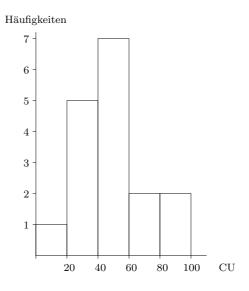
Mathematik für Naturwissenschaftler, Pruscha & Rost Kap 10 Lösungen

1. a)

Für das Histogramm verwenden wir die Intervalle

[0,20), [20,40), [40,60), [60,80), [80,100].



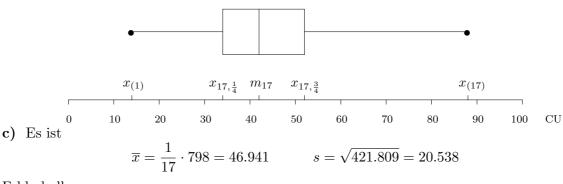
b) Geordnete Stichprobe:

 $14 \quad 25 \quad 29 \quad 31 \quad 34 \quad 37 \quad 40 \quad 41 \quad 42 \quad 44 \quad 49 \quad 51 \quad 52 \quad 62 \quad 71 \quad 88 \quad 88$

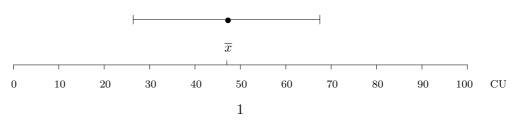
Mit n = 17 ist

$$k_1 = [17 \cdot \frac{1}{4}] + 1 = 5$$
 \Longrightarrow $x_{17,\frac{1}{4}} = x_{(5)} = 34$ (1. Quartil)
 $k_2 = [17 \cdot \frac{3}{4}] + 1 = 13$ \Longrightarrow $x_{17,\frac{3}{4}} = x_{(13)} = 52$ (2. Quartil)
 $k_3 = \frac{17+1}{2} = 9$ \Longrightarrow $m_{17} = x_{(9)} = 42$ (Median)

Boxplot:



Fehlerbalken:



2.

Es ist

$$\overline{x^*} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i^* = \frac{1}{s n} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x}) = \frac{1}{s} \left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i - \frac{1}{n} \cdot n \, \overline{x} \right) = \frac{1}{s} (\overline{x} - \overline{x}) = 0 \quad \text{und}$$

$$s_{x^*}^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i^* - \overline{x^*})^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i^*)^2 = \frac{1}{s^2 \cdot (n-1)} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2 = \frac{1}{s^2} s^2 = 0.$$

3.

Die bivariate Stichprobe (x_i, y_i) vom Umfang n = 8 lautet

$$(x_i) = (112, 122, 82, 137, 224, 55, 90, 126)$$
 RB
 $(y_i) = (44, 31, 52, 42, 49, 14, 40, 88)$ CU

a) Die Mittelwerte der beiden Stichproben sind

$$\bar{x} = \sum_{i=1}^{8} x_i/8 = 948.0/8 = 118.5$$
 , $\bar{y} = \sum_{i=1}^{8} y_i/8 = 360.0/8 = 45.0$.

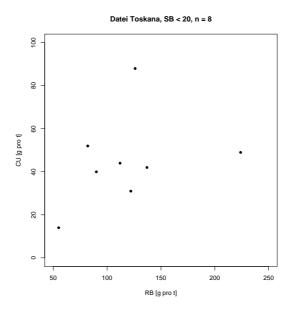
b) Die Summen der Quadrate und der Kreuzprodukte sind

$$\sum_{i=1}^{8} x_i^2 = 130098.0 \quad , \quad \sum_{i=1}^{8} y_i^2 = 19306.0 \quad , \quad \sum_{i=1}^{8} x_i \cdot y_i = 45162.0 \, .$$

c) Der Korrelationskoeffizient berechnet sich nach der Rechenformel zu

$$r_{x,y} \, = \, \frac{45162 - 8 \cdot 118.5 \cdot 45.0}{\sqrt{(130098 - 8 \cdot 118.5^2) \cdot (19306 - 8 \cdot 45^2)}} \, = \, \frac{2502}{\sqrt{17760 \cdot 3106}} \, = \, 0.33687 \, .$$

d) Das x - y Scattergramm gibt die folgende Abbildung wieder:



