

2. Exercise Sheet

von Celina Kortmann, Felix Göke und Erich Wagner

Exercise 3 - Dice

You roll two dice, one red and one blue. What is the probability that

(a) the sum of pips is 9?

Es gibt insgesamt 4 Möglichkeiten, wie die Augenzahl der beiden Würfel 9 ergeben kann.

Es gibt die Kombination (3,6) und (4,5) und jeweils andersrum. Da die Wahrscheinlichkeiten unabhängig voneinander sind (der rote Würfel beeinflusst den blauen nicht und andersrum) gilt: $P(A \cap B) = P(A) \cdot P(B)$. Außerdem verwenden wir das 3. Kolmogorov-Axiom.

$$\begin{aligned}
 P(W_r + W_b = 9) &= P(W_r = 3 \wedge W_b = 6) + P(W_r = 6 \wedge W_b = 3) \\
 &\quad + P(W_r = 4 \wedge W_b = 5) + P(W_r = 5 \wedge W_b = 4) \\
 &= 2 \cdot P(W_r = 3 \wedge W_b = 6) + 2 \cdot P(W_r = 4 \wedge W_b = 5) \\
 &= 2 \cdot P(W_r = 3) \cdot P(W_b = 6) + 2 \cdot P(W_r = 4) \cdot P(W_b = 5) \\
 &= 2 \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} + 2 \cdot \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \\
 &= \frac{4}{36} = \frac{1}{9}
 \end{aligned}$$

(b) the sum of pips is 9 or larger?

Jetzt müssen wir außerdem die Wahrscheinlichkeit dafür betrachten, dass die Augenzahl 10, 11 oder 12 ist und dann die Summe bilden. Für $W_{ges} = 12$ gibt es 1 Möglichkeit, für $W_{ges} = 11$ gibt es 2 Möglichkeiten. Für $W_{ges} = 10$ gibt es 3 Möglichkeiten.

$$\begin{aligned}
 P(W_r + W_b \geq 9) &= P(W_r + W_b = 9) + P(W_r + W_b = 10) + P(W_r + W_b = 11) + P(W_r + W_b = 12) \\
 &= \frac{4}{36} + \frac{3}{36} + \frac{2}{36} + \frac{1}{36} \\
 &= \frac{10}{36}
 \end{aligned}$$

(c) one dice shows 4 and the other 5 pips?

$$\begin{aligned}
 P((W_r = 4 \wedge W_b = 5) \vee (W_r = 5 \wedge W_b = 4)) &= P(W_r = 4 \wedge W_b = 5) + P(W_r = 5 \wedge W_b = 4) \\
 &= P(W_r = 4) \cdot P(W_b = 5) + P(W_r = 5) \cdot P(W_b = 4) \\
 &= \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} + \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \\
 &= \frac{2}{36} \\
 &= \frac{1}{18}
 \end{aligned}$$

(d) the red dice shows 4 and the blue dice 5 pips?

$$\begin{aligned}
 P(W_r = 4 \wedge W_b = 5) &= P(W_r = 4) \cdot P(W_b = 5) \\
 &= \frac{1}{6} \cdot \frac{1}{6} \\
 &= \frac{1}{36}
 \end{aligned}$$

Your roll the dice so that the blue dice rolls behind an object so that you cant see it first. The red dice shows a 4. After you have seen this, what is the prabability that (e) the sum of pips is nine?

Wenn wir wissen, dass der rote Würfel eine 4 zeigt, dann suchen wir nach der Wahrscheinlichkeit, dass der blaue Würfel eine 5 zeigt, damit die Gesamtaugenzahl 9 ist. Da die Wahrscheinlichkeiten unabhängig voneinander sind, folgt:

$$P(W_b = 5 | W_r = 4) = P(W_b = 5) = \frac{1}{6}$$

(f) the sum of pips is 9 or larger?

$$\begin{aligned}
 P(W_b \geq 5 | W_r = 4) &= P(W_b \geq 5) \\
 &= P(W_b = 5 \vee W_b = 6) \\
 &= P(W_b = 5) + P(W_b = 6) \\
 &= \frac{1}{6} + \frac{1}{6} \\
 &= \frac{2}{6} \\
 &= \frac{1}{3}
 \end{aligned}$$

(g) the red dice shows 4 and the blue dice 5 pips?

This is the same as (e), weil $W_b = 5$ gleichbedeutend mit einer Gesamtaugenzahl von 9 ist, mit dem Wissen, dass der rote Würfel eine 4 zeigt, was unsere Annahme für die Aufgabenteile (e), (f) und (g) ist.

