor een willekeurige gebeurtenis G geldt dat $0 \le P(G) \le 1$
- $P(G) + P(G^c) = 1$
- $P(G_1 \cup G_2) = P(G_1) + P(G_2) P(G_1 \cap G_2)$ (optelregel)
- $P(G_1 \cup G_2 \cup G_3) = P(G_1) + P(G_2) + P(G_3) P(G_1 \cap G_2) P(G_1 \cap G_3) P(G_2 \cap G_3) + P(G_1 \cap G_2 \cap G_3)$ (veralgemeende optelregel)

Voorwaardelijke kans:

$$P(G_1|G_2) = \frac{P(G_1 \cap G_2)}{P(G_2)}$$

1

Vermenigvuldigingsregel:

$$P(G_1 \cap G_2) = P(G_1|G_2)P(G_2) P(G_1 \cap G_2 \cap G_3) = P(G_3|G_1 \cap G_2)P(G_2|G_1)P(G_1)$$

Onafhankelijke gebeurtenissen:

 G_1 is onafhankelijk van G_2 als $P(G_1) = P(G_1|G_2)$

Partitie:

Niet-lege G_i vormen een partitie van Ω als $G_1 \cup G_2 \cup G_3 \cup \cdots = \Omega$ en $G_i \cap G_j = \emptyset$ voor elke $i \neq j$

Stelling van de totale kans:

Voor G_0 en partitie G_1, G_2, \ldots, G_k van Ω : $P(G_0) = \sum_{i=1}^k P(G_0|G_i)P(G_i)$

Kansregel van Bayes:

Voor G_0 en partitie G_1, G_2, \dots, G_k van Ω : $P(G_j|G_0) = \frac{P(G_0|G_j)P(G_j)}{\sum_{i=1}^k P(G_0|G_i)P(G_i)}$

Hoofdstuk 5: Univariate kansvariabelen

Kansvariabele of stochastische variabele:

Functie X die reëel getal associeert met uitkomst ω van experiment Als G_x de gebeurtenis is waarvoor X = x, dan $p_X(x) = P(X = x) = P(G_x)$

Kansverdeling van discrete X:

Opsomming van $p_X(x_i) = P(X = x_i), \quad i = 1, 2, \dots, k$

Kansdichtheid van continue X:

Niet-negatieve functie $f_X(x)$, gedefinieerd over de reële rechte, met $P(X \in I) = \int_I f_X(x) dx$ voor alle intervallen I

(Cumulatieve) verdelingsfunctie:

 $F_X(x) = P(X \le x)$ voor elk reëel getal xDiscrete X: $F_X(x) = \sum_{x_i < x} p_X(x_i)$, continue X: $F_X(x) = \int_{-\infty}^x f_X(y) dy$

Hoofdstuk 6: Kengetallen van populaties en processen

Verwachte waarde:

Discrete X: $\mu_X = E(X) = \sum_{i=1}^k x_i p_X(x_i)$ Continue X: $\mu_X = E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx$

Verwachte waarde van een functie van een kansvariabele:

 $\mu_Y = E(Y) = E\{g(X)\} = \sum_x g(x)p_X(x)$

Verwachte waarde van een lineaire transformatie:

 $Y = \sum_{i=1}^{k} a_i g_i(X)$, met constanten a_1, a_2, \dots, a_k en functies $g_1(X), g_2(X), \dots, g_k(X)$: $\mu_Y = E(Y) = E\left\{\sum_{i=1}^{k} a_i g_i(X)\right\} = \sum_{i=1}^{k} a_i E\left\{g_i(X)\right\}$

Variantie:

 $\sigma_X^2 = var(X) = E\{(X - \mu_X)^2\}$ Discrete X: $\sigma_X^2 = var(X) = \sum_{i=1}^k (x_i - \mu_X)^2 p_X(x_i)$ Continue X: $\sigma_X^2 = var(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mu_X)^2 f_X(x) dx$

Standaarddeviatie:

 $\sigma_X = +\sqrt{\sigma_X^2}$

Variantie van een lineaire transformatie:

