Wieloboki Voronoi – porównanie metod konstrukcji

Algorytmy geometryczne

Zespół projektowy nr. 1

Piotr Rzadkowski

Olgierd Smyka

Grupa nr. 3 (czwartek 11:20 w tygodniu B)

styczeń, 2024

Spis treści

1.	Wymagania techniczne	3
2.	Dokumentacja	3
	2.1. Oznaczenia	. 3
	2.2. Plik fortune.py – klasa Voronoi	. 3
	2.3. Plik dataStructures.py	. 4
	2.4. Plik priorityQueue.py – klasa PriorityQueue	. 5
	2.5. Plik TInterface.py – klasa T	. 6
	2.6. Plik myLL.py – klasa myLL	. 6
	2.7. Plik utils.py	. 7
	2.8. Plik fortune.ipynb	. 7
	2.9. Plik delaunay.ipynb	. 7
	2.10 Plik tests.ipynb	12
3.	Poradnik do wykorzystania	13
	3.1. Generowanie diagramu Voronoi algorytmem Fortune	13
	3.2. Generowanie diagramu Voronoi poprzez triangulację Delaunay'a	14
4.	Sprawozdanie	16
	4.1. Opis ćwiczenia	16
	4.2. Realizacja ćwiczenia	16
	4.3. Algorytm Fortune	16
	4.4. Algorytm wyznaczania konstrukcji Voronoi przez triangulację Delaunay'a	19
5.	Porównanie czasów działania obu algorytmów	22
	5.1. Przygotowanie danych	22
	5.2. Wyniki	23
6.	Wnioski	23
7	5.446	24

1. Wymagania techniczne

Rozwiązania zostały napisane w języku Python wersji 3.9.18, korzystając z Jupyter Notebook, bibliotek Numpy w wersji 1.26.2 i funkcji przygotowanych przez Koło Naukowe Bit, znajdujących się w module *visualizer*. Testy były wykonywane z użyciem Windows Subsystem for Linux z zainstalowanym Ubuntu 22.04 oraz procesora Intel® Core i7-7700HQ 2.80GHz.

Pełny program zawiera następujące pliki:

- Pakiet visualizer (przygotowany przez Koło Naukowe Bit) szczegółowy opis funkcjonalności można znaleźć pod linkiem: https://github.com/aghbit/Algorytmy-Geometryczne,
- __init__.py,
- dataStructures.py,
- myLL.py,
- priorityQueue.py,
- Tinterface.py,
- utils.py,
- fortune.py,
- fortune.ipynb,
- delaunay.ipynb,
- tests.ipynb.

2. Dokumentacja

Opisane tutaj zostaną metody i klasy publiczne, które należą do API. Prywatne metody nie są przewidziane do wywoływania przez użytkownika.

2.1 Oznaczenia

- np skrócona nazwa biblioteki numpy.
- pd skrócona nazwa biblioteki pandas.
- dataclass pythonowy dekorator, dzięki któremu klasa staje się klasą przechowującą dane i między innymi automatycznie generuje metodę hashującą i gettery. Parametr frozen oznacza, że parametrów danej instancji nie będzie się dało zmienić.
- **classmethod** oznacza, że metoda będzie statyczna.

2.2 Plik fortune.py – klasa Voronoi

Zawiera główna strukturę odpowiedzialną za tworzenie diagramu Voronoi. Udostępnia ona następujące metody:

- get_voronoi(self, points) funkcja zwraca krawędzie utworzonego diagramu
 Voronoi w postaci listy krotek krawędzi i parę wierzchołków, które ograniczają
 pudełko, w którym diagram został zamknięty. (W praktyce wywołuje ona metodę
 get_voronoi_visualised, której opis znajduje się poniżej z tą różnicą, że ignoruje
 wizualizację.)
- get_voronoi_visualised(self, points) funkcja zwraca krawędzie Voronoi, pudełko, jak i również instancje klasy Visualizer z modułu visualizer, która będzie pomocna do późniejszej wizualizacji. Schemat działania samej funkcji jest następujący: dodanie punktów do kolejki, przetworzenie każdego zdarzenia z kolejki w zależności czy jest on zdarzeniem punktowym, czy okręgowym, a na koniec dokończenie krawędzi, które zostały w strukturze stanu i ucięcie krawędzi, tak aby zmieściły się w pudełku.

2.3 Plik dataStructures.py

- Node struktura odpowiedzialna za reprezentację węzłów w strukturze stanu. Pole arc i arc_pair odnoszą się do przechowywanego w danym węźle łuku (jeśli dany węzeł jest liściem) lub sąsiadujących ze sobą łuków w danej kolejności (jeśli jest to węzeł wewnętrzny). Ponadto klasa posiada metodę parabolaIntersect(), która zwraca punkt, w którym parabole przechowywane w arc_pair się przecinają.
- **Point** struktura reprezentującą punkt w przestrzeni \mathbb{R}^2 .
- Edge struktura reprezentująca krawędź określoną przez dany punkt przyłożenia start i kierunek w którym krawędź idzie direction. Będziemy jej potrzebować aby reprezentować pół-krawędzie podczas budowy diagramu Voronoi. Podczas zapisywania krawędzi będziemy wywoływać metodę close_edge, która zapisuje koniec krawędzi do zmiennej end. Pole twin jest wskaźnikiem na inną krawędź która ma wspólny początek.
- Arc struktura reprezentująca łuk. Określa go poprzez ognisko focus i aktualne położenie kierownicy directrix. Dostarcza ona również następujące metody:
 - setDirectrix(cls, directrix, all=True) przesuwa aktualne położenie kierownicy. W zależności od parametru all (domyślnie True) ustawia lub nie kierownice dla wszystkich instancji klasy Arc.
 - setLeftEdge(self, side_arc, start=None) znajduje i ustawia wartość lewej krawędzi na taką, której tor pokrywa się z przecięciem parabol side_arc i instancji, na której metoda została wywołana (self). Jeśli parametr start ustawiony jest na None, program uznaje, że side_arc leży nad self, w wyniku czego początek lewej krawędzi rozpocznie się w punkcie na paraboli side_arc, znajdującym się na współrzędnej x równej współrzędnej x ogniska paraboli self.

