Aufgabe 3: Die Siedler

Teilnahme-ID: 70408

Bearbeiter/-in dieser Aufgabe: Robert Vetter

14. April 2024

Inhaltsverzeichnis

1	Lösungsidee	1
2	Umsetzung	3
3	Beispiele	5
4	Wichtigste Teile des Quellcodes	7

1 Lösungsidee

Dieses Problem lässt sich in kleinere Abschnitte untergliedern.

- 1. Verteile möglichst viele Punkte mit dem Mindestabstand von 10km in einem Polygon.
- 2. Suche innerhalb des Polygons einen Punkt, in welchem im Radius von 85km möglichst viele Punkte liegen.
- 3. Platziere dieses und lasse Punkte außerhalb dieses Kreises weg, sodass jeder Punkt außerhalb des Kreises einen Mindestabstand von 20km besitzt.

Hierbei stellte sich der 1. Abschnitt als am schwierigsten heraus. Es gibt verschiedene Ansätze, wie man diesen lösen kann. Nachfolgend möchte ich einige von Ihnen vorstellen und eine begründete Aussage tätigen, warum ich mich explizit für den einen entschieden habe.

Dart-Throwing Der erste Algorithmus, den ich anführen möchte, ähnelt der *Brute – Force* Methode. Hier werden einfach zufällig Städte innerhalb das Polygon platziert, wobei bei jedem "Wurfßichergestellt wird, dass der Mindestabstand eingehalten wird. Diese Methode ist jedoch sehr ineffizient und garantiert auch keine optimale Lösung, weswegen ich nun mit der Vorstellung verschiedener Ansätze fortfahren möchte.

Zerlegung in Dreiecke Darüber hinaus wäre es auch möglich, dass Polygon in mehrere nicht überlappende Dreiecke zu zerlegen (siehe Ear-Clipping-Algorithmus) und dann für jedes Dreieck eine optimale Konstellation zu berechnen. Hier ergeben sich jedoch zwei Probleme:

- Insbesondere an den Berührungsstellen der Dreiecke kommt zu einer Verletzung des Kriteriums des Mindestabstands. Häufig werden bei der Berechnung der optimalen Konstellation Punkte direkt auf die Kanten gesetzt, was unvorteilhaft ist.
- Dreiecke können sehr verschieden aussehen. Bei sehr ungleichmäßigen Dreiecken kann es passieren, dass ein großer Teil der Fläche des Dreiecks nicht mit Punkten ausgefüllt ist.

Aufgrund dieser Schwachstellen, entschied ich mich auch gegen diesen Algorithmus.

Auffüllen des Polygons von außen nach innen Ein weitere Antizipation, über die ich nachdachte, ist das Befüllen des Polygons von innen nach außen. Hierbei werden vorerst Punkte auf die Kanten des Polygons gelegt, wonach anschließend die Schnittpunkte zweier benachbarter Kreisradien berechnet werden und auf diese wiederum ein Punkt gesetzt wird. Diese Berechnung der Schnittpunkte und das Platzieren eines Punktes auf diesem wird solange fortgeführt, bis das Polygon vollständig gefüllt ist. Ich implementiere dieses Verfahren, jedoch ergaben sich grundsätzlich zwei Fehlerquellen, die sich auch nicht so leicht beheben lassen:

- Füllt man das Polygon von außen nach innen auf, so kann es passieren, dass bei den letzten Punkten viele freie Stellen in der Mitte entstehen, in welche auch kein Punkt platziert werden kann, da sonst das Mindestabstandskriterium verletzt wird.
- Die Berechnung der Schnittpunkte zweier benachbarter Städte ist sehr rechen- und zeitintensiv.