Exercise 4 - Maxwell velocity distribution

The probability density of the magnitude of the velocity v of the molecules in an ideal gas at the absolute temperature T is given by

$$f(v) = N \cdot \exp\left(-\frac{mv^2}{2k_B T}\right) \cdot 4\pi v^2,$$

where m is the molecular mass, k_B is the Boltzmann constant, and N is the normalization constant.

Zunächst muss die Teilchenzahl bestimmt werden, als Funktion von m und T . Es gilt:

$$\int_0^\infty f(v) dv = 1,$$

da die sichere Wahrscheinlichkeit 1 sein muss. Aus dieser Normierungsbedingung ergibt sich für N in drei Dimensionen:

$$N = \left(\frac{m}{2\pi k_B T} \right)^{3/2}$$

Für die Maxwellverteilung gilt somit $f(v) = \frac{4}{\sqrt{\pi}} \left(\frac{m}{2k_B T} \right)^{3/2} \exp\left(-\frac{m v^2}{2k_B T}\right) \cdot v^2$

(a) How big is the most probable velocity v_m ?

Die Geschwindigkeit mit der größten Wahrscheinlichkeit ist das Maximum der Maxwellverteilung und folgt somit aus der Gleichung $df(v)/dv = 0$. Bevor diese Rechnung durchgeführt wird, führen wir die Variable $a = \frac{m}{2k_B T}$ ein, damit ergibt sich:

$$\begin{aligned} 0 &= \frac{d}{dv} \left(\frac{4}{\sqrt{\pi}} \cdot a^{3/2} \cdot \exp(-av^2) \cdot v^2 \right) \\ &= \frac{4}{\sqrt{\pi}} \cdot a^{3/2} \frac{d}{dv} (\exp(-av^2) \cdot v^2) \\ &= \frac{4}{\sqrt{\pi}} \cdot a^{3/2} (-2av \exp(-av^2)v^2 + 2v \exp(-av^2)) \\ &= \frac{4}{\sqrt{\pi}} \cdot a^{3/2} \cdot \exp(-av^2) (1 - av^2) \cdot 2v \end{aligned}$$

Also ist das Maximum erreicht für $v_m = \sqrt{1/a} = \sqrt{\frac{2k_B T}{m}}$.

Die Funktion kann nun umgeschrieben werden zu:

$$f(v) = \frac{4}{\sqrt{\pi}} \cdot \frac{v^2}{v_m^3} \exp\left(-\frac{v^2}{v_m^2}\right)$$

(b) How big is the mean of the velocity $\langle v \rangle$?

$$\begin{aligned} \langle v \rangle &= \int_0^\infty f(v) v dv = \frac{4}{\sqrt{\pi}} v_m^{-3} \int_0^\infty \exp\left(-\frac{v^2}{v_m^2}\right) v^3 dv \\ &= \frac{4}{\sqrt{\pi}} v_m^{-3} \cdot \frac{1}{2} \Gamma(2) \cdot (v_m^2)^2 \\ &= \frac{2}{\sqrt{\pi}} v_m \end{aligned}$$

(c) How big is the median of the velocity $v_{0.5}$?

Gesucht ist

$$\begin{aligned} F(v_{0.5}) &= \int_{-\infty}^{v_{0.5}} f(v) dv = 0.5 \\ 0 &= \operatorname{erf}(\beta) - \frac{2}{\sqrt{\pi}} \cdot \beta \cdot \exp(-\beta^2) - 0.5 \end{aligned}$$

mit $\beta = v_{0.5}/v_m$.

```
In [ ]: import numpy as np
import matplotlib.pyplot as plt
import scipy as sc
from scipy import special
from scipy import optimize
import matplotlib_inline
matplotlib_inline.backend_inline.set_matplotlib_formats('png', 'pdf')
def f(x):
    return special.erf(x) - 2/np.sqrt(np.pi)*x*np.exp(-x**2) - 1/2
```

```
In [ ]: median=sc.optimize.root_scalar(f, x0=0, x1=1).root
print(f'Der Median der Geschwindigkeitsverteilung ist {median:.3f} mal v_m')
```

Der Median der Geschwindigkeitsverteilung ist 1.088 mal v_m

Somit ist der Median der Geschwindigkeit $v_{0.5} \approx 1.088 \cdot v_m$.

