# Opracowanie wyników laboratoriów

### Środowisko

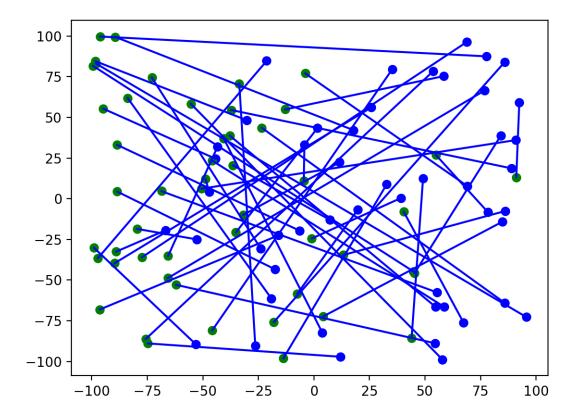
Wszystkie operacje wykonane zostały na komputerze stacjonarnym z procesorem i5-7600k, RAM 32GB. Językiem z jakiego korzystałem był Python w wersji 3.10. Program napisany został w *Jupyter Notebook*.

#### Generowanie zbioru odcinków

W programie zaimplementowałem funkcje generującą zbiór n odcinków, w których obie współrzędne każdego końca odcinka spełniają:

$$a < x < b \land a < y < b, \tag{1}$$

gdzie a i b to stałe przekazywane funkcji. Ponadto funkcja zapewnia, że żaden z odcinków nie jest wertykalny oraz żadne dwa punkty tworzące odcinki nie posiadają takich samych współrzędnych x-owych. Punkty generowane są za pomocą rozkładu jednostajnego. Przykładowe wywołanie funkcji to genSegments([-100, 100], [-100, 100], 50), co wygeneruje następujący zbiór odcinków. Kolorem zielonym oznaczone są punkty początkowe patrząc od lewej, natomiast niebieskim odcinki wraz z końcami.



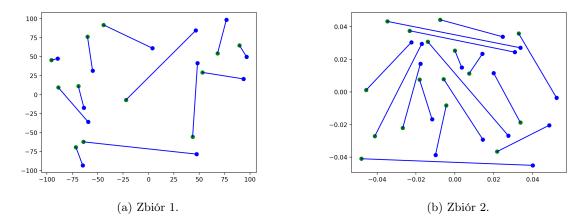
Wizualizacja 1: Wygenerowane odcinki.

### Sprawdzenie czy w zbiorze odcinków chociaż dwa się przecinają

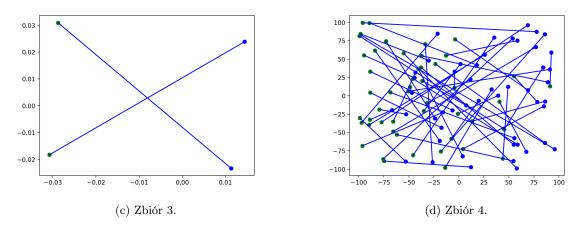
Możemy to uzyskać za pomoca algorytmu Shamosa-Hoeya. Jest to algorytm opierający się głownie na instancji "miotły", która zawiera odcinki podejrzane o przecięcia. Pozwala to dla zbioru zawierającego n odcinków, stwierdzić, czy istnieją przynajmniej dwa, które się przecinają w czasie  $O(n \log n)$ , co jest znacznym usprawnieniem w porównaniu do algorytmu sprawdzającego każdą parę odcinków z złożonością  $O(n^2)$ . Możemy to osiągnąć korzystając z struktury zdarzeń będącego listą zawierającą [idx, [p.x, p.y]], gdzie idx jest indeksem danego segmentu w zbiorze wszystkich segmentów, natomiast p.x i p.y to odpowiednio współrzedna x-owa i y-owa punktu. Zauważmy, że struktura ta posiadać bedzie 2n elementów, jako, że każdy z n odcinków zawiera poczatek i koniec. Posortowanie takiej struktury po współrzednej x-owej to  $2n\log(2n)$ , co daje złożoność  $O(n\log n)$ . Następnie utworzyć możemy strukturę stanu, która powinna zachowywać porządek elementów oraz wspierać dodawanie i usuwanie w czasie  $O(\log n)$ . Zauważmy, że posortowana lista w pythonie posiada te właściwości. Korzystając z binarnego wyszukiwania możemy znaleźć odpowiedni element w liście oraz w zamortyzowanym czasie O(1) możemy go usuwać lub dodawać. Takie wyszukiwanie znajduje się w bibliotece standardowej bisect. Możemy w strukturze stanu przechowywać trójki [idx, a, b], gdzie idx jest indeksem danego segmentu w zbiorze wszystkich segmentów, natomiast a i b to odpowiednio współczynnik kierunkowy i wyraz wolny prostej przechodzącej przez dany odcinek. Dzięki temu oszczedzamy na czestym korzystaniu z drogiej operacji dzielenia. Kolejne kroki można opisać jako powtórzenie 2n razy następujących kroków:

- 1. Jeżeli trafiliśmy na odcinek, którego nie ma w "miotle", to korzystając z binarnego wyszukiwania szukamy jego miejsca w strukturze stanu relatywnie do współrzędnych y-owych punktów zawartych w miotle dla x równego współrzędnej dodawanego punktu i dodajemy go. Następnie sprawdzamy przecięcie z sąsiednimi odcinkami w "miotle", jeżeli takowe istnieją. Są to operacje z pesymistycznymi złożonościami  $O(\log n) + O(\text{const}) + O(\text{const}) = O(\log n)$ .
- 2. Jeżeli trafiliśmy na odcinek zawierający się w "miotle", znajdujemy go i usuwamy w  $O(\log n)$  oraz sprawdzamy, czy jego sąsiedzi się przecinają, o ile istnieją.

Zauważmy, że każda z operacji jest wykonywana 2n razy co daje  $O(n \log n)$ . Funkcje tą zaimplementowałem jako intersectionExists(segments), gdzie segments jest listą zawierającą odcinki w postaci [[p1.x, p1.y], [p2.x, p2.y]]. Zwraca ona True, jeżeli wykryje przecięcie. Poprawność możemy przetestować poprzez generowanie danych, aż nie znajdziemy takiego zbioru, w którym nie ma przecięć. Poniżej w Wizualizacji 2 zamieszczam dwa zbiory punktów, dla których funkcja nie wykrywa przecięć oraz w Wizualizacji 3 dwa dla których wykrywa.

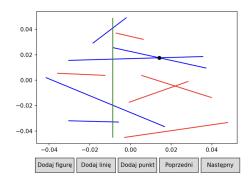


Wizualizacja 2: Zbiory niezawierające przecięć.



Wizualizacja 3: Zbiory zawierające przecięcia.

W Wizualizacji 4 poniżej zamieszczam, także moment znalezienia punktu przecięcia w wizualizacji działania algorytmu. Kolorem czerwonym zaznaczone są punkty nienależące do miotły, niebieskim te należące, zielono reprezentacja miotły, natomiast na czarno widzimy znaleziony punkt przecięcia.



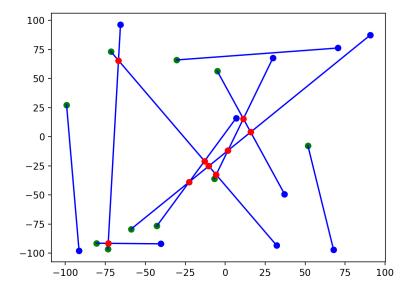
Wizualizacja 4: Graficzna reprezentacja znalezienia punktu.