- setRightEdge(self, side_arc, start=None) analogicznie jak powyższa funkcja, ale ustawia krawędź pomiędzy self a side_arc.
- value(self, x, directrix=None) zwraca wartości paraboli dla każdego argumentu wektora X.
- draw(self, vis, box) generuje wektor argumentów x, a następnie pobiera wartości paraboli i filtruje je tak, aby mieściły się one w granicach rysowania diagramu Voronoi - box. Na koniec dodaje do wykresu vis.
- def lookupForIntersectionBetween(self, right_arc) szuka, w którym punkcie parabola self przetnie się z parabolą right_arc "w przyszłości", to znaczy kiedy kierownica przesunęłaby się niżej. Oblicza taki punkt i zwraca go. Punkt ten będzie kierunkiem dla krawędzi pomiędzy parabolami self i right_arc.
- lookupIntersectionsWithHigher(self, higher) znajduje dwa przecięcia z parabolą higher, która znajduje się wyżej niż parabola, na której metoda została wywołana. Wykorzystuje metodę lookupForIntersectionBetween.
- o intersect(self, arc) zwraca przecięcie dwóch paraboli.
- Event struktura reprezentująca zdarzenie, będące w strukturze zdarzeń.
 Przechowuje ona informacje o punkcie zdarzenia point, o jego typie type (może być albo punktowe site, albo okręgowe circle) i w przypadku zdarzenia okręgowego wskaźnik na węzeł, którego zdarzenie dotyczy, środek okręgu i informację czy zdarzenie jest fałszywym alarmem.
- Pair struktura, która reprezentuje parę łuków z określeniem, który leży po której stronie (pola left i right). Posiada metodę parabolaIntersect, która wywołuje metodę intesect między left, a right i zwraca współrzędną x przecięcia.
 Współrzędna x jest nam potrzebna do wyszukiwania odpowiedniego węzła w strukturze stanu.

2.4 Plik priorityQueue.py – klasa PriorityQueue

Struktura reprezentująca kolejkę zdarzeń w algorytmie Fortune'a. Udostępnia ona następujące metody:

- __init__(self, items=[]) konstruktor tworzący instancje kolejki. Możliwe jest podanie mu kolekcji początkowych zdarzeń za pomocą parametru items.
- add(self, event: Event) dodaje nowe zdarzenie event do kolejki. Jeśli jest to
 zdarzenie okręgowe, sprawdza, czy w kolejce nie znajduje się już zdarzenie
 okręgowe dla węzła, którego to zdarzenie dotyczy. Jeśli tak jest, nadpisuje je
 nowym zdarzeniem.

- pop(self) zwraca następne zdarzenie w kolejce, które nie jest fałszywym alarmem. Jeśli kolejka się skończy, zwraca None.
- delete(self, item: Event) usuwa element z kolejki (znajduje element i oznacza go jako fałszywy alarm).

2.5 Plik TInterface.py – klasa T

Struktura będąca interfejsem dla struktury stanu, dla algorytmu Fortune'a. Wszystkie metody będą opisane szczegółowo dla implementacji tego interfejsu.

2.6 Plik myLL.py – klasa myLL

Implementacja struktury stanu *T* na bazie LinkedListy. Implementuje ona następujące metody:

- *find_node(self, p)* znajduje węzeł, w którym jest łuk pokrywający punkt *p*.
- replace(self, arc_node: Arc, new_arc: Arc) metoda ta jest wywoływana w przypadku zdarzenia punktowego. Jej zadaniem jest podział węzła, który poprzednio reprezentował łuk nowym łukiem, który odpowiada aktualnemu zdarzeniu punktowemu oraz odpowiedni podział tych łuków węzłami odpowiadającymi przecięciom łuków. Zwraca dwie części łuku, który został podzielony w celu sprawdzenia wystąpienia zdarzeń okręgowych.
- insert(self, p) funkcja odpowiedzialna za wstawienie łuku o ognisku w punkcie p.
 Za pomocna metody find_node znajduje ona odpowiedni łuk, następnie wywołuje
 powyżej opisaną metodę replace i na podstawie zwróconych łuków sprawdza czy
 pojawią się nowe zdarzenia okręgowe, a następnie zwraca stary węzeł i znalezione
 zdarzenia okręgowe.
- *checkForCircleEvent(self, node)* tworzy i zwraca zdarzenie okręgowe dla węzła *node*. Jeśli takiego zdarzenia nie ma, zwraca *None*.
- *isCirleEvent(self, arc_node: Node)* dla wezła *arc_node* zwraca punkt zdarzenia okręgowego i środek tego okręgu lub *None* jeśli takie zdarzenie nie nastąpi.
- handleSquize(self, arc_node) celem funkcji jest usunięcie wezła arc_node, czyli takiego, który w zdarzeniu okręgowym zniknie. Aby tego dokonać muszą być również usunięte węzły zawierające przecięcie arc_node i jego prawego (ar), i lewego (al) sąsiada. Na koniec następuje sprawdzenie czy pojawi się zdarzenie okręgowe dla tych sąsiadów. Zwraca te zdarzenia.

- leftNbour(self, node) zwraca lewy łuk licząc od node (w tej strukturze na zmianę są węzły zawierające łuk i węzły zawierające przecięcie łuków; cofamy się "2 razy").
- rightNbour(self, node) jak wyżej, ale prawy łuk licząc od node.
- *print(self)* wyświetla w linii komend kolejne ogniska łuków w linii brzegowej (dla rosnących współrzędnych x).

2.7 Plik utils.py

- funkcja *distance(p1: Point, p2: Point)* zwraca dystans między dwoma punktami w metryce Euklidesowej.
- funkcja mat_det(a, b) zwracająca wyznacznik macierzy 2x2 dla punktów a i b.
- funkcja getIntersect(start1: Point, direction1: Point, start2: Point, direction2:
 Point) zwraca przecięcie dwóch półprostych o określonych punktach przyłożenia i określonym kierunku. Zwraca None jeśli takie przecięcie nie istnieje.
- funkcja lineSegmentIntersect(start: Point, end: Point, line_start: Point, line_direction: Point) działa podobnie jak funkcja wyżej, ale zwraca przecięcie między odcinkiem, a półprostą.

2.8 Plik fortune.ipynb

Plik, w którym pokazane są przykłady działania algorytmu.

2.9 Plik delaunay.ipynb

Jest to plik zawierający zarówno całość kodu przeznaczonego do wyznaczania konstrukcji Voronoi poprzez triangulację Delaunay'a, jak i do prezentowania otrzymanych wyników wraz z wizualizacją całego procesu. Notatnik podzielony jest na następujące części:

1. Klasy obiektów – Delaunay

Zawiera klasy wykorzystane do rozwiązania problemu wyznaczenia triangulacji Delaunay'a:

• Klasa punktu - **Point**Struktura reprezentuje punkt w przestrzeni \mathbb{R}^2 . Obiekty klasy **Point** są hashowalne oraz mogą być ze sobą porównywane. Zaimplementowano także metodę wyznaczania odległości od innego punktu (**distance**(self, p)).