Es ist
$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x})^2 = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\overline{x} \sum_{i=1}^n x_i + n \cdot \overline{x}^2 \right]$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\overline{x} \, n \, \overline{x} + n \cdot \overline{x}^2 \right] = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i^2 - n \cdot \overline{x}^2 \right] \quad \text{und}$$

$$s_{x,y} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \overline{x}) \cdot (y_i - \overline{y}) = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i y_i - \overline{y} \sum_{i=1}^n x_i - \overline{x} \sum_{i=1}^n y_i + n \cdot \overline{x} \cdot \overline{y} \right]$$

$$= \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \cdot \overline{x} \cdot \overline{y} - n \cdot \overline{x} \cdot \overline{y} + n \cdot \overline{x} \cdot \overline{y} \right] = \frac{1}{n-1} \left[\sum_{i=1}^n x_i y_i - n \cdot \overline{x} \cdot \overline{y} \right].$$

5.

Aufgrund der Satzes in 9.2.4 gilt

$$Var(\overline{X}_{n}) = Var(\frac{1}{n}\sum_{i=1}^{n}X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}Var(\sum_{i=1}^{n}X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}\sum_{i=1}^{n}Var(X_{i}) = \frac{1}{n^{2}}\cdot n\cdot\sigma^{2} = \frac{1}{n}\sigma^{2}$$

$$\mathbb{E}(S_{n}^{2}) = \mathbb{E}\left(\frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\overline{X}_{n})^{2}\right) = \frac{1}{n-1}\mathbb{E}\left(\sum_{i=1}^{n}(X_{i}^{2}-2X_{i}\overline{X}_{n}+\overline{X}_{n}^{2})\right)$$

$$= \frac{1}{n-1}\sum_{i=1}^{n}\mathbb{E}(X_{i}^{2}) - \frac{2}{n-1}\sum_{i=1}^{n}\mathbb{E}(X_{i}\overline{X}_{n}) + \frac{1}{n-1}n\mathbb{E}(\overline{X}_{n}^{2}).$$

Es ist

$$\begin{split} \mathbb{E}(X_{i}^{2}) &= Var(X_{i}^{2}) + \mathbb{E}(X_{i})^{2} = \sigma^{2} + \mu^{2} \\ \mathbb{E}(X_{i}\overline{X}_{n}) &= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \mathbb{E}(X_{i}X_{j}) \ = \ \frac{1}{n} \Big(\mathbb{E}(X_{i}^{2}) + \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^{n} \mathbb{E}(X_{i}X_{j}) \Big) \\ &= \frac{1}{n} \Big(\sigma^{2} + \mu^{2} + \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^{n} \mathbb{E}(X_{i})\mathbb{E}(X_{j}) \Big) \ = \ \frac{1}{n} \Big(\sigma^{2} + \mu^{2} + \mu^{2}(n-1) \Big) \ = \ \frac{1}{n} (\sigma^{2} + n\mu^{2}) \\ \mathbb{E}(\overline{X}_{n}^{2}) &= Var(\overline{X}_{n}) + \mathbb{E}(\overline{X}_{n})^{2} \ = \ \frac{1}{n} \sigma^{2} + \mu^{2}, \end{split}$$

so dass man nach dem Einsetzen erhält

$$\begin{split} \mathbb{E}(S_n^2) &= \frac{n}{n-1}(\sigma^2 + \mu^2) \; - \; \frac{2}{n-1}(\sigma^2 + n\mu^2) + \frac{n}{n-1}(\frac{1}{n}\sigma^2 + \mu^2) \\ &= \frac{n}{n-1}\sigma^2 - \frac{2}{n-1}\sigma^2 + \frac{1}{n-1}\sigma^2 \; = \; \sigma^2\big(\frac{n}{n-1} - \frac{1}{n-1}\big) \; = \; \sigma^2. \end{split}$$

6.