Dennoch liefert dieses Verfahren sehr gute Ergebnisse, wie beispielhaft in der folgenden Abbildung zu sehen ist:

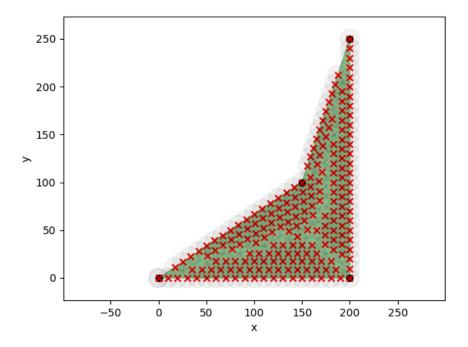


Abbildung 1: Spiralförmiges platzieren der Städte

Umschließen des Polygons mit einem Rechteck Das nächste Verfahren, welches mich im Endeffekt auf meine finale Idee brachte, war das Umschließen des Polygons mit einem Rechteck, für welches ich schon die maximale Punkteverteilung berechnet habe. Anschließend müsste ich einfach nur die Punkte, die außerhalb des Rechtecks liegen, entfernen. Das Problem, welches sich hier ergeben hat, liegt in den Feinheiten. So kann es je nach Lage und Form des Polygons passieren, dass einige der Punkte innerhalb des Rechtecks gerade so nicht mehr Teil des Polygons waren, wodurch am Rand des Polygons 'kahle' Stellen entstanden, welche man auch nicht mehr mit Städten besetzen könnte, da sonst der Mindestabstand nicht mehr eingehalten werden würde.

Hexagonales Gitter Um dieses Problem zu umgehen, entschied ich mich für die Verwendung eines hexagonalen Gitters. Diese hexagonale Anordnung von Punkten innerhalb des Rechtecks war sowieso schon die effizienteste, welche die maximale Anzahl von Punkten erreichte. Zusätzlich wird dieses Gitter horizontal und vertikal verschoben, um die maximale Anzahl an Punkten innerhalb des Polygons zu finden:

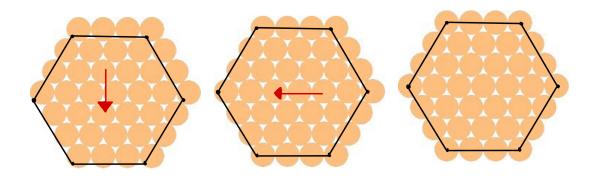


Abbildung 2: Verschiebung des Gitters

Hier ist hervorzuheben, dass die Befüllung des Polygons sehr effizient ist. Häufig stößt das Gitter bei unregelmäßigen Polygonen aufgrund seiner festen Struktur jedoch auf seine Grenzen: Somit müssen die

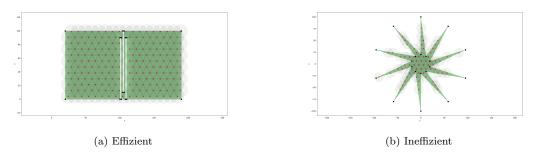


Abbildung 3: Vergleich einer effizienten Packweise mit einer ineffizienten

Punkte außerhalb noch einmal zusätzlich komprimiert werden. Hierbei kam mir die Idee, Gravitation zu simulieren. Die Punkte werden alle mit einer Kraft in Richtung eines Zielpunktes bewegt, wobei jedoch konstant der Mindestabstand eingehalten wird. Dadurch könnte Plat für zusätzliche Punkte geschaffen werden. Zur besseren Verwaltung und schnelleren Kalkulation implementierte ich zudem einen Quadtree. Aufgrund der jedoch nur minimalen Verbesserung der Laufzeit entschied ich mich, diesen wegzulassen. Eine weitere Frage, die ich mir stellte, zielte auf folgendes ab: Nach der Simulation der Gravitation entstehen im besten Fall einige freie Stellen. Nur wie können diese jetzt berechnet und aufgefüllt werden?

Zur Lösung dieses Problems kam mir die Idee, das Polygon mit seinen Kreisen mit den Städten als Mittelpunkte als Bild zu exportieren. Das Polygon wird mit schwarz gefüllt und die Kreise erhalten eine weiße Füllung. Nun kann man durch alle Pixel gehen und jedes mal, wenn man einen schwarzen Pixel findet, lässt sich auf ihm eine Stadt platzieren.