- Klasa trójkąta Triangle
 Jest to klasa reprezentująca trójkąt. Jej atrybuty to:
 - p1, p2, p3 wierzchołki trójkąta,
 - > o środek okręgu opisanego na trójkącie,
 - R długość promienia okręgu opisanego na trójkącie.

Wierzchołki trójkąta i środek okręgu na nim opisanego są obiektami klasy *Point*. Atrybuty *o* oraz *R* inicjalizowane są w metodzie *set_circle(self)*. Obiekty klasy są hashowalne oraz mogą być porównywane z innymi instancjami tej klasy. W oparciu o wyznaczanie położenia punktu względem prostych zawierających krawędzie trójkąta możliwym jest sprawdzenie czy punkt należy do trójkąta (metoda *__contains__(self, p)*). Sprawdzenie położenia punktu względem prostej realizowane jest z wykorzystaniem wyznacznika 3x3 własnej implementacji. Pozostałe metody klasy to:

- in_circle(self, p) sprawdza czy przekazany jako argument punkt należy do koła opisanego na trójkącie (czy odległość przekazanego w argumencie punktu od środka okręgu opisanego na trójkącie o jest mniejsza lub równa od promienia okręgu opisanego na tym trójkącie z uwzględnieniem niepewności pomiarowej EPS).
- sort_tri_vertexes(self) sortuje wierzchołki trójkąta, tak, że p1 jest punktem o najmniejszej współrzędnej y i w przypadku braku rozstrzygnięcia punktem o najmniejszej współrzędnej x, a wierzchołki p1, p2, p3 są w kolejności przeciwnej do ruchu wskazówek zegara.
- o **get edges(self)** zwraca zbiór (set) krawędzi trójkąta (krawędzie reprezentowane są jako krotki punktów).
- Klasa triangulacji *Triangulation* Jej atrybuty to:
 - edges reprezentuje zarówno krawędzie triangulacji jak i nie wprost jej trójkąty. Jest to słownik, którego kluczem są krawędzie, których punkty krańcowe są jako wierzchołki trójkąta w kolejności przeciwnej do ruchu wskazówek zegara, a wartością trzeci z wierzchołków trójkąta triangulacji.
 - triangles zbiór (set) trójkatów triangulacji.
 - data_frame dwuelementowa tablica, której pierwszym elementem jest lewydolny, a drugim prawy-górny wierzchołek prostokąta zawierającego wszystkie punkty zbioru wejściowego o najmniejszym polu i równoległych do osi współrzędnych bokach.

- map_vertexes tablica wierzchołków prostokąta tworzonego przez początkową triangulację, a w kontekście kontrukcji Voronoi tablica wierzchołków prostokąta ograniczającego krawędzie diagramu.
- cenral_point punkt określający swoim zawieraniem się trójkąt triangulacji central_triangle.
- central_triangle trójkąt od którego rozpoczynane są poszukiwania trójkąta triangulacji zawierającego nowododawany w każdej iteracji algorytmu Bowyera-Watsona punkt.

Metody klasy:

- get_triangulation_start(self, P) metoda wykorzystywana w konstruktorze klasy do inicjalizacji atrybutów. Jako argument przyjmuje chmurę punktów wejściowych.
- o **adjust_map_size(self, map_size=3)** wykorzystywana w przetwarzaniu triangulacji Delauna'a na konstrukcję Voronoi. Zmienia atrybut map_vertexes, tym samym zmniejszając prostokąt ograniczający chmurę punktów do rozmiaru pozwalającego na dobre przedstawienie wizualne wyników algorytmu.
- find_adjacent_tri(self, edge) przyjmując w argumencie krawędź trójkąta o
 posortowanych wierzchołkach zwraca trójkąt triangulacji dzielący z nim
 krawędź lub None w przypadku, gdy trójkąt o zadanej krawędzi nie dzieli tej
 krawędzi z innym trójkątem.
- find_all_adjacent_tri(self, triangle) przyjmując w argumencie trójkąt zwraca zbiór zawierający wszystkie trójkąty dzielące z nim krawędź.
- o remove(self, triangle) usuwa trójkąt z triangulacji.
- o add(self, triangle) dodaje trójkąt do triangulacji.
- adjust_triangulation(self, tri_to_remove, p) aktualizuje triangulację o dodawany punkt p, gdy wyznaczono już obszar (listę trójkątów tri_to_remove) do aktualizacji.
- remove_map_vertexes(self) usuwa z triangulacji wszystkie te trójkąty triangulacji, których przynajmniej jeden z wierzchołków należy do wierzchołków początkowej triangulacji map_vertexes.

2. Funkcje pomocnicze funkcji Delaunay

Zawiera funkcje pomocnicze głównej funkcji wyznaczającej triangulację Delaunay'a algorytmem Bowyera-Watsona. Są to:

- **get_Points(Points)** zamienia daną, początkową listę punktów **Points** reprezentowanych jako krotki współrzędnych na listę punktów reprezentowanych jako obiekty klasy Points.
- find_containing(T, p) rozpoczynając w T.central_triangle szuka w sposób
 uporządkowany wśród trójkątów triangulacji T, trójkąta zawierającego punkt p.
 Określa w tym celu położenie punktu p względem prostych zawierających
 krawędzie trójkąta, aby określić optymalny do analizy następny trójkąt.

3. Główna funkcja Delaunay

Zawiera implementację głównej funkcji algorytmu Bowyera-Watsona zwracającej obiekt triangulacji Delaunay'a - *Triangulation*.

4. Dane testowe

Umieszczono w niej funkcje pomocnicze do generowania chmury punktów i wyświetlania wyznaczonej triangulacji. W tej części przygotowano także przykładowe zbiory punktów, na których wykonano algorytm wyznaczania triangulacji Delaunay'a.

5. Testy - Delaunay

Przedstawiono w niej na wykresach wyniki funkcji triangulującej chmurę punktów dla przykładowych zbiorów punktów.

6. Diagram Voronoi

Zawiera kod wykorzystywany do uzyskiwania konstrukcji Voronoi z triangulacji Delaunay'a. Na potrzebę przechowywania konstrukcji utworzono nową klasę *Voronoi*. Posiada ona jeden atrybut – zbiór (*set*) krawędzi diagramu Voronoi - *edges*. Klasa ta nie posiada żadnych metod.

Stworzono liczne funkcje pomocnicze:

- get_triangles_o(triangle, triangle_edge, T) zwraca listę triangles_o, której
 pierwszym argumentem jest środek trójkąta triangle, a drugim środek trójkąta
 przyległego do triangle, dzielącego z nim wspólną krawędź triangle_edge (jeśli
 istnieje).
- *is_in_map(o, T)* sprawdza czy punkt *o* należy do prostokąta o wierzchołkach *T.map vertexes*.