Die Anzahl X der grünen Pflanzen der F_2 -Generation ist B(n,p)-verteilt mit p= "Einzelwahrscheinlichkeit" für grün und n=353+125=478. In der Stichprobe sind x=125 grüne

Pflanzen.

a) Es ist
$$\hat{p} = \frac{x}{n} = \frac{125}{478} = 0.2615$$
, $se(\hat{p}) = \sqrt{\frac{1}{n}\hat{p}\cdot(1-\hat{p})} = \sqrt{0.0004} = 0.0201$.

b) Mit $u_{1-\frac{\alpha}{2}}=u_{0.975}=1.960$ lautet das (für große n gültige) 95%-Konfidenzintervall für p

$$\hat{p} - u_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot se(\hat{p}) \le p \le \hat{p} + u_{1-\frac{\alpha}{2}} \cdot se(\hat{p}),$$

 $0.2221 \le p \le 0.3009.$ also

c) Mit $p_0 = \frac{1}{4}$ lautet die (für große n gültige) Teststatistik

$$T = \sqrt{n} \frac{\hat{p} - p_0}{\sqrt{p_0(1 - p_0)}} = \sqrt{478} \frac{0.0115}{\sqrt{0.1875}} = 0.5806.$$

i)
$$|T| > 1.960 = u_{1-\frac{\alpha}{2}} \implies H_0 (p = p_0)$$
 wird nicht verworfen

i)
$$|T| \not> 1.960 = u_{1-\frac{\alpha}{2}} \implies H_0 \ (p=p_0)$$
 wird nicht verworfen ii) $T \not> 1.645 = u_{1-\alpha} \implies H_0 \ (p \le p_0)$ wird nicht verworfen.

Gemäß 10.3.3 bildet unter der dortigen Annahme $(X_1,...,X_n$ unabhängig und $N(\mu,\sigma^2)$ verteilt)

$$\overline{x} - t_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}} \le \mu \le \overline{x} + t_{n-1, 1 - \frac{\alpha}{2}} \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$$

ein Konfidenzintervall für μ zum Niveau $1-\alpha$. F'ür große n können wir $t_{n-1,1-\frac{\alpha}{2}}$ durch $u_{1-\frac{\alpha}{2}}$, das $1 - \frac{a}{2}$ -Quantil der N(0, 1)-Verteilung, ersetzen. Dann ist

$$\overline{x} - 1 \cdot \frac{s}{\sqrt{n}} \le \mu \le \overline{x} + 1 \cdot \frac{s}{\sqrt{n}}$$

ein Konfidenzintervall für μ zum Niveau $1-\alpha\approx 0.682,$ denn für α gilt $u_{1-\frac{\alpha}{2}}=1,$ also $\alpha \approx 0.318$ (beachte: $u_{1-\frac{\alpha}{3}} = 1 \iff 1-\frac{\alpha}{2} = \Phi(1) = 0.841$, mit Φ die Verteilungsfunktion der N(0,1)-Verteilung).

b) Die Angabe $\overline{x} \pm s$ bezieht sich auf eine einzelne Beobachtung X_i ("Schwankung" von X_i), $\overline{x} \pm \frac{s}{\sqrt{n}}$ bezieht sich auf den Mittelwert \overline{x} ("Schwankung" von \overline{x}).

8. a)

In der Situation von 10.3.3 $(X_1, ..., X_n$ unabhängig und $N(\mu, \sigma^2)$ -verteilt) lautet die univariate Stichprobe (x_i) vom Umfang n = 12

$$(x_i) = (4.10, 4.31, 4.05, 4.38, 4.23, 4.24, 4.63, 4.29, 4.10, 3.91, 4.51, 4.86).$$

Man berechnet den Mittelwert und die Standardabweichung der Stichprobe zu

$$\bar{x} = 4.3008, \quad s_x = 0.2656.$$

a) Zum Prüfen der Hypothese $H_0: \mu = 4.0$ berechnet man die Teststatistik

$$t = \sqrt{n} \frac{\bar{x} - 4.0}{s_x} = \sqrt{12} \frac{0.3008}{0.2656} = 3.923.$$

Dieser Wert übersteigt (betragsmäßig) das Quantil $t_0 \equiv t_{n-1,1-0.05/2} = t_{11,0.975} \equiv 2.2010$. Die Hypothese H_0 wird verworfen.

b) Mit \bar{x} , s_x und t_0 wie in a) wird die halbe Intervallbreite

$$c_0 \equiv t_0 \cdot \frac{s_x}{\sqrt{n}} = 0.1688.$$

Also erhalten wir das Konfidenzintervall für μ zum 95 % Niveau

$$4.1320 = \bar{x} - c_0 \le \mu \le \bar{x} + c_0 = 4.4696,$$

das – konform mit Teil a) – die Zahl 4.0 nicht einschließt.

