

Wyszukiwanie geometryczne  
Przeszukiwanie obszarów ortogonalnych  
*Quadtree i kd-drzewa*  
Dokumentacja projektu

Stanisław Łenyk  
Jerzy Wilczek

Styczeń 2021

# Spis treści

<b>1</b>	<b>Część techniczna</b>	<b>3</b>
1.1	Wymagania . . . . .	3
1.2	Moduł <code>geometry</code> . . . . .	3
1.3	Moduł <code>quadtree</code> . . . . .	3
1.3.1	Klasa <code>_Node</code> . . . . .	3
1.3.2	Klasa <code>Quadtree</code> . . . . .	4
1.4	Moduł <code>kd_tree</code> . . . . .	4
1.4.1	Klasa <code>_Node</code> . . . . .	4
1.4.2	Klasa <code>KDTree</code> . . . . .	6
1.4.3	Funkcje nienależące do żadnej klasy . . . . .	6
1.5	Moduł <code>draw_tool</code> . . . . .	7
1.6	Moduł <code>gen_data</code> . . . . .	7
1.7	Moduł <code>time_test</code> . . . . .	7
<b>2</b>	<b>Część użytkownika</b>	<b>8</b>
2.1	Moduł <code>quadtree</code> . . . . .	8
2.2	Moduł <code>kd-drzewa</code> . . . . .	8
2.3	Moduł wizualizacji . . . . .	8
2.3.1	Wizualizacja struktury <i>quadtree</i> . . . . .	9
2.3.2	Wizualizacja struktury <i>kd-tree</i> . . . . .	9
<b>3</b>	<b>Sprawozdanie – testy czasowe</b>	<b>10</b>
<b>4</b>	<b>Bibliografia</b>	<b>13</b>

# 1 Część techniczna

## 1.1 Wymagania

Aby uruchomić program należy użyć środowiska `Python` w wersji co najmniej `Python 3.8`. Ponadto należy posiadać następujące niestandardowe moduły w środowisku uruchomieniowym:

- `numpy`
- `matplotlib`

## 1.2 Moduł geometry

Moduł ten zawiera różne funkcje i struktury pomocnicze wykorzystywane zarówno przez moduł `kd_tree` jak i `quadtree`, jego głównym elementem jest klasa `Rectangle`, implementująca prostokąt, która umożliwia wykonywanie wielu operacji takich jak porównywanie ze sobą prostokątów, sprawdzanie czy prostokąty zawierają się w sobie, obliczanie części wspólnej dwóch prostokątów czy zamianę prostokąta na inną reprezentację takiej figury. Moduł nie zostanie tu szczegółowo opisany, ponieważ implementuje operacje o bardzo niskim poziomie skomplikowania i pełni głównie funkcje pomocniczą i wydzielenia wspólnej części kodu z pozostałych modułów.

## 1.3 Moduł quadtree

Moduł implementuje następujące klasy:

- `_Node` – prywatną klasę reprezentującą wierzchołki drzewa
- `Quadrant(IntEnum)` – typ wyliczeniowy służący do oznaczania kolejnych ćwiartek (NE, NW, SW, SE)
- `Quadtree` – klasę umożliwiającą tworzenie drzewa ze zbioru punktów i przeszukiwanie go
- `View` – wykorzystywaną przez `Quadtree` klasę służącą do wizualizacji

### 1.3.1 Klasa \_Node

Każdy wierzchołek przechowuje następujące informacje:

- Górną, dolną, lewą oraz prawą granicę obejmowanego obszaru
- Oznaczenie (numerowane klasą `Quadrant(IntEnum)`) kwadrantu, który dany wierzchołek reprezentuje w relacji ze swoim rodzicem. Korzeń drzewa posiada w tym miejscu wartość `None`
- Listę swoich dzieci lub wartość `None` w przypadku braku jakiegokolwiek dziecka

- pola pomocnicze – środki reprezentowanych granic przedziału w poziomie i pionie

Klasa ta posiada także funkcję umożliwiającą dodawanie dzieci wierzchołkowi.