 $var(aX+b) = a^2 \sigma_X^2$

Gestandaardiseerde kansvariabele:

 $Z = \frac{X - \mu_X}{\sigma_X}$ met E(Z) = 0 en $\sigma_Z^2 = \sigma_Z = 1$

Modus:

Waarde waarvoor kansverdeling of kansdichtheid maximale waarde aanneemt

Mediaan:

Discrete X: $\gamma_{0.5}$ waarvoor $F_X(\gamma_{0.5}) = P(X \le \gamma_{0.5}) \ge \frac{1}{2}$ en $P(X \ge \gamma_{0.5}) \ge \frac{1}{2}$ Continue X: $\gamma_{0.5}$ waarvoor $F_X(\gamma_{0.5}) = \int_{-\infty}^{\gamma_{0.5}} f_X(x) dx = \int_{\gamma_{0.5}}^{+\infty} f_X(x) dx = \frac{1}{2}$

Kwantielen, percentielen en kwartielen:

p-dekwantielwaarde of (100×p)-ste percentiel γ_p van continue X: $p=\int_{-\infty}^{\gamma_p}f_X(x)dx=F_X(\gamma_p)$ Eerste kwartiel= $\gamma_{0.25}$, tweede kwartiel= $\gamma_{0.5}$, derde kwartiel= $\gamma_{0.75}$

Pearson's scheefheidscoëfficiënt:

 $SP^{pop} = \frac{3(\mu_X - \gamma_{0.5})}{\sigma_X} \in [-3, +3]$

Scheefheidscoëfficiënt:

scheefheidscoëfficiënt = $\frac{E\{(X-\mu_X)^3\}}{\sigma_X^3}$

Hoofdstuk 7: Belangrijke discrete kansverdelingen

Discreet uniforme verdeling:

$$p_X(x) = \frac{1}{k}, \quad x = x_1, \dots, x_k$$

Bernoulli verdeling:

$$p_X(x;\pi) = \pi^x (1-\pi)^{1-x}, \quad x = 0, 1$$

 $\mu_X = E(X) = \pi, \sigma_X^2 = var(X) = \pi(1-\pi)$

Binomiale verdeling:

$$X \sim bin(n;\pi)$$
: $p_X(x;n,\pi) = \frac{n!}{x!(n-x)!} \pi^x (1-\pi)^{n-x}, \quad x = 0,1,2,\dots,n$
 $\mu_X = E(X) = n\pi, \sigma_X^2 = var(X) = n\pi(1-\pi)$

Poissonverdeling:

$$X \sim \text{Poisson}(\lambda) : p_X(x; \lambda) = \frac{e^{-\lambda} \lambda^x}{x!}, \quad x = 0, 1, 2, \dots$$

 $E(X) = \lambda, var(X) = \lambda$

Hoofdstuk 8: Belangrijke continue kansdichtheden

Continu uniforme dichtheid:

$$f_X(x;\alpha,\beta) = \begin{cases} \frac{1}{\beta - \alpha}, & \alpha \le x \le \beta, \\ 0, & \text{elders}, \end{cases} \quad F_X(x;\alpha,\beta) = \begin{cases} 0, & x < \alpha, \\ \frac{x - \alpha}{\beta - \alpha}, & \alpha \le x \le \beta, \\ 1, & x > \beta \end{cases}$$

$$\mu_X = E(X) = \frac{\alpha + \beta}{2}, \sigma_Y^2 = var(X) = \frac{(\beta - \alpha)^2}{12}$$

Normale dichtheid:

$$\begin{split} X \sim N(\mu, \sigma^2) : f_X(x; \mu, \sigma) &= \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} \; e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad -\infty < x < +\infty \\ \mu_X &= \mu, \sigma_X^2 = \sigma^2 \end{split}$$

Standaard
normale verdeling $Z \sim N(0,1): Z = \frac{X-\mu}{\sigma}$

$$f_Z(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}, \quad -\infty < z < +\infty$$