9.

In der Situation von 10.3.4 $(X_1, ..., X_{n_1}, Y_1, ..., Y_{n_2}$ unabhängig und $N(\mu_1, \sigma^2)$ - bzw $N(\mu_2, \sigma^2)$ verteilt) lauten die zwei Stichproben, jeweils vom Umfang $n_1 = n_2 = 12$,

$$(x_i) = (4.10, 4.31, 4.05, 4.38, 4.23, 4.24, 4.63, 4.29, 4.10, 3.91, 4.51, 4.86)$$

$$(y_i) = (4.37, 4.25, 4.22, 5.30, 5.05, 4.95, 4.25, 4.68, 4.43, 4.35, 4.88, 4.49).$$

Mittelwerte, Standardabweichungen und pooled Varianz s^2

$$\bar{x} = 4.3008, \quad \bar{y} = 4.6017$$

$$s_x = 0.2656, \qquad s_y = 0.3625$$

$$s^2 \, = \, \frac{1}{22} \left(11 \cdot 0.2656^2 + 11 \cdot 0.3625^2 \right) \, = \, \frac{1}{2} \cdot 0.2019 \, = \, 0.1010 \, , \quad s \, = \, 0.3178 \, .$$

a) Die Teststatistik zum Prüfen von $H_0: \mu_1 = \mu_2$ berechnet sich wie folgt:

$$t = \sqrt{\frac{12 \cdot 12}{2 \cdot 12}} \cdot \frac{4.3008 - 4.6017}{0.3178} = \sqrt{6} \cdot \frac{-0.3009}{0.3178} = -2.319.$$

Als zugehöriges Quantil der t-Verteilung hat man

$$t_0 \equiv t_{22.0.975} = 2.074$$
.

Wegen |t| = 2.319 > 2.074 wird H_0 verworfen zugunsten von $\mu_1 \neq \mu_2$ (sogar zugunsten von $\mu_1 < \mu_2$).

b) Mit \bar{x} , \bar{y} , s und t_0 wie in Teil a) wird die halbe Breite des Intervalls

$$c_0 \equiv t_0 \cdot \frac{s}{\sqrt{6}} = 0.2691$$

und das das Konfidenzintervall für $\mu_1 - \mu_2$ zum 95 % Niveau

$$-0.570 = (\bar{x} - \bar{y}) - c_0 \le \mu_1 - \mu_2 \le (\bar{x} - \bar{y}) + c_0 = -0.032$$

das – konform mit Teil a) – die Zahl 0 nicht einschließt.

10. a)

Es ist n = 21 (die 3 Datensätze mit Bu = - wurden weggelassen).

b) Wie in 10.4.2 bilden wir die Teststatistik

$$\hat{\chi}_n^2 = \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^2 \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} = n \cdot \Big(\sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 1\Big).$$

Mit den Werten aus der Kontingenztafel in a) ergibt sich

$$\hat{\chi}_{21}^2 = 21 \cdot \left[\frac{3^2}{8 \cdot 11} + \frac{5^2}{8 \cdot 10} + \frac{8^2}{13 \cdot 11} + \frac{5^2}{13 \cdot 10} - 1 \right] = 21 \cdot 0.0546 = 1.1473.$$

Da $\hat{\chi}^2_{21} \not> 3.842 = \chi^2_{1,1-\alpha}$ für $\alpha=0.05$ (siehe Tabelle 10.3), kann die Hypothese der Unabhängigkeit von X und Y nicht verworfen werden.

b) Es ist
$$C = \sqrt{\frac{\hat{\chi}_{21}^2}{\hat{\chi}_{21}^2 + 21}} = 0.2276$$
 und $V = \sqrt{\frac{\hat{\chi}_{21}^2}{21 \cdot K}} = 0.2337$.