### 1.3.2 Klasa Quadtree

Klasa posiada następujące funkcje:

- `__init__(self, points: List[Point])` – konstruktor klasy tworzący korzeń drzewa
- `__create_quadtree(self, node: _Node, points: List[Point])` – prywatną funkcję wywoływaną w konstruktorze i tworzącą drzewo z podanego zbioru punktów  
**Argumenty:** konieczne jest podanie zbioru punktów w formie `List[Tuple[float, float]]`  
**Złożoność obliczeniowa:**  $O(hn)$ , gdzie  $h$  to wysokość drzewa, a  $n$  to ilość przechowywanych punktów.
- `find(self, rect: Rectangle, visualize=False)` – funkcję umożliwiającą wyszukanie punktów znajdujących się w zadanym prostokącie  
**Argumenty:** funkcja przyjmuje jako argument obiekt klasy `Rectangle` opisanej w 1.2 oraz opcjonalny argument `bool` informujący czy użytkownik chce dokonać wizualizacji  
**Złożoność obliczeniowa:**  $O(hk)$  gdzie  $h$  – wysokość drzewa,  $k$  – liczba liści odpowiedzialnych za obszar przecinający się z zadanym
- `__find(self, node: _Node, rect: Rectangle, res: List[Point], view)` – prywatną funkcję pomocniczą wywoływaną przez główną funkcję `find`

## 1.4 Moduł kd\_tree

Moduł implementuje następujące klasy:

- `_Node` - prywatną klasę przechowującą węzeł *kd-drzewa*
- `KDTree` - klasę przechowującą całe *kd-drzewo* i umożliwiającą operację na nim. W tej klasie umieszczony jest cały interfejs publiczny tego modułu.

### 1.4.1 Klasa \_Node

Klasa ta zawsze posiada następujące pola:

- `points` - lista punktów przechowywanych w prostokącie, za który jest odpowiedzialny dany węzeł
- `is_leaf` - wartość typu `prawda-fałsz` informująca o tym, czy dany węzeł jest liściem

- **region** - prostokąt, za który dany węzeł jest odpowiedzialny

Dodatkowo jeżeli dany węzeł nie jest liściem posiada pola:

- **division\_axis\_type** - wartość oznaczająca równoległe do której osi układu współrzędnych przebiega linia dzieląca dany węzeł na potomków
- **\_\_point\_comparing\_key** - prywatną funkcję wydobywającą z punktów współrzędną, według której punkty są porównywane przy określaniu który punkt leży w którym dziecku węzła
- **dividing\_line** - wartość oznaczająca współrzędną, na której położona jest linia podziału na dzieci
- **left** oraz **right** - wskaźniki na dzieci węzła

Klasa posiada również następujące funkcje:

- **\_\_init\_\_(self, points: List[Point], region: Rectangle = None)**  
- konstruktor klasy, konstruujący również dzieci danego węzła (jeśli jakieś posiada). Parametry funkcji oznaczają:
  - **points** - listę punktów przechowywanych w węźle
  - **region** - prostokąt, za który odpowiedzialny jest dany węzeł. W przypadku konstruowania korzenia drzewa parametr ten jest ustawiany jako pusty i obliczany automatycznie przez konstruktor przy użyciu funkcji `rectangle_from_points(points)` z modułu `geometry`

Konstruktor samodzielnie decyduje czy podzielić węzeł pionowo czy poziomo wybierając tę oś podziału, która stworzy jak najbardziej optymalną strukturę drzewa.

**Złożoność obliczeniowa:**  $O(n \log(n))$ , gdzie  $n$  to ilość przechowywanych punktów.

- **\_\_median(self)** - prywatna funkcję pomocniczą obliczająca medianę punktów przechowywanych w danym węźle względem jego osi podziału. Jeśli węzeł posiada więcej niż 1000 punktów, funkcja losowo wybiera 1000 z nich, i to z tych punktów oblicza medianę, co nadal pozwala na uzyskanie optymalnego podziału, a zapewnia że funkcja działa w stałej złożoności obliczeniowej.