Stelling:

Een lineaire functie Y=aX+b van een normaal verdeelde kansvariabele X met verwachte waarde μ en variantie σ^2 is een nieuwe normaal verdeelde kansvariabele met gemiddelde $E(Y)=a\mu+b$ en $var(Y)=a^2\sigma^2$

Hoofdstuk 9: Multivariate kansvariabelen

Gezamenlijke kansverdeling:

Discrete
$$X, Y: p_{XY}(x, y) = P(X = x, Y = y) = P\{(X = x) \cap (Y = y)\}$$

Marginale kansverdeling:

$$p_X(x) = \sum_y p_{XY}(x, y)$$
 en $p_Y(y) = \sum_x p_{XY}(x, y)$

Onafhankelijkheid:

X en Y zijn onafhankelijk indien $p_{XY}(x,y) = p_X(x)p_Y(y)$ voor elke (x,y)

Voorwaardelijke kansverdeling:

$$p_{X|Y}(x|y) = \frac{p_{XY}(x,y)}{p_Y(y)}$$
 en $p_{Y|X}(y|x) = \frac{p_{XY}(x,y)}{p_X(x)}$

Hoofdstuk 10: Covariantie, correlatie en variantie van lineaire functies

Covariantie:

Voor discrete
$$X,Y$$
: $\sigma_{XY} = cov(X,Y) = E[(X - \mu_X)(Y - \mu_Y)]$
= $\sum_x \sum_y (x - \mu_X)(y - \mu_Y) p_{XY}(x,y) = E(XY) - \mu_X \mu_Y$

Verwachte waarde van functies van meerdere kansvariabelen:

voor discrete
$$X,Y$$
: $E[g(X,Y)] = \sum_{(x,y)\in D} g(x,y)p_{XY}(x,y)$

Correlatie:

$$\rho_{XY} = corr(X, Y) = \frac{\sigma_{XY}}{\sigma_{X}\sigma_{Y}}$$

Stelling:

Indien X en Y onafhankelijke kansvariabelen zijn, dan is $\sigma_{XY}=0$ en $\rho_{XY}=0$

Stelling:

$$var(aX + bY + c) = a^{2}var(X) + b^{2}var(Y) + 2ab \ cov(X, Y)$$

Hoofdstuk 11: Het schatten van populatieparameters

Zuivere of onvertekende schatter:

$$E(\hat{\theta}) = \theta$$

Vertekening:
$$V(\hat{\theta}) = |E(\hat{\theta}) - \theta|$$

Relatieve efficiëntie:

relatieve efficiëntie van $\hat{\theta}_2$ t.o.v. $\hat{\theta}_1$: $var(\hat{\theta}_1)/var(\hat{\theta}_2)$

Gemiddelde gekwadrateerde afwijking:

 $GGA(\hat{\theta}) = var(\hat{\theta}) + [V(\hat{\theta})]^2$

Verdeling steekproefgemiddelde:

$$E(\overline{X}) = \mu, \ \sigma_{\overline{X}}^2 = var(\overline{X}) = \frac{\sigma^2}{n} \text{ en } \sigma_{\overline{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

 $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow \overline{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$
 $X \not\sim N(\mu, \sigma^2) \text{ en } n \geq 30$: Centrale limietstelling $\Rightarrow \overline{X} \sim N(\mu, \sigma^2/n)$

Centrale limietstelling:

Indien $X_1, X_2, ..., X_n$ onafhankelijke kansvariabelen zijn met verwachte waarde $E(X_i) = \mu$ en variantie $var(X_i) = \sigma^2$, dan geldt onder heel algemene voorwaarden en voor een voldoende grote waarde n dat

- 1. de nieuwe kansvariabele $\overline{X} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i}{n}$ benaderend normaal verdeeld is met gemiddelde μ en variantie $\frac{\sigma^2}{n}$,
- 2. en dus dat de nieuwe kansvariabele $\frac{\overline{X} \mu}{\frac{\sigma}{\sqrt{n}}}$ benaderend standaardnormaal verdeeld is.

