

x/delay	good	medium	strong	
1w alcohol	120	60	20	200
1w alcohol	60	100	40	200
	180	160	60	400

Es wurden gleich viele Leute für „mit Alkohol“ und „ohne Alkohol“ erfasst
 ↳ Vergleichbarkeit ist damit gegeben.

Die Durchschnittsreaktionszeit ist: bei „ohne Alkohol“ bei „gut“
 bei „mit Alkohol“ bei „mittel“
 ↳ Alkohol scheint einen Einfluss zu haben

Conditional relative Frequencies

x/delay	good	medium	strong	
1w alcohol	$\frac{2}{3}$	$\frac{3}{8}$	$\frac{1}{3}$	$\frac{33}{24}$
1w alcohol	$\frac{1}{3}$	$\frac{5}{8}$	$\frac{2}{3}$	$\frac{39}{24}$
	1	1	1	$\frac{72}{24} = 3$

Die Reaktionszeit ist
 mit Alkohol sehr viel höher.
 Die Spalte „mittel“ reagiert nahezu
 als Spiegelachse

χ^2 -Test H_0 = Es gibt keinen Zusammenhang zwischen Reaktionszeit und Alkoholeinfluss
 H_1 = Es gibt einen Zusammenhang zwischen Reaktionszeit und Alkoholeinfluss
 absolute erwartete Häufigkeiten

x/delay	good	medium	strong	
1w alcohol	90	80	30	200
1w alcohol	90	80	30	200
	180	160	60	400

Fehler:

x/delay	good	medium	strong	
1w alcohol	10	5	$\frac{10}{3}$	$\frac{55}{3}$
1w alcohol	10	5	$\frac{10}{3}$	$\frac{55}{3}$
	20	10	$\frac{20}{3}$	$\frac{110}{3} \approx 36,6 = \chi_p^2$

Freiheitsgrad: 2

Kritisches Wert ($\alpha = 0,005$) = 10,597 = c $\chi_p^2 > c \Rightarrow H_0$ verwerfen $\Rightarrow H_1$ annehmen
 \Rightarrow Es gibt einen Zusammenhang zw. Reaktionszeit & Alkoholeinfluss

2) Fahrenheit: Interval

Sozioökonomischer Status: Nominal

Kelvin: Ratio

cm: Ratio

Schulnoten: Ordinal

Beschreibung: Feature

Datum: Interval

Ratio:

Dioptrien

Geschwindigkeit

Interval:

Raumnummern

pH-level

3) d_1 -Distance

$$d = \sum_{i=1}^n |p_i - q_i|$$

$$= |-1,66 - 0,29| + |0,3 - 0,89| + |-0,08 - 0,82| + |0,10 - 0,97| + |-1,17 - 0,53| +$$

$$|-0,05 - 0,83| + |0,84 - 1,06| + |-0,66 - 0,67| + |0,42 - 0,86| + |-0,99 - 0,51|$$

$$= \underline{1,95} + 0,59 + 0,9 + 0,87 + 1,7 +$$

$$0,88 + 0,22 + 1,33 + 0,44 + 1,5$$

$$= 10,38$$

$$d_{\max} = \max_i |d_i - q_i|$$

$$= 1,95$$

$$\text{mean}(A) = \frac{-1,66 + 0,3 + (-0,08) + 0,10 + (-1,17) + (-0,05) + 0,84 + (-0,66) + 0,42 + (-0,99)}{10}$$

$$= \frac{2,95}{10}$$

$$= -0,295$$

$$\begin{aligned}\text{mean}(\mathbb{B}) &= \frac{0,29 + 0,89 + 0,82 + 0,97 + 0,53 + 0,23 + 1,06 + 0,67 + 0,86 + 0,51}{10} \\ &= \frac{7,43}{10} \\ &= 0,743\end{aligned}$$

Series	t_1	t_2	t_3	t_4	t_5	t_6	t_7	t_8	t_9	t_{10}
A'	-1,265	0,595	0,215	0,395	-0,895	0,245	1,135	-0,365	0,715	-0,695
B'	-0,453	0,147	0,077	0,227	-0,213	0,087	0,317	-0,073	0,117	-0,233

$$L_1(A'B') \approx 4,656 \quad \sigma(A') = 0,7930847$$

$$\sigma(B') = 0,5699427$$

$$L_{\infty}(A'B') \approx 0,912$$

Series	t_1	t_2	t_3	t_4	t_5	t_6	t_7	t_8	t_9	t_{10}
A''	-1,72	0,75	0,27	0,498	-1,103	0,3089	1,431	-0,46	0,901	-0,876
B''	-0,79	0,257	0,135	0,398	-0,373	0,152	0,556	-0,11	0,205	-0,408

$$L_1(A''B'') \approx 4,911067$$

$$L_{\infty}(A''B'') \approx 0,926311$$

Rechenwege wurden weggelassen, da sich die Formeln nur wiederholen.

Die Zwischenergebnisse wurden nicht mit allen Nachkommastellen notiert.