- *is_added(edge, V)* sprawdza czy krawędź *edge* została już dodana do krawędzi konstrukcji Voronoi (do *V.edges*).
- check_intersection(e1, e2) przyjmuje za argumenty dwa odcinki i zwraca ich punkt przecięcia. Jeśli odcinki nie przecinają się, funkcja zwraca None.
 Wykorzystana została postać parametryczna odcinka.
- found_adjacent(T, V, triangles_o) funkcja służy wyznaczeniu odcinka łączącego punkty środków okręgów opisanych na trójkątach, znajdujące się w triangles_o.
 Odcinek ten jest krawędzią konstrukcji Voronoi. W celu poprawnego ograniczenia konstrukcji krawędziami prostokąta o wierzchołkach T.map_edges rozpatrywane są przypadki, że: triangles_o[0] oraz triangles_o[1] leżą wewnątrz prostokąta ograniczającego, triangles_o[0] leży wewnątrz prostokąta ograniczającego, a triangles_o[1] nie, triangles_o[0] nie leży wewnątrz prostokąta ograniczającego, a triangles_o[1] tak, triangles_o[0] i triangles_o[1] nie leżą wewnątrz prostokąta ograniczającego.
- get_parallel_line(triangle_edge, point) zwraca odcinek imitujący półprostą zaczynającą się w point i przechodzącą przez środek krawędzi trójkąta (odcinka) triangle_edge. W przypadku, gdy point jest środkiem okręgu opisanego na trójkącie, którego jedną z krawędzi jest triangle_edge, to otrzymana półprosta zawiera symetralną triangle_edge.
- get_opposite_parallel_line(triangle_edge, point) zwraca odcinek imitujący
 półprostą zaczynającą się w point, której zwrot jest przeciwny do zwrotu wektora
 zaczepionego w point, zwróconego w kierunku środka krawędzi trójkąta (odcinka)
 triangle_edge. Gdy point to środek okręgu opisanego na trójkącie, którego
 krawędzią jest triangle_edge, to zwracana półprosta zawiera symetralną
 triangle_edge.
- not_found_adjacent(T, V, triangle_edge, triangle) funkcja wyznacza krawędź konstrukcji Voronoi będącą ograniczoną przez prostokąt o wierzchołkach T.map_vertexes półprostą o początku w środku okręgu opisanego na trójkącie triangle.o oraz zawierającą się w symetralnej krawędzi trójkąta triangle triangle_edge. W celu poprawnego wyznaczenia odcinka analizowane jest położenie punktu triangle.o. Sprawdzane jest czy leży on wewnątrz trójkąta triangle, a jeśli nie to po której stronie triangle_edge się znajduje.
- add_edge_no_triangles(V, edge, map_edges) funkcja pomocnicza funkcji
 no_triangles() dodająca do krawędzi diagramu Voronoi symetralną odcinka edge
 ograniczoną krawędziami prostokąta zawartymi w map_edges.
- no_triangles(T, V, Points) funkcja wyznaczająca krawędzie diagramu Voronoi w przypadku zdegenerowanym, gdy triangulacja Delaunay'a nie zawiera żadnego trójkąta.

 add_edge_V(T, V, triangle_edge, triangle) – funkcja wywołująca odpowiednią z funkcji pomocniczych found_adjacent() lub not_found_adjacent() w zależności od tego czy trójkąt triangle dzieli krawędź triangle_edge z innym trójkątem triangulacji.

Główną funkcją algorytmu jest:

voronoi(T, Points) – funkcja przyjmująca jako argumenty instancję klasy
 Traingulation wyznaczonej triangulacji Delaunay'a T oraz rozpatrywany zbiór
 punktów Points. Analizuje kolejno wszystkie trójkąty triangulacji generując zbiór
 krawędzi konstrukcji Voronoi. Funkcja zwraca krawędzie diagramu Voronoi jako
 krotki punktów końcowych odcinka.

7. Dane testowe - Voronoi

Umieszczono w niej funkcje pomocnicze do prezentowania wyników konstrukcji diagramu Voronoi oraz wyników triangulacji zbioru punktów wraz z opartą o nią konstrukcją diagramu Voronoi.

8. Testy - Voronoi

Przedstawiono w niej na wykresach wyniki funkcji *voronoi()* konstruującej diagram Voronoi oraz wyniki funkcji *delaunay()* zestawione z wyznaczonym diagramem Voronoi dla przykładowych zbiorów punktów.

9. Kod do wizualizacji

Zawiera przerobione pod kątem możliwości stworzenia wizualizacji działania algorytmu funkcje i metody używane do wyznaczenia konstrukcji Voronoi, opisane powyżej.

10. Przykłady wizualizacji

Zawiera wizualizacje działania algorytmu dla przykładowych, zadanych chmur punktów.

2.10 Plik tests.ipynb

funkcja read_test_data(new=False) – funkcja odpowiedzialna za odczytanie (lub wygenerowanie) danych, na których algorytmy będą testowane. Dane są generowane na nowo, jeśli algorytm nie znajdzie pliku z danymi, lub jeśli parametr new jest ustawiony na True. W takim przypadku wygenerowane dane są zapisywane do pliku. Rozwiązanie to wspiera wielokrotne wykonywanie testów na tych samych danych.

- funkcja run_tests(saveOutput=True, tested=['fortune', 'delaunay']) główna
 funkcja wykonująca testy. Wczytuje ona dane testowe za pomocą read_test_data,
 a następnie dla każdych danych mierzy czas wykonania, dla każdej z funkcji
 opisanej w parametrze tested. Jeśli parametr saveOutput jest ustawiony na True,
 funkcja zapisuje wyniki triangulacji do pliku wynikowego.
- funkcja save_and_visualize(new=True) funkcja, której celem jest wizualizacja wyników testów. Jeśli parametr new jest ustawiony na True, to funkcja wywołuje funkcję run_test na nowo, aby dostać nowe wyniki. W przeciwnym przypadku czyta wyniki testów z pliku. Wyniki przedstawiane są w tabeli za pomocą biblioteki Pandas i rysowane na wykresach.