Verdeling steekproefproportie Stelling:

Indien X_1, X_2, \ldots, X_n onafhankelijke kansvariabelen zijn met als enige mogelijke uitkomsten 0 (faling) of 1 (succes), en met kans op succes gelijk aan π , dan geldt voor een voldoende grote waarde n ($n\pi > 5$ en $n(1 - \pi) > 5$) dat

- 1. de steekproefproportie $\hat{P} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i}{n}$ benaderend normaal verdeeld is met verwachte waarde π en variantie $\pi(1-\pi)/n$,
- 2. dus dat de nieuwe kansvariabele $\frac{\hat{P} \pi}{\sqrt{\frac{\pi(1-\pi)}{n}}}$ benaderend standaardnormaal verdeeld is.

Verdeling steekproefvariantie S^2 :

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \overline{X})^{2} \text{ en } E(S^{2}) = \sigma^{2}$$

Stelling:

Indien X_1, X_2, \ldots, X_n onafhankelijke, normaal verdeelde kansvariabelen zijn met variantie σ^2 dan geldt (voor elke n) dat $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$ χ^2 -verdeeld is met n-1 vrijheidsgraden.

Chi-kwadraat verdeling:

 $X \sim \chi_k^2 \Leftrightarrow X = \sum_{i=1}^k X_i^2$ waarbij de X_i standaardnormaal verdeeld zijn en onafhankelijk $f_X(x;k) = \frac{x^{\frac{k}{2}-1}e^{-x/2}}{\Gamma(\frac{k}{2})2^{\frac{k}{2}}}$, voor x > 0 en E(X) = k en var(X) = 2k

Hoofdstuk 12: Intervalschatters

Student's t-verdeling:

 $T \sim t_k \Leftrightarrow T = \frac{Z}{\sqrt{\frac{X}{k}}}$ waarbij $X \sim \chi_k^2$, $Z \sim N(0,1)$ en X en Z onafhankelijk $f(t;k) = \frac{\Gamma\left(\frac{k+1}{2}\right)}{\Gamma\left(\frac{k}{2}\right)\sqrt{k\pi}} \left(1 + \frac{t^2}{k}\right)^{-\frac{k+1}{2}}$ en E(X) = 0.

 $(1-\alpha) \times 100\%$ betrouwbaarheidsinterval voor μ :

- $X \sim N(\mu, \sigma^2), \ \sigma^2$ bekend: $Z = \frac{\overline{X} \mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ BI: $[\overline{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \overline{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}]$
- $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 onbekend: $T = \frac{\overline{X} \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ BI: $[\overline{X} - t_{\frac{\alpha}{2};n-1} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}; \overline{X} + t_{\frac{\alpha}{2};n-1} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}]$
- $n \geq 30$, σ^2 bekend: $Z = \frac{\overline{X} \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ BI: $[\overline{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}; \overline{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{\sigma}{\sqrt{n}}]$
- $n \geq 30$, σ^2 onbekend: $Z = \frac{\overline{X} \mu}{S/\sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ BI: $[\overline{X} - z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}; \overline{X} + z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{S}{\sqrt{n}}]$

 $(1-\alpha) \times 100\%$ betrouwbaarheidsinterval voor σ^2 :

•
$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$
: $\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2_{n-1}$
BI: $\left[\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2;n-1}}; \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2;n-1}}\right]$

 $(1-\alpha) \times 100\%$ betrouwbaarheidsinterval voor π :

•
$$n\hat{p} > 5$$
 en $n(1-\hat{p}) > 5$: $Z = \frac{\hat{p}-\pi}{\sqrt{\pi(1-\pi)/n}} \sim N(0,1)$
BI: $[\hat{P} - z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{\hat{P}(1-\hat{P})}{n}}; \hat{P} + z_{\frac{\alpha}{2}} \cdot \sqrt{\frac{\hat{P}(1-\hat{P})}{n}}]$

