Simulation der Brown'schen Molekularbewegung mit Python 3

Martin Fané

Alfatraining Köln

11. März 2021

Die Brown'sche Molekularbewegung:

- ightharpoonup Beschreibt die unregelmäßige und ruckartige Wärmebewegung kleiner Teilchen ightharpoonup z.B. Geruchsausbreitung.
- ► Mathematisches Modell des "Random Walk" dient zur Simulation.
- Random Walk: Verkettung zufälliger Bewegungen.

- ► Simulationskenntnisse in Python aufbauen.
- Wichtiges Werkzeug in Wissenschaft, Forschung und Entwicklung.

Die Brown'sche Molekularbewegung:

- ightharpoonup Beschreibt die unregelmäßige und ruckartige Wärmebewegung kleiner Teilchen ightharpoonup z.B. Geruchsausbreitung.
- Mathematisches Modell des "Random Walk" dient zur Simulation.
- Random Walk: Verkettung zufälliger Bewegungen.

- ► Simulationskenntnisse in Python aufbauen.
- Wichtiges Werkzeug in Wissenschaft, Forschung und Entwicklung.

Die Brown'sche Molekularbewegung:

- ightharpoonup Beschreibt die unregelmäßige und ruckartige Wärmebewegung kleiner Teilchen ightharpoonup z.B. Geruchsausbreitung.
- Mathematisches Modell des "Random Walk" dient zur Simulation.
- Random Walk: Verkettung zufälliger Bewegungen.

- ► Simulationskenntnisse in Python aufbauen.
- Wichtiges Werkzeug in Wissenschaft, Forschung und Entwicklung.

Die Brown'sche Molekularbewegung:

- ightharpoonup Beschreibt die unregelmäßige und ruckartige Wärmebewegung kleiner Teilchen ightharpoonup z.B. Geruchsausbreitung.
- Mathematisches Modell des "Random Walk" dient zur Simulation.
- Random Walk: Verkettung zufälliger Bewegungen.

- Simulationskenntnisse in Python aufbauen.
- Wichtiges Werkzeug in Wissenschaft, Forschung und Entwicklung.

Die Brown'sche Molekularbewegung:

- ightharpoonup Beschreibt die unregelmäßige und ruckartige Wärmebewegung kleiner Teilchen ightharpoonup z.B. Geruchsausbreitung.
- Mathematisches Modell des "Random Walk" dient zur Simulation.
- Random Walk: Verkettung zufälliger Bewegungen.

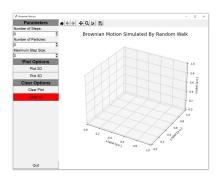
- Simulationskenntnisse in Python aufbauen.
- Wichtiges Werkzeug in Wissenschaft, Forschung und Entwicklung.

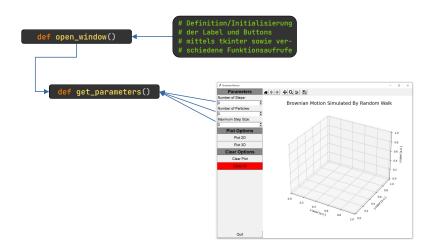
Überblick:

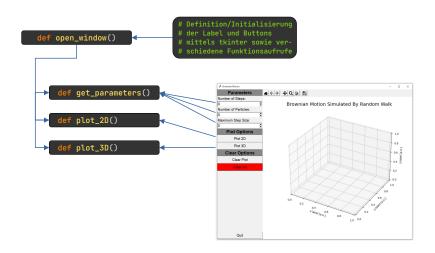
```
from matplotlib.figure import Figure
from matplotlib.backends.backend_tkagq import FigureCanvasTkAgq, NavigationToolbar2Tk
from random import choice
import numpy as np
import tkinter as tk
class BrownianMotion:
    def open_window(self):...
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):...
    bm = BrownianMotion()
```

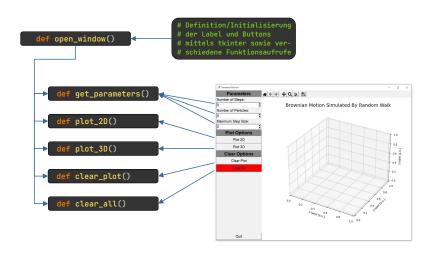












Die Funktion def random_walker():

```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):

'''In dieser Funktion wird der Random Walk der der Teilchen simuliert.'''

data_x = [] # Enthalten die Listen der Koordinaten.

data_y = [] # Wichtig für den Plot, da so die Koordinaten

data_z = [] # pro Teilchen in einer eigenen Liste gespeichert werden.

# Z.B. enthält data_x[[Teilchen1], [Teilchen2], ...] die

# x-Koordinaten aller Teilchen.

for particle in range(num_particles):...
```

- Bekommt die Parameter für Random Walk übergeben.
- Führt die Berechnung des Random Walk durch.
- Returniert die x-, y- und z-Koordinaten an Funktionen der Methode open_walk().