3. Poradnik do wykorzystania

3.1 Generowanie diagramu Voronoi algorytmem Fortune

bez wizualizacji

Tworzymy zbiór punktów:

```
points = [(0, 0), (1, 1), (2, 3), (-1, 2.5)]
```

Tworzymy instancje klasy *Voronoi* z listą punktów jako parametrem, a następnie wywołujemy metodę *get_voronoi*:

```
vor = Voronoi(points)
vor_edges, box = vor.get_voronoi()
```

W zmiennej vor edges zapisana zostanie lista krawędzi wygenerowanych przez klasę:

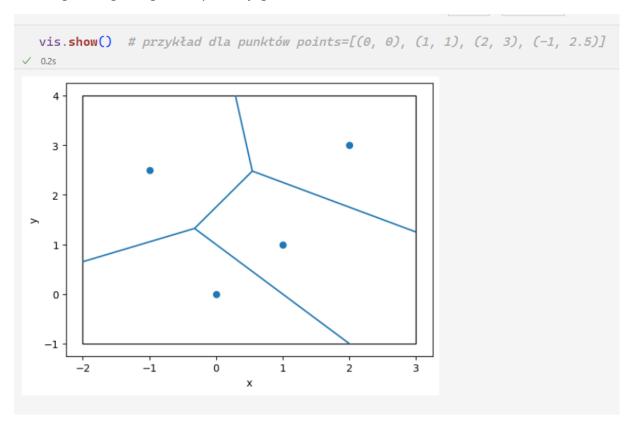
Natomiast w zmiennej box znajduje się lewy dolny i prawy górny wierzchołek pudełka.

z wizualizacją

W przypadku metody *get_voronoi_visualised* dostajemy również 3 obiekt, czyli Visualizer.

```
vor = Voronoi(points)
vor_edges, box, vis = vor.get_voronoi_visualised()
```

Zgodnie z opisem, na Github, narzędzia graficznego od Koła Naukowego Bit, Visualizer wspiera metody *show()* i *show_gif()*, które odpowiednio zwracają wizualizacje gotowego diagramu i proces jego tworzenia.



Rysunek 1 – prezentacja wyniku programu dla wywołania metody show()

Generowanie diagramu Voronoi poprzez triangulację Delaunay'a

W celu wygenerowania diagramu Voronoi na zaproponowanych w notatniku chmurach punktów, zarówno z wizualizacją jak i bez, zaleca się wykonanie całej zawartości pliku delaunay.ipynb. Wykonywanie poszczególnych bloków kodu może skutkować niepoprawnym oraz nieprzewidywalnym zachowaniem programu, w szczególności z powodu zmian definicji metod obiektów na potrzeby wizualizacji w sekcji Kod do wizualizacji. Aby wygenerować diagram Voronoi własnej chmury punktów wraz z wykresem służącym wizualizacji zaleca się w sekcji Testy – Voronoi dodanie bloku kodu postaci:

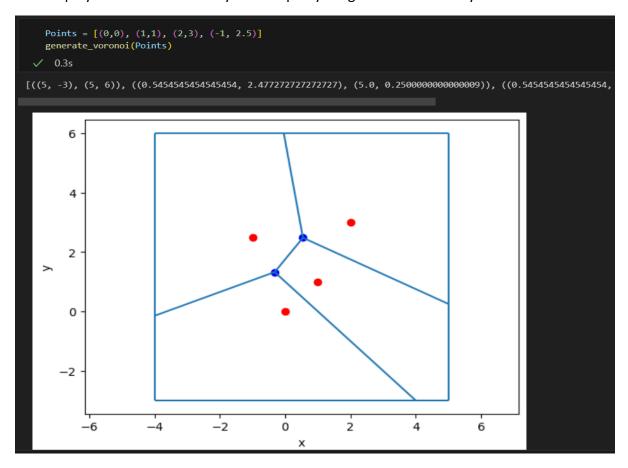
```
Points = [(0,0), (1,1), (2,3), (-1, 2.5)]
generate_voronoi(Points)
```

Gdzie:

- Points to punkty, z których chcemy wyznaczyć diagram Voronoi.
- Generate_voronoi() to funkcja wypisująca zwrócone przez voronoi() krawędzie diagramu Voronoi zadanego zbioru punktów Points oraz rysująca wykres konstrukcji.

Następnie należy wykonać kod umieszczony w notatniku powyżej dodanego fragmentu oraz sam blok (od początku do sekcji *Testy - Voronoi* włącznie).

Dla przykładu w rezultacie wywołania powyższego bloku kodu otrzymano:



Rysunek 2 – prezentacja wyniku programu dla wywołania funkcji generate_voronoi()

4. Sprawozdanie

4.1 Opis ćwiczenia

Zadaniem do wykonania było zaimplementowanie dwóch algorytmów tworzenia diagramu Voronoi, czyli podziału płaszczyzny z zadanymi punktami P na taki, aby w każdej komórce był tylko jeden punkt P, i aby odległość każdego innego punktu znajdującego się w komórce K_i od punktu P_i w danej komórce była mniejsza niż odległość od każdego innego punktu P_j ($i \neq j$).

4.2 Realizacja ćwiczenia

Oba zaimplementowane algorytmy przyjmują wejściowy zbiór punktów jako tablicę krotek współrzędnych. Algorytm Fortune'a zwraca konstrukcję Voronoi jako listę krawędzi (krotek) wraz z lewym-dolnym oraz prawym-górnym wierzchołkiem ograniczającego diagram prostokąta. Algorytm wyznaczania diagramu Voronoi z triangulacji Delaunay'a, z kolei, zwraca zbiór krawędzi (reprezentowanych jako krotki punktów) wyznaczonej konstrukcji, do których zaliczone zostały również krawędzie prostokąta ograniczającego.

4.3 Algorytm Fortune

Idea

Pierwszym algorytmem, który zaimplementowaliśmy był algorytm wymyślony przez Stevena Fortune'a. Algorytm ten opiera się na idei algorytmów zamiatania. Zawiera on strukturę zdarzeń, przechowującą dwa rodzaje zdarzeń – punktowe i okręgowe oraz strukturę stanu przechowującą informacje o łukach tworzących linię brzegową. Podczas przesuwania miotły, łuki parabol mających ognisko w punktach, dla których chcemy znaleźć diagram Voronoi, rozszerzają się i przecinają ze sobą nawzajem. Okazuje się, że gdyby na przecięciach tych parabol umieścić krawędzie, to utworzona siatka byłaby diagramem Voronoi.

Struktura zdarzeń Q

Struktura zdarzeń w tym algorytmie musi przechowywać informacje o kolejnych zdarzeniach, które mają być uporządkowane względem współrzędnej y malejąco, ale również wspierać możliwość usunięcia zdarzenia z kolejki. Aby spełnić oba te wymagania zaimplementowaliśmy własną kolejkę, która używa funkcji wbudowanej *heapq*, tworzącą ze zwykłej listy kopiec. Jako mechanizm usuwania wykorzystaliśmy zapisywanie do osobnego słownika każdego wstawionego zdarzenia, wraz z wskaźnikiem na niego w kolejce. Kiedy dane zdarzenie trzeba było usunąć mogliśmy go łatwo znaleźć i oznaczyć jako

usunięty. Wtedy kiedy wyciągaliśmy z kolejki element oznaczony jako usunięty, ignorowaliśmy go i wyciągaliśmy kolejny.