(d) How big is the full width at half height of the distribution (v_{FWHM})?

Die halbe Höhe entspricht $f(v) = 0.5 \cdot f(v_m)$.

$$0.5 \cdot f(v_m) = \frac{2}{\sqrt{\pi}} v_m^{-3} \exp\left(-\frac{v_m^2}{v_m^2}\right) v_m^2 = \frac{2}{\sqrt{\pi} v_m} \exp(-1)$$

Daraus folgt:

$$0 = \frac{4}{\sqrt{\pi}} v_m^{-3} \exp\left(-\frac{v_w^2}{v_m^2}\right) v_w^2 - \frac{2}{\sqrt{\pi} v_m} \exp(-1)$$

$$\Rightarrow 0 = 2\gamma^2 \exp(-\gamma^2) - \exp(-1)$$

mit $\gamma = v_w/v_m$.

```
In [ ]: def g(x):
    return (2*x**2*np.exp(-(x)**2)-np.exp(-1))

v_w1=sc.optimize.root_scalar(g, x0=0, x1=1.1).root
v_w2=sc.optimize.root_scalar(g, x0=1, x1=2).root
print(f'Die linke Punkt ist {v_w1:.3f} mal v_m')
print(f'Der rechte Punkt ist {v_w2:.3f} mal v_m')
print(f'Daraus ergibt sich eine breite von {(v_w2-v_w1):.3f} mal v_m')
```

Die linke Punkt ist 0.482 mal v_m

Der rechte Punkt ist 1.637 mal v_m

Daraus ergibt sich eine breite von 1.155 mal v_m

(e) How big is the standard deviation of the velocity σ_v ?

Die Standardabweichung ist die Wurzel aus der Varianz, welche sich durch

$$\text{Var}(V) = E[V^2] - E[V]^2 = \sigma^2(V)$$

berechnen lässt. Der Erwartungswert ist $E[V] = \text{braket} v = \frac{2}{\sqrt{\pi}} v_m$. Somit muss noch $E[V^2]$ berechnet werden.

$$\begin{aligned}
 E[V^2] &= \frac{4}{\sqrt{\pi}v_m^3} \int_0^\infty v^4 \exp\left(-\frac{v^2}{v_m^2}\right) dv \\
 &= \frac{4}{\sqrt{\pi}v_m^3} \cdot \frac{1}{2} \frac{\Gamma(2 + 1/2)}{(v_m^{-2})^{2+1/2}} \\
 &= \frac{4}{\sqrt{\pi}v_m^3} \cdot \frac{1}{2} \cdot \frac{3}{4} \sqrt{\pi}v_m^5 \\
 &= \frac{3}{2}v_m^2
 \end{aligned}$$

Somit ergibt sich für die Standardabweichung:

$$\begin{aligned}
 \Rightarrow \sigma^2 &= \frac{3}{2}v_m^2 - v_m^2 = \frac{1}{2}v_m^2 \\
 \Rightarrow \sigma &= \frac{1}{4}v_m
 \end{aligned}$$

```

In [ ]: #Darstellung der Ergebnisse:
def F(x):
    return x**2*np.exp(-x**2)

v_mean=2/np.sqrt(np.pi)
v_median=1.088
v_w1=0.482
v_w2=1.637
sigma=1/4

x=np.linspace(0,4,1000)
plt.plot(x,F(x), label='Funktion')
plt.plot(v_mean,F(v_mean), 'xb',label='Mean')
plt.plot(v_median, F(v_median), 'o', label='Median')
plt.plot([v_w1,v_w2], [F(v_w1), F(v_w2)], '-', label='FWHM')
#plt.plot(v_mean-sigma, F(v_mean-sigma),'o', label=r'$-\sigma$')
#plt.plot(v_mean+sigma, F(v_mean+sigma),'o', label=r'$+\sigma$')
plt.axvspan(v_mean-sigma, v_mean+sigma, alpha=0.3,label=r'$1 \sigma$-Bereich')
plt.axvspan(v_mean-2*sigma, v_mean+2*sigma, alpha=0.2,label=r'$2 \sigma$-Bereich')
plt.axvspan(v_mean-3*sigma, v_mean+3*sigma, alpha=0.1,label=r'$3 \sigma$-Bereich')
plt.xlabel(r'$v/v_m$')
plt.ylabel(r'$\frac{4}{\sqrt{\pi}}v_m^3$')
plt.legend(loc='best')
plt.grid(True)                                     # grid style

```