Hoofdstuk 13: Het toetsen van hypothesen

Hoofdstuk 14: Hypothesetoetsen voor één populatie

Kwantieldiagram:

Puntenwolk van $(\mu + z_{1-cf_i}\sigma, x_i)$ met $cf_i = \frac{j-0.5}{n}$ of $cf_i^* = \frac{j-0.375}{n+0.25}$

Hoofdstuk 15: Hypothesetoetsen voor twee populaties

Fischer's F-verdeling

 $X\sim F_{\nu_1,\nu_2}\Leftrightarrow X=rac{X_1/\nu_1}{X_2/\nu_2}$ waarbij $X_1\sim\chi^2_{\nu_1},X_2\sim\chi^2_{\nu_2}$ en X_1 en X_2 onafhankelijk

Hoofdstuk 16: Hypothesetoets voor meer dan twee populatiegemiddeldes

One-way ANOVA

$$SST = SSE + SSA$$

$$SST = \sum_{i=1}^{g} \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \overline{X})^2$$

$$SSE = \sum_{i=1}^{g} \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \overline{X}_i)^2$$

$$SSA = \sum_{i=1}^{g} n_i (\overline{X}_i - \overline{X})^2$$

$$MSE = \frac{SSE}{n-g} \text{ en } E(MSE) = \sigma^2$$

$$MSA = \frac{SSA}{g-1} \text{ en } E(MSA) = \sigma^2 + \frac{\sum_{i=1}^{g} n_i (\mu_i - \mu)^2}{g-1}$$

Stelling:

Indien de nulhypothese dat $\mu_1 = \mu_2 = \cdots = \mu_g$ juist is, en indien de g bestudeerde populaties normaal verdeeld zijn met eenzelfde variantie σ^2 , dan zijn zowel $\frac{SSE}{\sigma^2}$ als $\frac{SSA}{\sigma^2}$ onafhankelijke χ^2 -verdeelde kansvariabelen met respectievelijk n-g en g-1 vrijheidsgraden en bijgevolg is $F = \frac{MSA}{MSE} \sim F_{g-1,n-g}$

Hoofdstuk 17: Lineaire regressie

Regressiemodel

 $Y \sim N(\beta_0 + \beta_1 x, \sigma^2)$

Kleinste kwadraten methode

De kleinste kwadraten methode zoekt de recte, $Y = \hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x$, waarvoor de som

$$S^{2} = \sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \beta_{0} - \beta_{1}x_{i})^{2} \text{ minimaal is.}$$

$$\hat{\beta}_{0} = \overline{y} - \hat{\beta}_{1}\overline{x}$$

$$\hat{\beta}_{1} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \overline{y})(x_{i} - \overline{x})}{\sum_{i=1}^{n} (x_{i} - \overline{x})^{2}} = \frac{s_{XY}}{s_{X}^{2}} = r_{XY}\frac{s_{Y}}{s_{X}}$$

$$\hat{\sigma}^{2} = \frac{1}{n-2}\sum_{i=1}^{n} r_{i}^{2} \text{ met } r_{i} = y_{i} - \hat{\beta}_{0} - \hat{\beta}_{1}x_{i}$$

Eigenschappen van de kleinste kwadraten schatters

$$var\left(\hat{\beta}_{0}\right) = \sigma^{2}\left(\frac{1}{n} + \frac{\overline{x}^{2}}{(n-1)s_{X}^{2}}\right)$$

$$var\left(\hat{\beta}_{1}\right) = \frac{\sigma^{2}}{(n-1)s_{X}^{2}}$$

$$cov\left(\hat{\beta}_{0}, \hat{\beta}_{1}\right) = -\frac{\overline{x}\sigma^{2}}{(n-1)s_{X}^{2}}$$