Struktura stanu T

W strukturze stanu będziemy przechowywać informacje o łukach i przecięciach między tymi łukami. Łuki będą uporządkowane rosnąco względem współrzędnej x, więc optymalnym rozwiązaniem byłoby użycie zbalansowanego drzewa wyszukiwań binarnych, w którym, w liściach przechowujemy łuki, a w węzłach przecięcia łuków. Wtedy znajdywanie odpowiedniego łuku działa w czasie logarytmicznym, a ta operacja jest najdroższa w naszym algorytmie. Niestety jednak, nasza implementacja wykorzystuje LinkedListę zamiast drzewa, ponieważ implementacja w oparciu o strukturę drzewa wyszukiwań binarnych okazała się być zbyt skomplikowana. Złożoność znalezienia danego łuku wydłuża się więc do liniowej. Niemniej algorytm działa prawidłowo.

Schemat działania algorytmu

Algorytm składa się z następujących kroków:

- 1. Dodanie punktów do kolejki jako zdarzenia punktowe.
- 2. Dla każdego zdarzenia z kolejki odpowiednie go przetworzenie.
- **3.** Zdjęcie ze struktury stanu pozostałych krawędzi i dodanie ich do diagramu Voronoi, odpowiednio obcinając je tak, aby nie były nieskończonej długości z wykorzystaniem pudełka.

Przetworzenie zdarzenia punktowego

Przetworzenie zdarzenia punktowego dla punktu p składa się następujących kroków. Najpierw należy znaleźć łuk pod którym leży punkt. Nazwijmy go l. Następnie rozdzielamy go na dwa (nowo stworzone łuki nazwiemy odpowiednio l_l , l_p) i wstawiamy między nie łuk l_n o ognisku w p. Tak utworzoną sekwencję $< l_l$, l_p , $l_n>$ należy rozdzielić jeszcze przecięciami sąsiadujących łuków, które będziemy reprezentować jako półproste (nazywane potem krawędziami), których początek jest w punkcje na łuku l dla x równego współrzędnej x punktu p, a następnie wstawić do struktury T zamiast łuku l. Następnym krokiem jest sprawdzenie czy nie pojawią się zdarzenia okręgowe. Musimy zrobić to dla l_l i l_p . Sprawdzenie to polega na pobraniu sąsiadujących do danego łuku krawędzi i określeniu czy się przetną. Przecięcie tych krawędzi będzie oznaczało, że dwa sąsiadujące łuki wyprą w linii brzegowej sprawdzany łuk, czyli pojawienie się zdarzenia okręgowego.

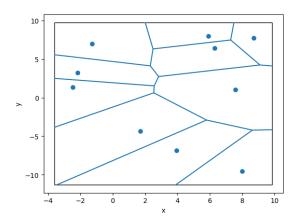
Przetworzenie zdarzenia okręgowego

W zdarzeniu okręgowym, które dotyczy łuku *I*, pobieramy krawędzie sąsiadujące z łukiem *I* (oznaczmy je przez *e_I* i *e_r*). Zdarzenie to oznacza, że opisane krawędzie będzie można zakończyć i dodać do finalnego diagramu. Następnie usuwamy z *T* łuk *I* i krawędzie *e_I*, *e_r*, a zamiast nich wstawiamy węzeł reprezentujący przecięcie łuków będących prawym i lewym sąsiadem *I*. Na koniec sprawdzamy pojawienie się zdarzenia okręgowego dla opisanych sąsiadów.

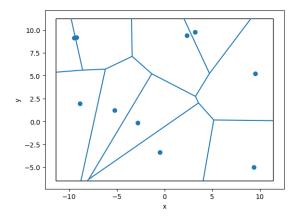
Zakończenie algorytmu

Kiedy w kolejce skończą się zdarzenia, należy zdjąć z *T* pozostałe krawędzie i dodać je do diagramu. Ponieważ krawędzie te są nieskończone, musimy je ograniczyć, a robimy to przez pudełko, będące prostokątem zawierającym wszystkie punkty, zwiększonym o dany margines.

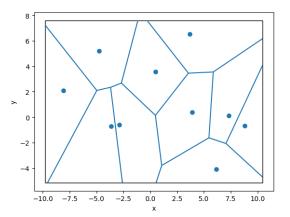
Przykłady działania algorytmu



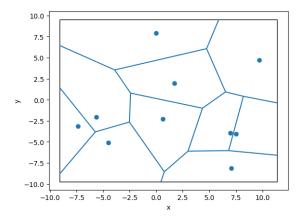
Wykres 1 – przykład działania algorytmu dla 10 punktów



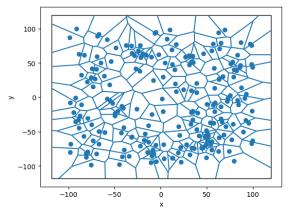
Wykres 3 – przykład działania algorytmu dla 10 punktów



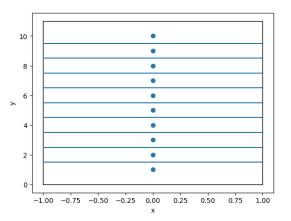
Wykres 2 – przykład działania algorytmu dla 10 punktów



Wykres 4 – przykład działania algorytmu dla 10 punktów



Wykres 5 – przykład działania algorytmu dla 200 punktów



Wykres 6 – przykład działania algorytmu dla 10 punktów ustawionych w pionowej linii

4.4 Algorytm wyznaczania konstrukcji Voronoi przez triangulację Delaunay'a

Idea

Drugim wybranym przez nas algorytmem jest algorytm wyznaczający diagram Voronoi z triangulacji Delaunay'a, to znaczy takiej triangulacji, że wewnątrz koła opisanego na dowolnym trójkącie triangulacji nie znajduje się żaden pozostały punkt zbioru wejściowego. Cechą charakteryzującą tę konstrukcję jest jej dualność. U podstaw programu leży prosta obserwacja, że wierzchołki diagramu Voronoi to środki okręgów opisanych na trójkątach triangulacji Delaunay'a, tak więc wyznaczenie jednej z konstrukcji pozwala na określenie drugiej. Do wyznaczenia triangulacji posłużyliśmy się inkrementacyjnym algorytmem Bowyera-Watsona, którego ideą jest inkrementacja po wszystkich punktach zbioru wejściowego i aktualizowanie wyznaczonej triangulacji o nowododany punkt.