11. a)

Es ist

$$\frac{\left(n_j - n \cdot p_j^{(0)}\right)^2}{n \cdot p_j^{(0)}} = \frac{n_j^2 - 2nn_j p_j^{(0)} + (np_j^{(0)})^2}{np_j^{(0)}} = \frac{n_j^2}{np_j^{(0)}} - 2n_j + np_j^{(0)},$$

woraus

$$\hat{\chi}_n^2 = \sum_{j=1}^m \frac{\left(n_j - n \cdot p_j^{(0)}\right)^2}{n \cdot p_j^{(0)}} = \sum_{j=1}^m \frac{n_j^2}{n p_j^{(0)}} - 2 \sum_{j=1}^m n_j + n \sum_{j=1}^m p_j^{(0)}$$

$$= \sum_{j=1}^m \frac{n_j^2}{n p_j^{(0)}} - 2n + n = \sum_{j=1}^m \frac{n_j^2}{n p_j^{(0)}} - n$$

folgt. Ferner ist nach Definition von e_{ij}

$$\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{(n_{ij} - e_{ij})^2}{e_{ij}} = \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \left(\frac{n_{ij}^2}{e_{ij}} - 2n_{ij} + e_{ij} \right)$$

$$= \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} \cdot n - 2 \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} n_{ij} + \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{I} n_{i\bullet} \sum_{j=1}^{J} n_{\bullet j}$$

$$= n \cdot \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 2n + \frac{1}{n} n^2$$

$$= n \cdot \left(\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 1 \right).$$

b) Es ist $\sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{\bullet j}} \leq \sum_{j=1}^{J} n_{ij} = n_{i\bullet}$, woraus

$$\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} \leq I$$

folgt. Analog ist auch $\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i \bullet} \cdot n_{\bullet j}} \leq J$, also

$$\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} \le \min\{I, J\} = K + 1. \tag{+}$$

Also ist $1 - \frac{1}{\sum\limits_{i=1}^{I}\sum\limits_{j=1}^{J}\frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}}} \leq 1 - \frac{1}{K+1} = \frac{K}{K+1}$, woraus wegen

$$1 - \frac{1}{\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^{2}}{n_{i \bullet} \cdot n_{\bullet j}}} = \frac{n \left(\sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^{2}}{n_{i \bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 1\right)}{n \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^{2}}{n_{i \bullet} \cdot n_{\bullet j}}} = \frac{\hat{\chi}_{n}^{2}}{\hat{\chi}_{n}^{2} + n} = C^{2}$$

die Behauptung $0 \le C \le \sqrt{K/(K+1)}$ folgt.

Die zweite Ungleichung, nämlich $V^2 \leq 1$, d.h. $\hat{\chi}_n^2 \leq n \cdot K$, folgt wegen

$$\frac{\hat{\chi}_n^2}{n} = \sum_{i=1}^I \sum_{j=1}^J \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} - 1 \leq K.$$

Sei nun o.E. $I \leq J$. Dann ergibt sich aus obigem Beweis (siehe (+))

$$V = 1 \quad \Longleftrightarrow \quad \sum_{i=1}^{I} \sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{i\bullet} \cdot n_{\bullet j}} = I.$$

Letzteres ist wegen $\sum\limits_{j=1}^{J}\frac{n_{ij}^{2}}{n_{i\bullet}\cdot n_{\bullet j}}~\leq~1$ genau dann der Fall, wenn

$$\sum_{j=1}^{J} \frac{n_{ij}^2}{n_{\bullet j}} = n_{i\bullet} \qquad \text{für alle } i = 1, ..., I,$$

also wenn $\frac{n_{ij}^2}{n_{\bullet j}}=n_{ij},\ j=1,...,J,\ i=1,...,I$ (beachte, dass stets $\frac{n_{ij}^2}{n_{\bullet j}}\leq n_{ij}$). Damit muss $n_{ij}=0$ oder $n_{ij}=n_{\bullet j}$ gelten. Da bei festem j nicht für zwei verschiedene i

$$n_{ij} = n_{\bullet j}$$

gelten kann, folgt, dass in jeder Spalte nur an einer einzigen Stelle eine von 0 verschiedene Häufigkeit stehen kann.

Analog argumentiert man im Fall $I \geq J$.