Um eine Lösung für den zweiten Abschnitt (Suche nach Punkt, in dessen Radius von 85km maximale Anzahl an Punkten liegen) zu finden, entschied ich mich für die Erstellung eines Gitters. Anschließend wird jeder Punkt in diesem Gitter durchgegangen und die Zahl der Punkte innerhalb des Radius bestimmt. Ist die optimale Position für das Gesundheitszentrum gefunden, wird diese noch leicht variiert, um potenziell noch mehr Punkte in dem Radius zu erhalten.

Für den dritten Abschnitt wird ein Großteil der Punkte außerhalb des Kreises entfernt und der Rest wird mithilfe der soeben beschriebenen Analyse der Pixel aufgefüllt, wobei jetzt jede Stadt einen Abstand von 20km besitzen muss.

2 Umsetzung

Die Lösungsidee wird in ein Programm in der Sprache Python umgesetzt. Zuerst wird hier das hexagonale Gitter erstellt, wobei der horizontale Abstand immer 10km beträgt. Der vertikale Abstand kann über die Formel der Höhe eines gleichseitigen Dreiecks mit der Seitenlänge s berechnet werden:

$$h = \frac{\sqrt{3}}{2} \cdot s \tag{1}$$

Nach der Erstellung dieses Gitters wird die Position des hexagonalen Gitters jeweils variiert und sich für diese entschieden, welche die höchste Anzahl an Punkten im Polygon erzielt. Nun kann mit der Simulation der Gravitation begonnen werden. Dafür schrieb ich zwei Klassen. Die erste Klasse, Particle, modelliert individuelle Partikel, die innerhalb der Grenzen eines definierten Polygons agieren. Jedes Partikel besitzt eine Startposition, eine Geschwindigkeit, und interagiert mit anderen Partikeln durch abstoßende Kräfte, falls sie sich zu nahe kommen. Die Methode update berechnet diese Interaktionen und aktualisiert die Position und Geschwindigkeit basierend auf Gravitations-, Reibungs- und Zufallskräften, um ein realistisches Partikelbewegungsverhalten zu simulieren. Die zweite Klasse, ParticleSwarm, verwaltet eine Gruppe von Partikeln, die in einem Polygon verteilt sind. Sie bestimmt ein zentrales Ziel basierend auf dem Schwerpunkt der initialen Partikelpositionen und steuert die kollektive Bewegung der Partikel durch wiederholte Aufrufe der update-Methode für jedes Partikel über eine festgelegte Anzahl von Iterationen. Ziel ist es, die Endpositionen der Partikel nach Abschluss der Simulation zu ermitteln, wobei die Partikel innerhalb des Polygons verbleiben und gleichzeitig einen Mindestabstand zueinander wahren. Zur besseren Veranschaulichung ist nachfolgend ein Klassendiagramm beider Klassen abgebildet:

```
Particle
- position : np.array
- velocity : np.array
- min_distance : float
- polygon : Polygon
+ update(particles : list, target : np.array, w :
float, c1 : float, c2 : float, max_velocity : float,
lateral_factor : float) : void
                              contains
ParticleSwarm
- particles : list[Particle]
- polygon_coordinates : list[tuple]
- polygon : Polygon
- target : np.array
+ __init__(all_inserted_points : list,
polygon_coordinates : list, min_distance : float, target
: np.array)
+ calculate_center_of_mass(points : list) : np.array
+ run(iterations : int) : list
```

Abbildung 4: Klassendiagramm der Klassen Particle und ParticleSwarm

Nachdem die Gravitation simuliert wurde und die Punkte verdichtet sind, wird die Pixelanalyse des Bildes durchgeführt. Diese Phase ist entscheidend, da sie darauf abzielt, den Raum innerhalb des Polygons maximal effizient zu nutzen, indem sie potenzielle neue Standorte für die Platzierung weiterer Punkte ermittelt. Die Methode $save_image$ wird zunächst genutzt, um ein visuelles Bild der aktuellen Situation zu erzeugen. Sie zeichnet das Polygon und die vorhandenen Punkte in einer Bilddatei, wobei die Punkte als weiße Kreise auf einem schwarzen Hintergrund dargestellt werden. Dieses Bild dient als Grundlage für die anschließende Pixelanalyse.