Przyjęta dokładność

Algorytm triangulacji narażony jest na liczne błędy numeryczne wynikające z zaawansowanych obliczeń na współrzędnych punktów, co mogłoby odbić się na poprawności analizy położenia punktu względem prostej oraz klasyfikowania punktu jako należącego do koła opisanego na trójkącie, bądź też nie. W związku z powyższym przyjęto niepewność pomiarową równą $EPS=10^{-8}$.

Wyznaczanie triangulacji Delaunay'a

Triangulację Delaunay'a wyznaczamy korzystając z algorytmu Bowyera-Watsona przyjmując za triangulację początkową dwa takie trójkąty prostokątne, że mają wspólną krawędź przeciwprostokątną i tym samym tworzą prostokąt zawierający wszystkie punkty zbioru wejściowego. Prostokąt ten jest znacznie większy od otoczki wypukłej wejściowej chmury punktów. Po stworzeniu początkowej triangulacji, przygotowaniu danych i zainicjowaniu obiektu klasy triangulacji *Triangulation* wykonywana jest główna pętla programu. W każdej

iteracji do triangulacji dodawany jest nowy punkt spośród punktów zbioru wejściowych, a sama triangulacja jest aktualizowana. Proces aktualizacji rozpoczyna się znalezieniem trójkata aktualnej triangulacji, zawierającego nowododany punkt. W naszym programie zadanie to realizuje funkcja find_containing(), która rozpoczynając poszukiwania od trójkata centralnego triangulacji (atrybut klasy Triangulation) rozpatruje położenie punktu względem krawędzi trójkąta, w każdym kroku zbliżając się do odpowiedniego trójkąta. Następnie inicializowane są odpowiednie tablice: tablica trójkątów, które należy zaktualizować, tj. należących do tzw. wnęki (tri_to_remove), tablica odwiedzonych trójkatów (tri visted), tablica reprezentująca stos. Z użyciem tychże tablic poprzez sąsiedztwo topologiczne wyznaczamy trójkąty wnęki; warunkiem należenia do wnęki dla trójkata jest posiadanie wewnątrz okręgu opisanego na jego wierzchołkach dodawanego punktu. Gdy aktualizowany obszar jest już wyznaczony, dla danej iteracji ostatnim krokiem (realizowanym w metodzie adjust triangulation()) jest usunięcie wszystkich krawędzi obszaru nie należących do brzegu wnęki (tj. takich, które nie należą do obwodu wnęki – u nas wszystkich tych nie będących w outer_edges) oraz połączenie krawędzią dodawanego punktu, z każdym z wierzchołków leżących na obwodzie aktualizowanego obszaru. Takie połączenie jest oczywiście możliwe, ponieważ na mocy twierdzenia dodawany punkt jest widoczny z wszystkich punktów brzegu. Gdy wykonane zostaną wszystkie iteracje pętli z końcowej triangulacji usuwane są wszystkie te trójkąty, których minimum jednym z wierzchołków jest wierzchołek początkowej triangulacji.

Otrzymanie konstrukcji Voronoi korzystając z triangulacji Delaunay'a

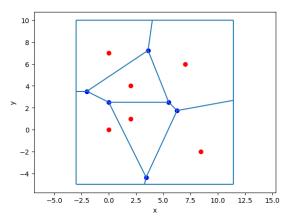
Kluczową obserwacją jest zauważenie, że wszystkie punkty stanowiące wierzchołki konstrukcji Delaunay'a są środkami okręgów opisanych na trójkątach wyznaczonej triangulacji. Aby uzyskać konstrukcję Voronoi wykonywana jest funkcja voronoi(), wewnątrz której w pętli analizowane są krawędzie każdego trójkąta triangulacji (służy temu funkcja add_edgeV()). W zależności od tego czy rozpatrywany trójkąt dzieli krawędź z innym trójkątem triangulacji wywoływana jest odpowiednia funkcja. Gdy krawędź należy do więcej niż jednego trójkąta triangulacji, krawędzią diagramu Voronoi jest odcinek łączący środki okręgów opisanych na sąsiadujących trójkątach. W przeciwnym przypadku krawędzią diagramu jest półprosta o początku w środku okręgu opisanym na rozpatrywanym trójkącie. Na potrzeby zwizualizowania wyników oraz w celu ułatwionego przechowywania krawędzi diagramu, konstrukcja ograniczana jest przez prostokąt o ustalonych wierzchołkach, zawierający wszystkie punkty zbioru wejściowego.

Przypadki zdegenerowane

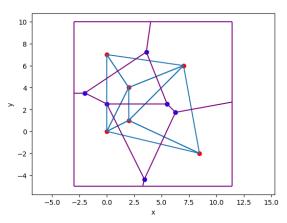
Łatwo zauważyć, że istnieją przypadki takiej konfiguracji punktów dla których triangulacja nie istnieje. Konfiguracja ta, to ułożenie współliniowe wszystkich punktów zbioru wejściowego (uwzględniając przyjętą niepewność pomiarową). Przypadek ten również został przez nas wzięty pod uwagę. Gdy liczba trójkątów wyznaczonej triangulacji Delauna'a jest równa 0 wywoływana jest funkcja no_triangles(). Funkcja ta sortuje punkty po współrzędnej y, a w przypadku równości po współrzędnej x, przy pomocy funkcji

wbudowanej sorted(), aby następnie dodawać do krawędzi konstrukcji Voronoi symetralne odcinków pomiędzy każdymi dwoma sąsiadującymi w posortownej liście punktami.

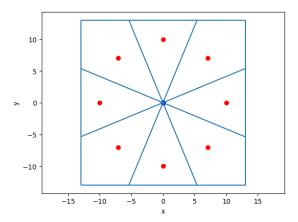
Przykłady działania algorytmu



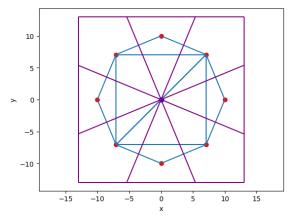
Wykres 7 – wyznaczona dla 6 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi



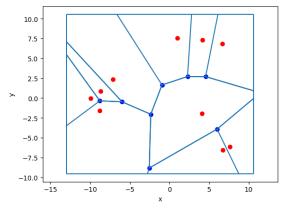
Wykres 8 – wyznaczona dla 6 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi wraz z triangulacją Delaunay'a



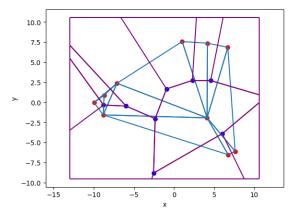
Wykres 9 – wyznaczona dla 8 punktów zbliżonych do współokręgowych przez algorytm konstrukcja Voronoi