**Złożoność obliczeniowa:**  $O(1)$

- **get\_divider\_line(self)** - zwraca linię podziału węzła (używana przy wizualizacji)

**Złożoność obliczeniowa:**  $O(1)$

- **get\_lines\_from\_node(self)** - zwraca prostokąt za który jest odpowiedzialny dany węzeł oraz linię podziału węzła (używana przy wizualizacji)

**Złożoność obliczeniowa:**  $O(1)$

### 1.4.2 Klasa KDTree

Klasa odpowiedzialna za przechowywanie drzewa, enkapsulację wyszukiwania w drzewie oraz udostępnianie zwizualizowanego drzewa.

Posiada ona następujące pola:

- `__root` - wskaźnik na korzeń drzewa
- `__rectangles` oraz `__dividers` - linie wyznaczające prostokąty, na które jest podzielone drzewo (pola używane przy wizualizacji)

Klasa implementuje następujące funkcje:

- `__init__(self, points)` - konstruktor klasy, parametr `points` oznacza listę punktów, które ma przechowywać struktura.  
**Złożoność obliczeniowa:**  $O(n \log(n))$ , gdzie  $n$  oznacza liczbę przechowywanych punktów
- `search(self, x_min, x_max, y_min, y_max, visualize=False)` - funkcja służąca do wyszukiwania w drzewie. Jeśli parametr `visualize` jest nieustawiony lub ustawiony na wartość `False` funkcja zwraca listę punktów ze struktury leżących wewnątrz prostokąta  $[x_{min}, x_{max}] \times [y_{min}, y_{max}]$  w postaci `List[Tuple[float, float]]`. Jeśli parametr `visualize` jest ustawiony na `True`, funkcja zwraca taką samą listę punktów oraz listę scen (klasa `Scene`) przedstawiających zwizualizowane kolejne kroki podejmowane przez algorytm wyszukiwania.  
**Złożoność obliczeniowa:**  $O(k + \sqrt{n})$ , gdzie  $k$  oznacza ilość punktów w wyjściu, a  $n$  - ilość punktów w strukturze
- `get_visualized(self)` - zwraca scenę (klasa `Scene`) przedstawiającą zwizualizowane drzewo.  
**Złożoność obliczeniowa:**  $O(1)$

### 1.4.3 Funkcje nienależące do żadnej klasy

Wszystkie funkcje zawarte w module, które nie należą do żadnej klasy są oznaczone jako prywatne. Pełnią one rolę funkcji pomocniczych. Są to:

- `_kd_search(node, rectangle, frames=None)` - funkcja pomocnicza do wyszukiwania w poddrzewie o korzeniu w węźle `node` punktów leżących wewnątrz prostokąta `rectangle`. Parametr `frames` powinien być tablicą akumulującą kolejne klatki wizualizacji (jeśli program ma przeprowadzić wizualizację)
- `_get_lines_from_subtree(node)` - funkcja zwracająca linie wyznaczające prostokąty, na które jest podzielone poddrzewo o korzeniu w węźle `node` (używana przy wizualizacji)

## 1.5 Moduł `draw_tool`

Moduł ten zawiera narzędzie wizualizacyjne autorstwa mgr. inż. Krzysztofa Podsiadło.

## 1.6 Moduł `gen_data`

Moduł ten umożliwia bardzo proste wygenerowanie danych do przetestowania działania struktur. Zawiera on dwie funkcje:

- `gen_points(scope=(0, 100), n=100)` - funkcja zwracająca tablicę zawierającą  $n$  losowych punktów należących do obszaru  $scope \times scope$
- `gen_rect(scope=(0, 100))` - funkcja zwracająca prostokąt należący do obszaru  $scope \times scope$

## 1.7 Moduł `time_test`

Moduł ten służy do automatycznego testowania modułów `quadtree` oraz `kd_tree`. Zawiera on jedną klasę - `Tester` i kilka metod nienależących do żadnej klasy. Klasa `Tester` zawiera następujące metody:

- `__init__(self, n_values, rectangle_amount_per_test, scope=(0, 100))` - konstruktor klasy, który generuje automatycznie paczki testów według podanego w parametrach opisu.
  - `n_values` powinien być listą zawierającą liczby całkowite odpowiadające ilościom punktów w kolejnych paczkach testów.
  - `rectangle_amount_per_test` powinien być liczbą całkowitą oznaczającą ile prostokątów będzie wyszukiwanych w każdej paczce testów
  - `scope` oznacza zakres z jakiego wybierane są współrzędne punktów i prostokątów
- `print_tests_csv(self, buildup_tester, search_tester, filename)` - funkcja przyjmująca dwa wskaźniki na funkcje testujące odpowiednio czasy konstrukcji struktury i czasy wyszukiwania w strukturze na wszystkich paczkach testów i wypisująca wyniki do plików `filename_buildup.csv` oraz `filename_search.csv`
- `print_tests_both_trees_csv(self, base_filename)` - funkcja testująca obie struktury i wypisująca wyniki do plików `base_filename_quadtree_buildup.csv`, `base_filename_quadtree_search.csv`, `base_filename_kd_tree_buildup.csv` oraz `base_filename_kd_tree_search.csv`

Moduł zawiera również metody `test_kd_buildup`, `test_quadtree_buildup`, `test_kd_search` oraz `test_quadtree_search`, które wykonują pomiary czasowe danej struktury na jednej paczce testów

## 2 Część użytkownika

Aby skorzystać z modułów należy:

1. Zaimportować moduł `quadtree` lub `kd_tree`
2. Skonstruować obiekt odpowiednio klasy `Quadtree` lub `KDTree`. Podawane jako parametr punkty muszą być zapisane w formie `List[Tuple[float, float]]`
3. Wyszukać prostokąty w drzewie

### 2.1 Moduł `quadtree`

Listing 1: Przykładowe uruchomienie modułu `quadtree`

---

```
from quadtree import Quadtree
from geometry import Rectangle

points = [(1.5, 2), (4, 6), (2, 2), (3.2, 4.1)]
tree = Quadtree(points) # skonstruowanie obiektu klasy Quadtree

print(tree.find(Rectangle(-2, 6, 2, 4.5))) # wyszukanie prostokata
# [(3.2, 4.1)]

print(tree.find(Rectangle(-10, 10, -20, 15)))
# [(4, 6), (3.2, 4.1), (1.5, 2), (2, 2)]
```

---

### 2.2 Moduł `kd-drzewa`

Listing 2: Przykładowe uruchomienie modułu `kd_tree`

---

```
from kd_tree import KDTree # importowanie modulu

points = [(0, 0), (1, 1), (2, 2)]
tree = KDTree(points) # skonstruowanie obiektu klasy KDTree

print(tree.search(0.5, 1.5, 0.5, 1.5)) # wyszukanie prostokata
# program wypisze: [(1, 1)]

print(tree.search(0.5, 2, 0.5, 2)) # wyszukanie prostokata
# program wypisze: [(1, 1), (2, 2)]
```

---

### 2.3 Moduł wizualizacji

Aby zwizualizować działanie algorytmów należy użyć programu *Jupyter Notebook*. Wizualizację przeprowadza się w Jupyter'owym *zeszycie* - pliku `.ipynb`. W komórce w takim zeszycie należy:

1. Wstawić linijkę kodu potrzebnego do działania wizualizacji - `%matplotlib notebook`



2. Zaimportować wszystkie elementy narzędzia rysującego (moduł `draw_tool`)
3. Zaimportować moduł, który ma zostać zwizualizowany
4. Użyć modułu w sposób umożliwiający zdobycie obiektów klasy `Scene` dla `KDTree` albo klasy `Plot` dla `Quadtree`
5. Z uzyskanych obiektów klasy `Scene` utworzyć obiekt klasy `Plot` (pomiąć w przypadku `Quadtree`)
6. Na obiekcie klasy `Plot` wywołać metodę `.draw()` *Uwaga: jedna komórka z zeszytu może narysować tylko jeden obiekt Plot - jeśli istnieje potrzeba wykonania dwóch rysunków należy użyć dwóch komórek zeszytu*

Poniżej zamieszczamy szczegółowe instrukcje dot. wizualizacji, jednak warto wspomnieć, że do projektu załączamy plik `visualizer.ipynb`, w którym zamieszczone są działające przykłady wizualizacji struktur.