Die Funktion find_black_pixel_and_place_city wird eingesetzt, um im Bild nach schwarzen (nichtweißen) Pixeln zu suchen, die potenzielle Orte für neue Punkte darstellen könnten. Diese Pixelanalyse durchsucht das Bild systematisch von der zuletzt analysierten Position aus, um sicherzustellen, dass jeder Bereich des Bildes effizient untersucht wird. Die Funktion verwendet dabei eine Toleranzschwelle, um geringfügige Variationen in der Farbe zu ignorieren und echte nicht-weiße Bereiche zu erkennen.

Sobald ein passender Pixel gefunden wird, wandelt die Funktion die Bildkoordinaten in geographische Koordinaten um, basierend auf den Skalierungen x scale und y scale, die aus dem Verhältnis der

realen Maße des Polygons zur Bildgröße berechnet werden. Diese neuen Koordinaten repräsentieren einen potenziellen neuen Punkt, der zur Liste der Punkte hinzugefügt werden könnte.

Die Hauptfunktion process and save image steuert diesen gesamten Prozess. Nach jeder Erstellung eines Bildes und jeder Pixelanalyse überprüft sie, ob ein neuer Punkt gefunden wurde. Ist dies der Fall, wird überprüft, ob der neue Punkt mindestens 20km von allen bestehenden Punkten entfernt ist, um die Einhaltung der Mindestabstandsregel zu gewährleisten. Falls der Punkt gültig ist, wird er zur Liste hinzugefügt und das Bild wird aktualisiert, um den neuen Punkt zu reflektieren. Dieser Zyklus wiederholt sich, bis keine weiteren Punkte mehr hinzugefügt werden können, oder bis eine bestimmte Anzahl von Iterationen erreicht ist. Nun kann die Position des Gesundheitszentrums bestimmt werden. Nun kann die Position des Gesundheitszentrums bestimmt werden. Dabei wird ein optimierter Standort ausgewählt, der auf der höchsten Dichte von Städten innerhalb eines vorgegebenen Radius basiert. Diese Methode ermöglicht es, den Standort zu identifizieren, der die größte Anzahl an Städten abdeckt und somit theoretisch die effektivste Versorgung für die umliegende Gemeinschaft bietet. Die beiden Funktionen grid find center und find optimal center arbeiten zusammen, um diesen optimalen Standort zu bestimmen. Zuerst erzeugt grid_find_center eine initiale Schätzung basierend auf einer Raster-Suche über das Polygon, während find_optimal_center diese Schätzung verfeinert, indem systematisch die Umgebung des initialen Zentrums durchsucht wird, um sicherzustellen, dass das endgültig gewählte Zentrum die maximale Anzahl an Städten innerhalb des gewählten Radius erreicht. Abschließend werden alle Punkte außerhalb des Radius des Gesundheitszentrums entfernt und mithilfe der Bildanalyse nach und nach aufgefüllt (diesmal mit einem Abstand von 20km).

3 Beispiele

Im nachfolgenden werde ich das Ergebnis meines Programms mit den gegebenen BWInf-Beispielen darstellen.