Die Funktion def random_walker():

```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):

'''In dieser Funktion wird der Random Walk der der Teilchen simuliert.'''

data_x = [] # Enthalten die Listen der Koordinaten.

data_y = [] # Wichtig für den Plot, da so die Koordinaten

data_z = [] # pro Teilchen in einer eigenen Liste gespeichert werden.

# Z.B. enthält data_x[[Teilchen1], [Teilchen2], ...] die

# x-Koordinaten aller Teilchen.

for particle in range(num_particles):...

return data_x, data_y, data_z
```

- Bekommt die Parameter für Random Walk übergeben.
- Führt die Berechnung des Random Walk durch.
- Returniert die x-, y- und z-Koordinaten an Funktionen der Methode open_walk().

Die Funktion def random_walker():

```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):

'''In dieser Funktion wird der Random Walk der der Teilchen simuliert.'''

data_x = [] # Enthalten die Listen der Koordinaten.

data_y = [] # Wichtig für den Plot, da so die Koordinaten

data_z = [] # pro Teilchen in einer eigenen Liste gespeichert werden.

# Z.B. enthält data_x[[Teilchen1], [Teilchen2], ...] die

# x-Koordinaten aller Teilchen.

for particle in range(num_particles):...

return data_x, data_y, data_z
```

- Bekommt die Parameter für Random Walk übergeben.
- Führt die Berechnung des Random Walk durch.
- Returniert die x-, y- und z-Koordinaten an Funktionen der Methode open_walk().

```
1 def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
2 data_x, data_y, data_z = [], [], []
```

```
1  def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
2   data_x, data_y, data_z = [], [], []
3   for particle in num_particles:
```

```
1  def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
2  data_x, data_y, data_z = [], [], []
3  for particle in num_particles:
4  x_coord, y_coord, z_coord = [0], [0], [0]
```

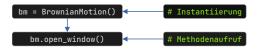
```
1  def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
2   data_x, data_y, data_z = [], [], []
3   for particle in num_particles:
4     x_coord, y_coord, z_coord = [0], [0], [0]
5   while len(x_coord) < num_steps:
6     x_direction = choice[(-1, 1)]</pre>
```

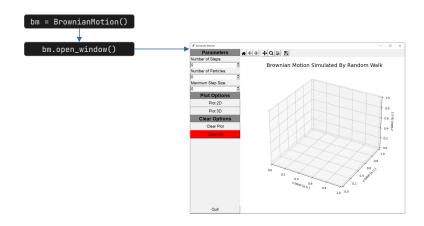
```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
   data_x, data_y, data_z = [], [], []
   for particle in num_particles:
       x_{coord}, y_{coord}, z_{coord} = [0], [0], [0]
       while len(x coord) < num steps:</pre>
           x_{direction} = choice[(-1, 1)]
           x_distance = choice[list(np.arange(0, step_size, .1))]
                                                                            imultan für
           x_{step} = x_{direction} * x_{distance}
           x = x coord[-1] + x step
           x_coord.append(x), y_coord.append(y), z_coord.append(z)
        data_x.append(x_coord)
        data v.append(v coord)
        data z.append(z coord)
```

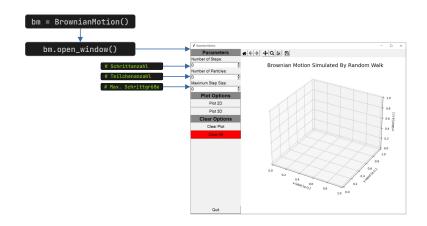
```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
   data_x, data_y, data_z = [], [], []
   for particle in num_particles:
       x_{coord}, y_{coord}, z_{coord} = [0], [0], [0]
       while len(x coord) < num steps:</pre>
           x_{direction} = choice[(-1, 1)]
           x_distance = choice[list(np.arange(0, step_size, .1))]
                                                                           imultan für
           x_step = x_direction * x_distance
           x = x coord[-1] + x step
           x_coord.append(x), y_coord.append(y), z_coord.append(z)
       data_x.append(x_coord)
       data v.append(v coord)
       data z.append(z coord)
   return data_x, data_y, data_z
```

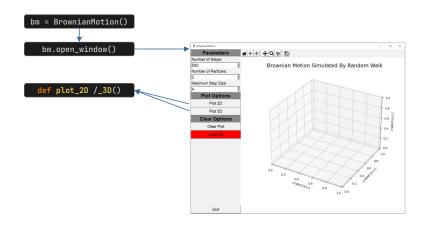
```
def random_walker(num_particles, num_steps, step_size):
   data_x, data_y, data_z = [], [], []
   for particle in num_particles:
       x_{coord}, y_{coord}, z_{coord} = [0], [0], [0]
       while len(x coord) < num steps:</pre>
           x_{direction} = choice[(-1, 1)]
           x_distance = choice[list(np.arange(0, step_size, .1))]
                                                                           imultan für
           x_{step} = x_{direction} * x_{distance}
           x = x_{coord[-1]} + x_{step}
           x_coord.append(x), y_coord.append(y), z_coord.append(z)
        data_x.append(x_coord)
        data_y.append(y_coord)
        data z.append(z coord)
   return data_x, data_y, data_z
                                    # data_x = [[x_Teilchen1], [x_Teilchen2],...
                                   # data_y = [[y_Teilchen1], [y_Teilchen2],...
                                    # data_z = [[z_Teilchen1], [z_Teilchen2],...
```