### 2.3.1 Wizualizacja struktury *quadtree*

Listing 3: Przykładowa wizualizacja modułu `quadtree`

---

```
%matplotlib notebook # wymagana linijka kodu
from draw_tool import * # importowanie narzędzia graficznego
from quadtree import Quadtree # importowanie modułu
```

---

### 2.3.2 Wizualizacja struktury *kd-tree*

Aby zdobyć scenę przedstawiającą skonstruowane drzewo należy na obiekcie klasy `KDTree` wywołać metodę `.get_visualized()`

Listing 4: Przykładowa wizualizacja struktury `KDTree`

---

```
%matplotlib notebook # wymagana linijka kodu
from draw_tool import * # importowanie narzędzia graficznego
from kd_tree import KDTree # importowanie modułu

points = [(1.5, 2), (4, 6), (2, 2), (3.2, 4.1)]
tree = Quadtree(points) # skonstruowanie obiektu klasy Quadtree

# zapisanie zwracanego obiektu klasy Plot
# (konieczne dodanie argumentu True do tree.find)
plot = tree.find(Rectangle(-2, 6, 2, 4.5), visualize=True)

# narysowanie scen zebranych w trakcie wykonywania algorytmu
plot.draw()
```

---

Aby zdobyć listę scen przedstawiających kolejne kroki algorytmu wyszukiwania w drzewie należy przy wywoływaniu funkcji `.search(...)` ustawić w niej parametr `visualize=True`. Spowoduje to, że zwróci ona poza standardową listą punktów również listę odpowiednich scen.

Listing 5: Przykładowa wizualizacja wyszukiwania w KDTree

---

```
%matplotlib notebook # wymagana linijka kodu
from draw_tool import * # importowanie narzędzia graficznego
from kd_tree import KDTree # importowanie modułu

points = [(0, 0), (1, 1), (2, 2)]
tree = KDTree(points) # skonstruowanie obiektu klasy KDTree

result_points, scenes = tree.search(
    0.5,
    1.5,
    0.5,
    1.5,
    visualize=True
)
# zdobycie listy scen sceny przedstawiających
# kolejne kroki wykonywane przez algorytm

plot = Plot(scenes) # skonstruowanie obiektu Plot
plot.draw() # narysowanie zebranych scen
```

---

### 3 Sprawozdanie – testy czasowe

Testy czasowe przeprowadzone zostały na komputerze z systemem Windows 10 x64 z procesorem Intel Core i7-8565U.

Testy wykonane zostały przy użyciu klasy `Tester` z modułu `time_test` omówionego w 1.7.

Struktury były testowane na losowych, ale takich samych zbiorach punktów, a przedstawione wyniki czasowe przeszukiwań są średnią ze 100 losowo wybranych prostokątów należących do odpowiadających kolejnym zbiorom punktów przedziałów.

W ostatnim wierszu każdej z tabel przedstawione są ilorazy czasów działania obu struktur.

n	quadtree	kd-tree	quad/kd
10	0.000	0.000	0.333
10 <sup>2</sup>	0.001	0.002	0.311
10 <sup>3</sup>	0.009	0.026	0.363
10 <sup>4</sup>	0.164	0.360	0.456
10 <sup>5</sup>	2.473	4.185	0.591

Tablica 1: Czas tworzenia struktur 1.

n	quadtree	kd-tree	quad/kd
$10^5$	2.825	4.637	0.609
$2 \cdot 10^5$	5.417	11.502	0.471
$3 \cdot 10^5$	8.804	16.680	0.528
$4 \cdot 10^5$	11.791	21.262	0.555

Tablica 2: Czas tworzenia struktur 2.