Zur Rechnung im Taschenrechner wurden die exakteren Werte genutzt.

ex4

December 8, 2023

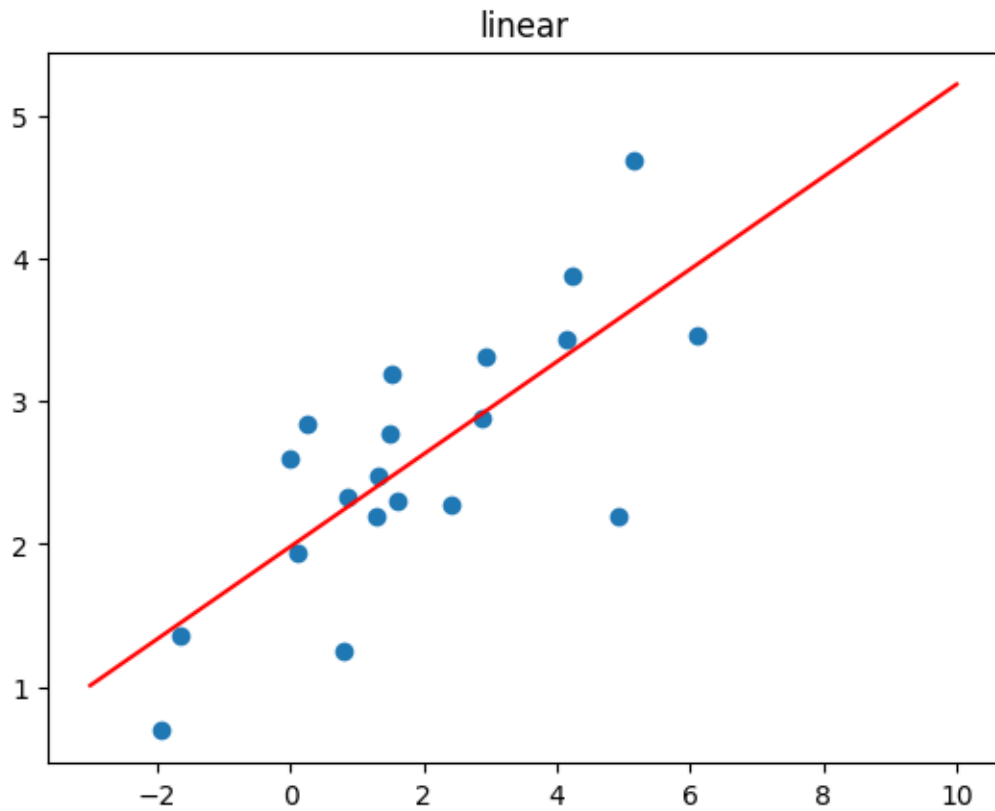
```
[ ]: import numpy as np
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

[ ]: data = pd.read_csv("linreg_data.csv")[["X", "Y"]].values
x = data[:, 0]
X = np.vstack([np.ones_like(x), x]).T
y = data[:, 1]

Bs = np.linalg.inv(X.T @ X) @ (X.T @ y)
lin = np.linspace(-3, 10, 100)
preds = np.vstack([np.ones_like(lin), lin]).T @ Bs

plt.scatter(x, y)
plt.plot(lin, preds, color="red")
plt.title("linear")
Bs

[ ]: array([1.98091071, 0.32441823])
```

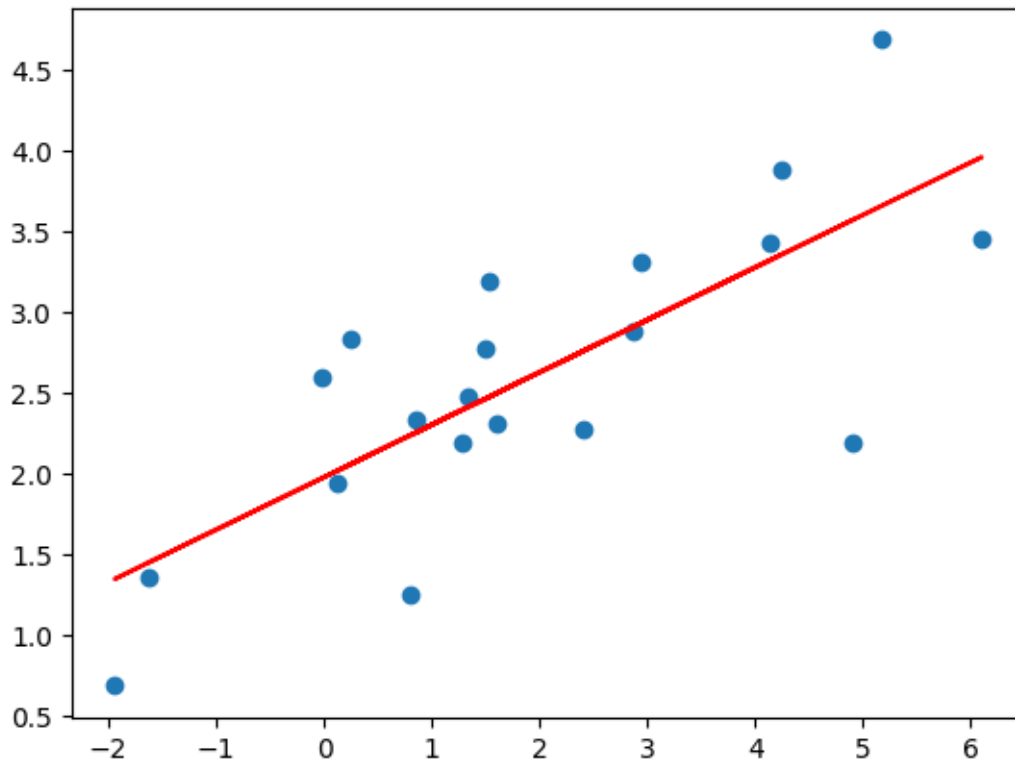


```
[ ]: from scipy.stats import linregress

slope, intercept, r_value, p_value, std_err = linregress(x, y)

plt.scatter(x, y)
plt.plot(x, intercept + x * slope, color="red")
```

```
[ ]: [ <matplotlib.lines.Line2D at 0x17c32f5b0> ]
```



```
[ ]: Yx2 = intercept + 2 * slope  
Yx2
```

```
#4. Replace observed values with regression function values
```

```
[ ]: 2.629747164010065
```