$$E\left(\hat{\beta}_{0}\right) = \beta_{0}$$

$$E\left(\hat{\beta}_{1}\right) = \beta_{1}$$

Verdelingen van de schattingen

$$\begin{split} \hat{\beta}_0 &\sim N\left(\beta_0, \sigma^2\left(\frac{1}{n} + \frac{\overline{x}^2}{(n-1)s_X^2}\right)\right) \\ \hat{\beta}_1 &\sim N\left(\beta_1, \frac{\sigma^2}{(n-1)s_X^2}\right) \\ \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sqrt{(n-1)s_X^2}} &\sim N(0, 1) \\ \frac{\hat{\beta}_1 - \beta_1}{\sqrt{(n-1)s_X^2}} &\sim t_{n-2} \\ \frac{\hat{\beta}_0 + \hat{\beta}_1 x_0 - (\beta_0 + \beta_1 x_0)}{\hat{\sigma}\sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \overline{x})^2}{(n-1)s_X^2}}} &\sim t_{n-2} \\ \frac{Y_m - \hat{y}_m}{\hat{\sigma}\sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_m - \overline{x})^2}{(n-1)s_X^2}}} &\sim t_{n-2} \end{split}$$

Op basis van deze verdelingen kan men betrouwbaarheidsintervallen opstellen en hypothesetoetsen uitvoeren voor de parameters β_0 , β_1 , voor de gemiddelde respons bij gegeven x_0 en voor de individuele Y_m bij een gegeven x_m .

Toetsen voor 1 steekproef

Onderwerp	Hypothese	Min. schaal	Voorwaarden	Steekproefvariabele	Toetsingsgrootheid onder H_0	Naam
populatiegemiddelde μ	a) $H_0: \mu = \mu_0$ $H_a: \mu \neq \mu_0$ b) $H_0: \mu = \mu_0$ $H_a: \mu > \mu_0$ c) $H_0: \mu = \mu_0$ $H_a: \mu < \mu_0$	interval	$n < 30 \begin{cases} \text{ i)} & X \sim N(\mu, \sigma^2), \\ \sigma^2 \text{ bekend} \\ \text{ii)} & X \sim N(\mu, \sigma^2), \\ \sigma^2 \text{ onbekend} \\ n \ge 30 \begin{cases} \text{ iii)} & \sigma^2 \text{ bekend} \\ \text{iv)} & \sigma^2 \text{ onbekend} \end{cases}$	gemiddelde $\overline{X} = \frac{\sum_{i=1}^{n} X_i}{n}$ variantie $S^2 = \frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2}{n-1}$	i) $Z = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ ii) $T = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ iii) $Z = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ iv) $T = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$	Z- of T -toets voor 1 gemiddelde
populatie- mediaan Me	a) $H_0: Me = Me_0$ $H_a: Me \neq Me_0$ b) $H_0: Me = Me_0$ $H_a: Me > Me_0$ c) $H_0: Me = Me_0$ $H_a: Me < Me_0$	ordinaal		$Me_0^> = (\# \text{ data} > Me_0)$ $Me_0^< = (\# \text{ data} < Me_0)$	a) $S = Max(Me_0^>, Me_0^<)$ b) $S = Me_0^>$ c) $S = Me_0^<$ $S \sim bin(n, \frac{1}{2})$	Tekentoets
populatie- proportie π	a) $H_0: \pi = \pi_0$ $H_a: \pi \neq \pi_0$ b) $H_0: \pi = \pi_0$ $H_a: \pi > \pi_0$ c) $H_0: \pi = \pi_0$ $H_a: \pi < \pi_0$	nominaal (0-1)	$n\hat{p} > 5$ en $n(1-\hat{p}) > 5$	proportie \hat{P}	$Z = \frac{\hat{P} - \pi_0}{\sqrt{\pi_0 (1 - \pi_0)/n}} \sim N(0, 1)$	Z-toets voor proportie
populatievariantie σ^2	a) $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ $H_a: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$ b) $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ $H_a: \sigma^2 > \sigma_0^2$ c) $H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2$ $H_a: \sigma^2 < \sigma_0^2$	interval	$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	variantie S^2	$ \chi = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \\ \sim \chi_{n-1}^2 $	χ^2 -toets voor variantie
populatie- kansverdeling	H_0 : pop. kansverdeling is (cel freq. E_i =) H_a : niet H_0	kwalitatief	$\forall i: O_i \geq 1$ $p = \# \text{ geschatte}$ parameters	cel freq. O_i	$ \chi = \sum_{i=1}^{k} \frac{(O_i - E_i)^2}{E_i} \\ \sim \chi_{k-1-p}^2 $	χ^2 -toets voor verdeling
normaliteit van populatie- kansdichtheid	H_0 : pop. normaal verdeeld (met rel. cum. verd. F_X) H_a : niet H_0	kwantitatief		correlatiecoëfficiënt Q-Q-diagram		Shapiro-Wilk toets voor normaliteit