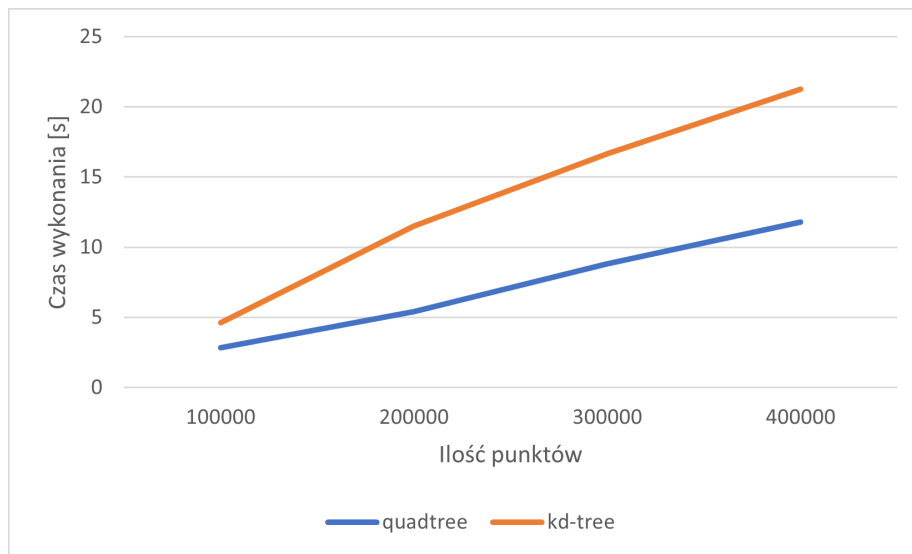
n	quadtree	kd-tree	quad/kd
10	0.0000062	0.0000417	0.148
$10^2$	0.0000457	0.0001891	0.241
$10^3$	0.0002617	0.0006866	0.381
$10^4$	0.0017161	0.0020760	0.827
$10^5$	0.0198555	0.0079135	2.509

Tablica 3: Czasy wykonywania zapytań 1.

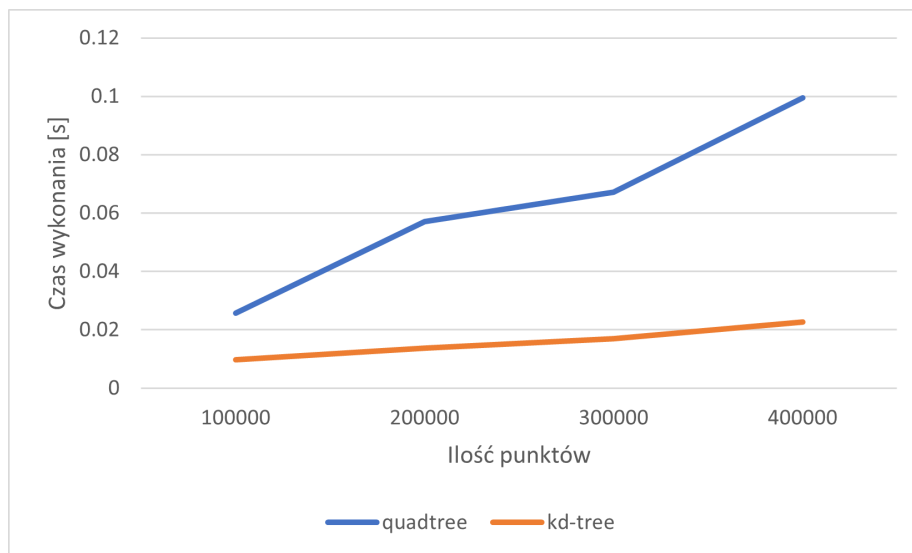
n	quadtree	kd-tree	quad/kd
$10^5$	0.026	0.010	2.622
$2 \cdot 10^5$	0.057	0.014	4.147
$3 \cdot 10^5$	0.067	0.017	3.973
$4 \cdot 10^5$	0.099	0.023	4.371

Tablica 4: Czas wykonywania zapytań 2.

Tworzenie drzewa ćwiartkowego na każdym z testowanych zakresów danych jest ok. 2-3 razy szybsze w stosunku do kd-drzewa. Czasy wykonywania zapytań dla mniejszych  $n$  są krótsze w przypadku quadtree, jednakże zwiększanie wejściowej liczby punktów odwraca tę zależność.



Rysunek 1: Porównanie czasów budowania drzewa przez obie struktury



Rysunek 2: Porównanie czasów wykonywania zapytań przez obie struktury

## 4 Bibliografia

1. Robert Bembenik *Metody eksploracji danych z systemów informacji przestrzennej*, październik 2006
2. dr inż. Barbara Głut *Wykład – wyszukiwanie geometryczne*
3. mgr inż. Krzysztof Podsiadło *narzędzie wizualizacyjne*