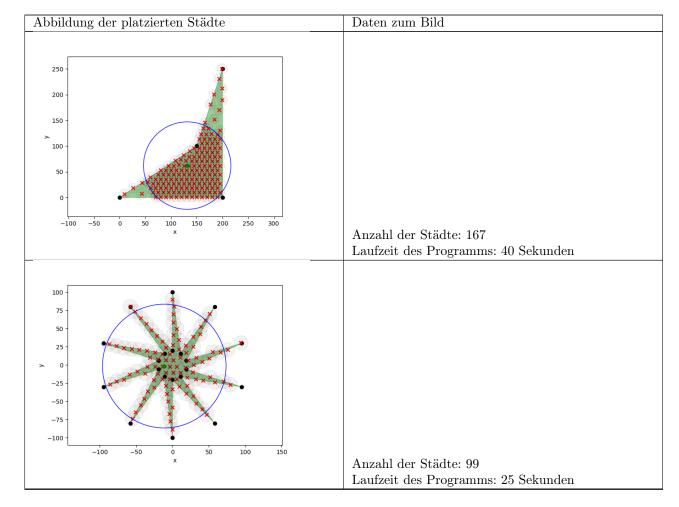


Abbildung der platzierten Städte	Daten zum Bild
150 -	Anzahl der Städte: 238 Laufzeit des Programms: 55 Sekunden
	33 2 7 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3 3
125 - 100 - 75 - 50 - 50 - 100 - 150 - 200 x	Anzahl der Städte: 185 Laufzeit des Programms: 65 Sekunden
125 - 100 -	Anzahl der Städte: 189 Laufzeit des Programms: 30 Sekunden