#### Wykrywanie wszystkich przecięć

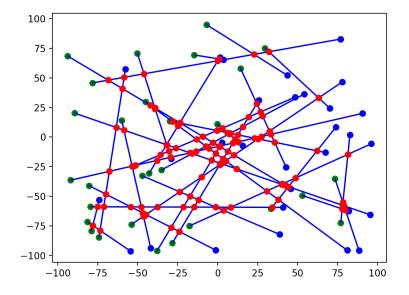
Aby znaleźć wszystkie przecięcia możemy skorzystać z algorytmu Bentleya-Ottmanna, który działa na bardzo podobnej zasadzie do algorytmu Shamosa-Hoeya. Analogicznie do tego poprzedniego jest on oparty na strukturze "miotły", jednak do struktury zdarzeń dodajemy także punkty przecięć, co sprawia, że finalna złożoność jest równa  $O((n+k)\log n)$ , gdzie k - ilość przecięć. Zaimplementowany przeze mnie algorytm korzysta z takiej samej struktury stanu jak poprzedni, jednak struktura zdarzeń jest lekko zmodyfikowana. Jako [-1, [p.x, p.y], idx1, idx2] oznaczam punkty przecięć odcinków o indeksach idx1 i idx2 w punkcie [p.x, p.y] które należą do struktury zdarzeń. Kroki wykonywane 2n+k razy są następujące:

- 1. Analogicznie jak 1. z poprzedniego algorytmu
- 2. Analogicznie jak 2. z poprzedniego algorytmu
- 3. Jeżeli napotkamy punkt przecięcia odcinków o indeksach idx1 i idx2 to szukamy ich w miotle w  $O(\log n)$  oraz zamieniamy te odcinki miejscami. Następnie sprawdzamy przecięcia zamienionych elementów z ich nowymi sasiadami co dzieje się w czasie stałym O(const).

Stąd złożoność każdego kroku jest zachowana  $O(\log n)$  oraz złożoność całego algorytmu wynosi  $O((n+k)\log n)$ . Algorytm zapewnia jednokrotne dodawanie przecięcia do zbioru przecięć, dzięki zbiorowi zawierającemu wszystkie przecięcia i dodawaniu tylko tych, których jeszcze nie ma. Główny algorytm zwraca zbiór przecięć jako jedynie pary indeksów segmentów, które się przecinają, jednak współrzędne punktu ich przecięcia wyliczyć w czasie liniowym do ilości przecięć. Poniżej w Wizualizacji 5 i Wizualizacji 6 zamieszczam dwa zbiory wraz z zaznaczonymi punktami przecięć oraz ilością znalezionych przecięć.

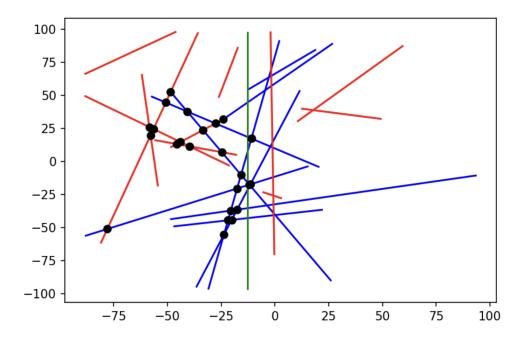


Wizualizacja 5: Znaleziono 9 przecięć.



Wizualizacja 6: Znaleziono 109 przecięć.

Poprawność sprawdziłem podejściem brute force. W Wizualizacji 7 zamieściłem przykładowo klatkę z algorytmu znajdującego wszystkie przecięcia. Oznaczenia są analogiczne do Wizualizacji 4.



Wizualizacja 7: Graficzna reprezentacja znajdywanych przecięć.

# Pomiar wydajności

W tabeli zamieściłem średnie czasy znalezienia wszystkich punktów przecięcia dla zbiorów o wielkości $\boldsymbol{n}$ 

n	czas
10	0.00015s
50	0.004s
100	0.03s
150	0.12s
200	0.4s
250	1.1s

Tabela 1: Pomiar czasu dla różnych zbiorów odcinków.