Toetsen voor 2 onafhankelijke steekproeven

Onderwerp	Hypothese	Min. schaal	Voorwaarden	Steekproefvariabele	Toetsingsgrootheid onder H_0	Naam
twee populatie- gemiddelden, onafhankelijk	a) $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \Delta_0$ $H_a: \mu_1 - \mu_2 \neq \Delta_0$ b) $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \Delta_0$ $H_a: \mu_1 - \mu_2 > \Delta_0$ c) $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \Delta_0$ $H_a: \mu_1 - \mu_2 < \Delta_0$	interval	$n_{1} < 30 \text{ en/of } n_{2} < 30$ $\begin{cases} i) & X_{1}, X_{2} \sim N(\mu_{i}, \sigma_{i}^{2}), \\ \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2} \text{ bekend} \\ ii) & X_{1}, X_{2} \sim N(\mu_{i}, \sigma_{i}^{2}), \\ \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2} \text{ onbekend} \\ \sigma_{1}^{2} = \sigma_{2}^{2} \\ iii) & X_{1}, X_{2} \sim N(\mu_{i}, \sigma_{i}^{2}), \\ \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2} \text{ onbekend} \\ \sigma_{1}^{2} \neq \sigma_{2}^{2} \end{cases}$ $n_{1} \ge 30 \text{ en } n_{2} \ge 30$ $\begin{cases} iv) & \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2} \text{ bekend} \\ v) & \sigma_{1}^{2}, \sigma_{2}^{2} \text{ onbekend} \end{cases}$	gemiddelden $\overline{X}_1, \overline{X}_2$ varianties S_1^2, S_2^2	i) $Z = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \Delta_0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$ ii) $T = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \Delta_0}{\sqrt{\frac{s_p^2}{n_1} + \frac{s_p^2}{n_2}}}$ $\sim t_{n_1 + n_2 - 2}$ $s_p^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}$ iii) $T' = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \Delta_0}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{\nu}$ $\nu \simeq \frac{\left(\frac{s_1^2}{n_1} + \frac{s_2^2}{n_2}\right)^2}{\frac{(s_1^2/n_1)^2}{n_1 - 1} + \frac{(s_2^2/n_2)^2}{n_2 - 1}}$ iv) $Z = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \Delta_0}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$ $v) T = \frac{\overline{X}_1 - \overline{X}_2 - \Delta_0}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} \sim t_{n_1 + n_2 - 2}$	Z-toets of T -toets voor 2 gemidd.
twee populatie- locaties, onafhankelijk	a) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 \neq Locatie 2 b) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 > Locatie 2 c) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 < Locatie 2	ordinaal	$n_1 \le n_2$	rangnummers over beide steekproeven samen	$T_1 = \sum_{\text{rangnrs steekpr. 1}} \text{rabel}$	Wilcoxon rangsom
twee populatie- proporties, onafhankelijk	a) $H_0: \pi_1 - \pi_2 = 0$ $H_a: \pi_1 - \pi_2 \neq 0$ b) $H_0: \pi_1 - \pi_2 = 0$ $H_a: \pi_1 - \pi_2 > 0$ c) $H_0: \pi_1 - \pi_2 = 0$ $H_a: \pi_1 - \pi_2 < 0$	nominaal (0-1)	$n_1\hat{p}_1 > 5,$ $n_1(1-\hat{p}_1) > 5$ $n_2\hat{p}_2 > 5,$ $n_2(1-\hat{p}_2) > 5$	proporties \hat{P}_1,\hat{P}_2	$Z = \frac{\hat{p}_1 - \hat{p}_2}{\sqrt{\overline{P}(1 - \overline{P})(\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2})}}$ $\sim N(0, 1)$ $\text{met } \overline{P} = \frac{n_1 \hat{P}_1 + n_2 \hat{P}_2}{n_1 + n_2}$	Z-toets voor 2 proporties
twee populatievarianties, onafhankelijk	a) $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $H_a: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$ b) $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2$ $H_a: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$	interval	$X_i \sim N(\mu_i, \sigma_i^2)$ $s_1^2 > s_2^2$	varianties S_1^2, S_2^2	$F = \frac{S_1^2}{S_2^2} \\ \sim F_{n_1-1,n_2-1}$	F-toets voor 2 varianties