4 Wichtigste Teile des Quellcodes

```
1 class Particle:
       def __init__(self, position, polygon_coordinates, target, min_distance=10):
           self.polygon = Polygon(polygon_coordinates) # Polygon-Objekt fuer Grenzen
           self.position = np.array(position) # Startposition
           self.velocity = np.random.randn(2) * 0.1
           self.min_distance = min_distance # Mindestabstand zu anderen Partikeln
       # Update-Methode zur Berechnung neuer Position basierend auf Kraeften
       def update(self, particles, target, w=0.5, c1=0.7, c2=0.5, max_velocity=2, lateral_factor=1.5):
          r1, r2, r3 = np.random.rand(3)
           direction_to_target = target - self.position
           lateral_direction = np.array([-direction_to_target[1], direction_to_target[0]])
           lateral_movement = lateral_factor * r3 * lateral_direction
           # Neuberechnung der Geschwindigkeit unter Beruecksichtigung der verschiedenen Kraefte
           new_velocity = (w * self.velocity +
                           c1 * r1 * direction_to_target +
                            c2 * r2 * direction_to_target +
                            lateral_movement)
           # Repulsion von anderen Partikeln
           for other in particles:
               if other != self:
                   distance = np.linalg.norm(other.position - self.position)
                   if distance < self.min_distance:</pre>
25
                       repulsion = (self.position - other.position) / distance **2
                       new_velocity += repulsion * 0.1
           # Geschwindigkeitsbegrenzung
           if np.linalg.norm(new_velocity) > max_velocity:
               new_velocity = new_velocity / np.linalg.norm(new_velocity) * max_velocity
31
           # Berechnung der neuen Position
           new_position = self.position + new_velocity
           if not self.polygon.contains(Point(new_position)):
           # Ueberpruefung auf zu nahe Nachbarn
           for other in particles:
               if other != self and np.linalg.norm(new_position - other.position) < self.min_distance:
41
           # Aktualisierung von Position und Geschwindigkeit
           self.position = new_position
           self.velocity = new_velocity
  ''''Klasse, die eine Gruppe von Partikeln verwaltet und das Verhalten steuert'''
47 class ParticleSwarm:
      def __init__(self, all_inserted_points, polygon_coordinates, min_distance=10, target=None):
           self.polygon_coordinates = polygon_coordinates # Polygon fuer Partikelbegrenzung
          self.polygon = Polygon(polygon_coordinates)
self.target = target or self.calculate_center_of_mass(all_inserted_points) # Zielzentrum
           self.particles = [Particle(point, polygon_coordinates, self.target, min_distance)
           for point in all_inserted_points]
       # Berechnung des Schwerpunkts der Punkte
       @staticmethod
       def calculate_center_of_mass(points):
           x_coords = [p[0] for p in points]
           y_{coords} = [p[1] \text{ for } p \text{ in points}]
          center_x = sum(x_coords) / len(points)
center_y = sum(y_coords) / len(points)
           return np.array([center_x, center_y])
       # Ausfuehrung der Simulation
63
       def run(self, iterations=1000):
           for _ in range(iterations):
               for p in self.particles:
                   p.update(self.particles, self.target)
           final_positions = [p.position for p in self.particles]
69
           return final_positions
```

```
# erzeugt hexagonales Gitter, auf welchem die Staedte liegen
73 def generate_hexagonal_grid(bounds, side_length, offset):
       min_x, max_x, min_y, max_y = bounds
       vertical_distance = math.sqrt(3) / 2 * side_length
       points = []
       y = min_y - offset[1]
while y <= max_y:
           x_offset = (0 if (round(y / vertical_distance) % 2 == 0) else side_length / 2) - offset[0]
           x = min_x + x_offset
81
           while x <= max_x:
               points.append((x, y))
83
               x += side_length
           y += vertical_distance
       return points
87
{\tt 89} def save_image(coordinates, points, radius=10):
       """Zeichnet das Polygon und die Punkte in einer Bilddatei."""
       filename = "process.png"
91
       polygon = Polygon(coordinates)
       x, y = polygon.exterior.xy
       plt.figure()
       bounds = get_bounds_polygon(coordinates)
       plt.xlim(bounds[0], bounds[1])
plt.ylim(bounds[2], bounds[3])
97
       plt.fill(x, y, alpha=1, color='black') # Polygon fuellen
       for p in points:
           \label{eq:circle} \mbox{circle = Circle((p[0], p[1]), radius, color='white', alpha=1)}
           plt.gca().add_patch(circle) # Kreise fuer Punkte zeichnen
       plt.gca().set_axis_off()
       plt.subplots_adjust(top=1, bottom=0, right=1, left=0, hspace=0, wspace=0)
       plt.margins(0, 0)
       plt.savefig(filename)
       plt.close()
iii def find_black_pixel_and_place_city(image_path, plot_x_range, plot_y_range,
   x_min, y_min, last_position, tolerance=10):
       """Sucht den naechsten nicht-weissen Pixel und konvertiert ihn in Koordinaten."""
113
       with Image.open(image_path) as img:
           pixels = img.load()
           x_scale = plot_x_range / img.width
           y_scale = plot_y_range / img.height
           last_x, last_y = last_position
119
           for y in range(last_y, img.height):
                for x in range(last_x if y == last_y else 0, img.width):
                   r, g, b = pixels[x, y][:3]
                    if not all(255 - tolerance <= channel <= 255 for channel in (r, g, b)):
123
                        scaled_x = x * x_scale + x_min
                        scaled_y = (img.height - y) * y_scale + y_min