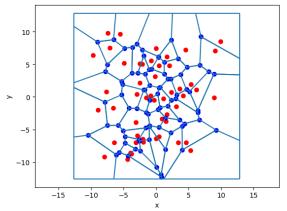
Wykres 10 – wyznaczona dla 8 punktów zbliżonych do współokręgowych przez algorytm konstrukcja Voronoi wraz z triangulacją Delaunay'a



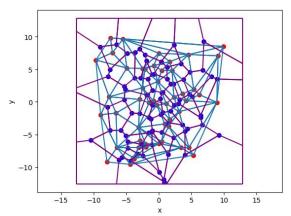
Wykres 11 – wyznaczona dla 10 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi



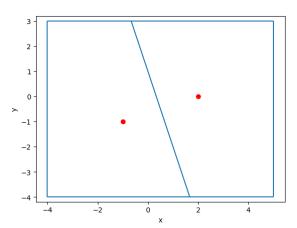
Wykres 12 – wyznaczona dla 10 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi wraz z triangulacją Delaunay'a



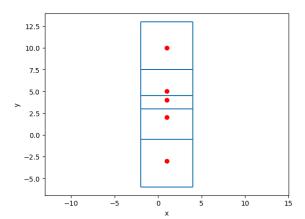
Wykres 13 – wyznaczona dla 50 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi



Wykres 14 – wyznaczona dla 50 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi wraz z triangulacją Delaunay'a



Wykres 13 – wyznaczona dla 2 punktów przez algorytm konstrukcja Voronoi (brak triangulacji Delaunay'a)



Wykres 14 – wyznaczona dla 5 punktów współliniowych przez algorytm konstrukcja Voronoi (brak triangulacji Delaunay'a)

5. Porównanie czasów działania obu algorytmów

5.1 Przygotowanie danych

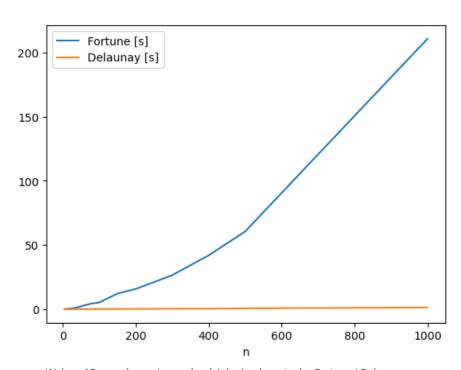
Aby porównać czas działania obu algorytmów, wybraliśmy funkcje, które zwracają diagramy Voronoi, bez wizualizacji (wizualizacja zakłamałaby czas działania algorytmu). W przypadku implementacji algorytmu Fortune jest to funkcja $get_voronoi(points)$, a dla algorytmu wykorzystującego triangulację Delaunay'a są to: delaynay(points) (aby uzyskać triangulacje) i voronoi(triangulation, points) (do uzyskania diagramu). Następnie za pomocą funkcji zaimplementowanej na pierwszym laboratorium $generate_uniform_points$ wygenerowaliśmy równomiernie rozmieszczone punkty w liczbach: 5, 10, 20,35, 50, 75, 100, 150, 200, 300, 400, 500, 1000. Diagramy generowaliśmy używając jednej maszyny, zapisując czas wykonania algorytmu.

5.2 Wyniki

W poniższej tabeli (Tabela 1) znajduje się porównanie czasowe działania algorytmów. Kolumna o nazwie *n* pokazuje liczbę punktów dla danego testu. Obok (na wykresie 15) znajduje się wizualizacja zmierzonych czasów.

n	Fortune [s]	Delaunay [s]
5	0.0369065	0.002403021
10	0.1323271	0.005480766
20	0.4149733	0.011526108
35	1.0874844	0.026529312
50	2.1889706	0.035391092
75	4.1368194	0.052121162
100	5.2197244	0.086582422
150	12.1797957	0.118786812
200	15.7140830	0.17547369
300	26.4622085	0.270816565
400	41.9027805	0.365414143
500	60.4842865	0.645820618
1000	210.5087557	1.244166613

Tabela 1 – porównanie czasów działania algorytmów Fortune i Delanuay



Wykres 15 – porównanie czasów działania algorytmów Fortune i Delanuay

Z wyników badania można zaobserwować wielką dysproporcję w szybkości działania obu algorytmów. Wynika ona prawdopodobnie z dobranej podwójnie łączonej listy jako struktury stanu w implementacji algorytmu Fortune.

6. Wnioski

Na podstawie wizualizacji przedstawiających diagramy Voronoi, stwierdzamy, że oba algorytmy zostały zaimplementowane poprawnie. Nasuwającym się wnioskiem wynikającym z porównania szybkości algorytmów jest stwierdzenie, że rozwiązanie produkcyjne wykorzystujące algorytm Fortune należałoby zaimplementować z wykorzystaniem struktury drzewa wyszukiwań binarnych jako struktury stanu lub zamiast tego skorzystać z algorytmu opartego na dualności konstrukcji triangulacji Delanuay'a. Wadą naszych implementacji algorytmów jest również struktura danych, w której zwracana jest konstrukcja Voronoi.

7. Źródła

Źródła wykorzystywane przy implementacji algorytmu Fortune'a:

- [1] Mark de Berg, Marc van Kreveld, Mark Overmars, Otfried Schwarzkopf, "Geometria Obliczeniowa Algorytmy i zastosowanie" (polskie tłumaczenie "Computational Geometry Algorithms and Applications" z angielskiego przełożył Mirosław Kowaluk)
- [2] Dr inż. Barbara Głut, Wykład przedmiotu *Algorytmy Geometryczne* na Akademii Górniczo-Hutniczej w Krakowie im. Stanisława Staszica w Krakowie (2023/2024)
- [3] https://jacquesheunis.com/post/fortunes-algorithm/
- [4] https://pvigier.github.io/2018/11/18/fortune-algorithm-details.html

Źródła wykorzystywane przy implementacji algorytmu wyznaczającego konstrukcję Voronoi poprzez triangulację Delaunaya'a:

- [5] Monika Wiech, "Triangulacja Delaunaya w geometrii obliczeniowej", Uniwersytet Jagielloński, Kraków, obrona 2020-09-22 ("Delaunay triangulation in computational geometry")
- [6] Mark de Berg, Marc van Kreveld, Mark Overmars, Otfried Schwarzkopf, "Geometria Obliczeniowa Algorytmy i zastosowanie" (polskie tłumaczenie "Computational Geometry Algorithms and Applications" z angielskiego przełożył Mirosław Kowaluk)
- [7] Dr inż. Barbara Głut, Wykład przedmiotu *Algorytmy Geometryczne* na Akademii Górniczo-Hutniczej w Krakowie im. Stanisława Staszica w Krakowie (2023/2024)