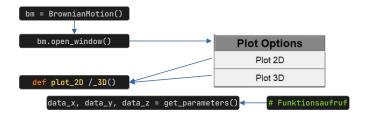


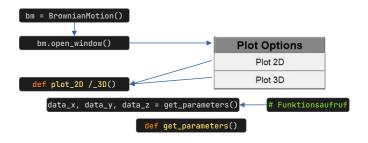


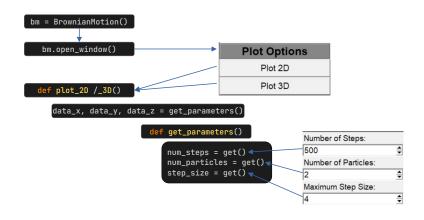


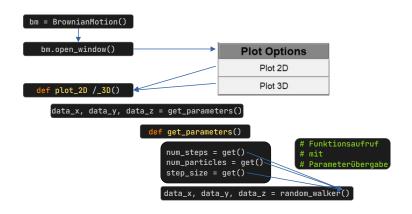


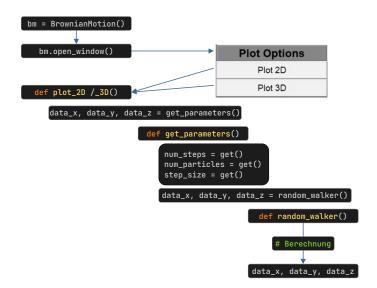


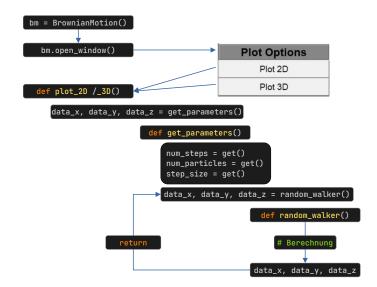


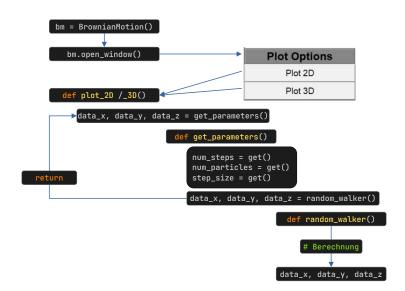


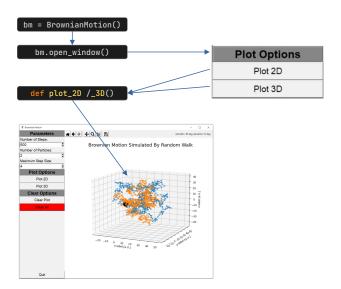


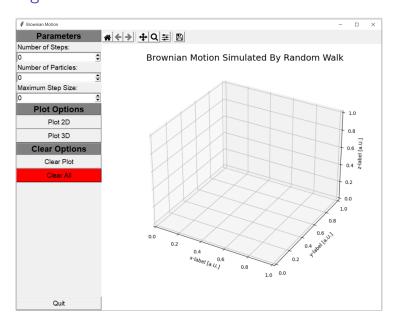


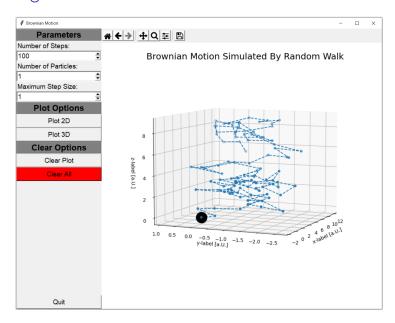


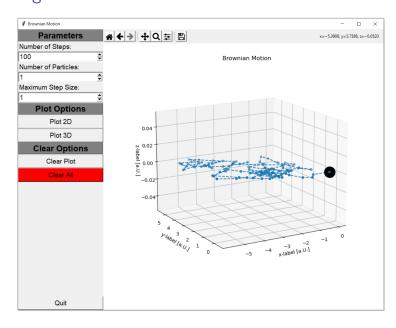


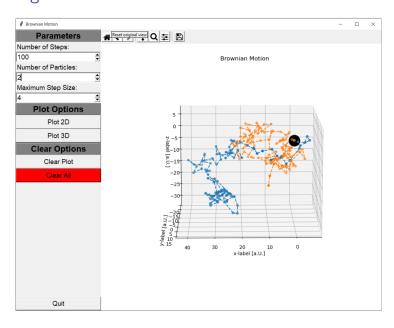


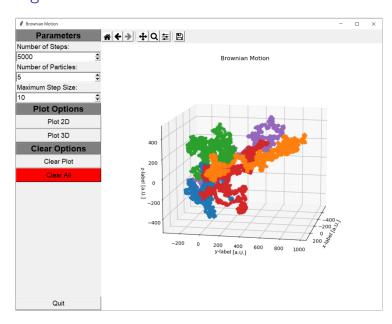












Danke für die Aufmerksamkeit!