                        return Point(scaled_x, scaled_y), (x, y)
               last x = 0
127
       return None, (last_x, last_y)
129
131 def process_and_save_image(coordinates, points, last_position=(0, 0), radius=10):
        """Verarbeitet die Bilddatei zur Platzierung neuer Punkte und aktualisiert das Bild."""
       min_x, max_x, min_y, max_y = get_bounds_polygon(coordinates)
       plot_x_range = abs(max_x - min_x)
       plot_y_range = abs(max_y - min_y)
       save_image(coordinates, points, radius) # Bild mit aktuellen Punkten speichern
       new_pixel, new_position = find_black_pixel_and_place_city("process.png", plot_x_range,
       plot_y_range, min_x, min_y, last_position)
139
       if new_pixel: # Wenn ein neuer Punkt gefunden wurde
141
           points.append((new_pixel.x, new_pixel.y)) # Neuen Punkt zur Liste hinzufuegen
           save_image(coordinates, points, radius) # Bild aktualisieren
143
           return True, new_position
```

```
return False, last_position
147 def grid_find_center(crosses, polygon, grid_size, radius=85):
        ""Sucht das Zentrum mit der hoechsten Dichte von Staedten innerhalb eines gegebenen Radius
       ueber ein Raster"""
149
       min_x, max_x, min_y, max_y = get_bounds_polygon(crosses)
       best_center = None
       max_count = 0
153
       for x in np.arange(min_x, max_x, grid_size):
           for y in np.arange(min_y, max_y, grid_size):
               if polygon.contains(Point(x, y)):
                    count = count_cities_in_circle((x, y), crosses, polygon, radius)
                    if count > max_count:
159
                        max_count = count
                        best_center = (x, y)
       return best center
163
165 def find_optimal_center(crosses, initial_center, polygon, radius=85):
       """Passt das Zentrum an, um die hoechste Anzahl von Staedten in einem Kreis zu maximieren"""
       step_size = 2
167
       center = initial center
       max_count = count_cities_in_circle(center, crosses, polygon, radius)
       def adjust_center(center, crosses, polygon, step_size, radius=85):
           best_center = center
173
           max_count = count_cities_in_circle(center, crosses, polygon, radius)
           for dx, dy in [(1,0), (-1,0), (0,1), (0,-1)]:
               new_center = (center[0] + dx * step_size, center[1] + dy * step_size)
               if polygon.contains(Point(new_center)):
177
                   count = count_cities_in_circle(new_center, crosses, polygon, radius)
                    if count > max_count:
179
                        max_count = count
                        best_center = new_center
181
           return best_center, max_count
183
       while True:
185
           new_center, new_count = adjust_center(center, crosses, polygon, step_size, radius)
           if new_count <= max_count:</pre>
189
           center, max_count = new_center, new_count
       return center
191
193 # Hauptmethode
   if __name__ == "__main__":
       current_directory = os.path.dirname(os.path.abspath(__file__))
195
       file = os.path.join(current_directory, 'siedler1.txt')
       coordinates = read_coordinates(file)
197
       polygon = Polygon(coordinates)
       start = time.time()
       bounds = get_bounds_polygon(coordinates)
       extreme_points = find_extreme_points(polygon)
203
205
       best_grid = None
       max_points_inside = 0
207
       for vertex in coordinates:
           hexagonal_grid = generate_hexagonal_grid(bounds, 10, vertex)
209
           points_inside_polygon = filter_points_inside_polygon(hexagonal_grid, polygon)
211
           if len(points_inside_polygon) > max_points_inside:
               max_points_inside = len(points_inside_polygon)
213
               best_grid = points_inside_polygon
215
       all_inserted_points = best_grid
217
```

```
print(f"Urspruengliche Anzahl an Staedten: {len(all_inserted_points)}")
219
       for point in extreme_points:
221
           particle_swarm = ParticleSwarm(all_inserted_points, coordinates, target=point)
           all_inserted_points = particle_swarm.run(iterations=50)
           last_position = (0, 0)
           points_added = True
           while points_added:
227
               points_added, last_position = process_and_save_image(coordinates, all_inserted_points,
               last_position)
229
               if points_added:
                   print(f"Neue Stadt hinzugefuegt (Abstand 10km), aktuelle Anzahl:
                   {len(all_inserted_points)}")
233
       best_center = grid_find_center(all_inserted_points, polygon, 2)
235
       best_center = find_optimal_center(all_inserted_points, best_center, polygon)
237
       all_inserted_points = [tuple(point) for point in all_inserted_points]
       cities_outside = find_cities_outside_center(all_inserted_points, best_center)
       cities_inside = []
241
       for city in all_inserted_points:
           if tuple(city) not in cities_outside:
243
               cities_inside.append(city)
       cities_direkt_am_kreisrand = find_nearest_outside_points(cities_inside, cities_outside)
245
       all_cities = cities_inside + cities_direkt_am_kreisrand
       last_position = (0, 0)
249
       points_added = True
       while points_added:
251
           points_added, last_position = process_and_save_image(coordinates, all_cities, last_position,
           radius=20)
253
           if points_added:
               print(f"Neue Stadt hinzugefuegt (Abstand 20km), aktuelle Anzahl: {len(all_cities)}")
       print(f"Finale Anzahl an Staedten: {len(all_cities)}")
257
       end = time.time()
       print("Vergangene Zeit: ", end - start, " Sekunden")
259
261
       visualise_polygon(coordinates, all_cities, best_center)
```