			Toetsen voor 2 gepaarde st	eekproeven		
Onderwerp	Hypothese	Min. schaal	Voorwaarden	Steekproefvariabele	Toetsingsgrootheid onder H_0	Naam
2 populatie- gemiddelden, gepaard	a) $H_0: \delta = \delta_0$ $H_a: \delta \neq \delta_0$ b) $H_0: \delta = \delta_0$ $H_a: \delta > \delta_0$ c) $H_0: \delta = \delta_0$ $H_a: \delta < \delta_0$	interval	$n < 30 \begin{cases} \text{ i)} & D \sim N(\delta, \sigma_D^2) \\ & \sigma_D^2 \text{ bekend} \\ \text{ii)} & D \sim N(\delta, \sigma_D^2) \\ & \sigma_D^2 \text{ onbekend} \end{cases}$ $n \ge 30 \begin{cases} \text{ iii)} & \sigma_D^2 \text{ bekend} \\ \text{iv)} & \sigma_D^2 \text{ onbekend} \end{cases}$	$D = X - Y$ \overline{D} S_D	i) $Z = \frac{\overline{D} - \delta_0}{\sigma_D / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ ii) $T = \frac{\overline{D} - \delta_0}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$ iii) $Z = \frac{\overline{D} - \delta_0}{\sigma_D / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$ iv) $T = \frac{\overline{D} - \delta_0}{S_D / \sqrt{n}} \sim t_{n-1}$	T-toets of Z-toets voor 2 gemiddelden (gepaard)
2 populatie- locaties, gepaard	a) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 \neq Locatie 2 b) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 > Locatie 2 c) H_0 : Locatie 1 = Locatie 2 H_a : Locatie 1 < Locatie 2	ordinaal	verwijder verschillen gelijk aan nul	rangnrs $(X_i - Y_i)$ $T_+ = \sum \text{pos. rangnrs}$ $T = \sum \text{neg. rangnrs} $	a) $Min(T_+, T)$ b) T c) T_+ voor $n > 50$: $Z = \frac{T_+ - n(n+1)/4}{\sqrt{n(n+1)(2n+1)/24}}$ $\sim N(0, 1)$	Wilcoxon rangteken

Toets voor $g \geq 3$ onafhankelijke steekproeven							
Onderwerp	Hypothese	Min. schaal	Voorwaarden	Steekproefvariabele	Toetsingsgrootheid onder H_0	Naam	
g populatie gemiddelden, onafhankelijk	$H_0: \mu_1 = \mu_2 = \dots \mu_g$ $H_a:$ niet alle μ_i gelijk	interval	$X_i \sim N(\mu_i, \sigma^2)$ $\sigma_i^2 = \sigma^2 \forall i$	$MSA = \frac{\sum_{i=1}^{g} n_i (\overline{X}_i - \overline{X})^2}{g - 1}$ $MSE = \frac{\sum_{i=1}^{g} \sum_{j=1}^{n_i} (X_{ij} - \overline{X}_i)^2}{n - g}$	$F = \frac{MSA}{MSE} \sim F_{g-1,n-g}$	One-way ANOVA	