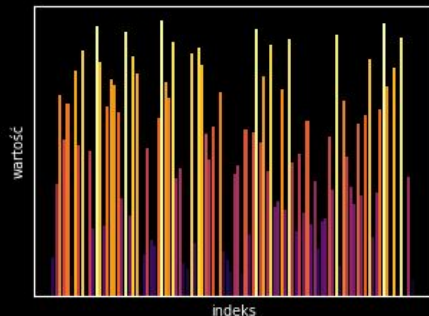


Sprawozdanie

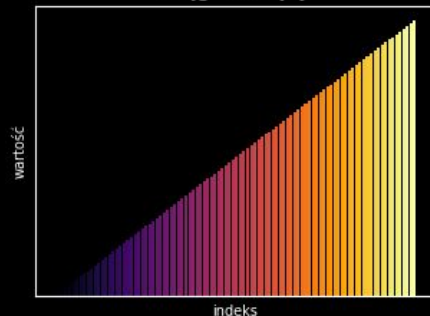
Algorytmy sortujące

Dane wejściowe

Szum



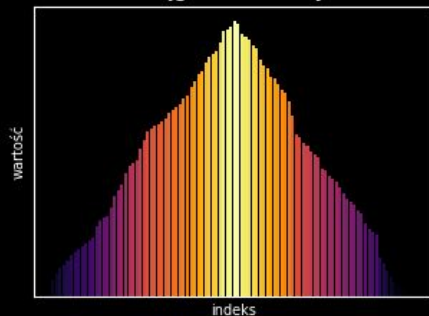
Ciąg rosnący



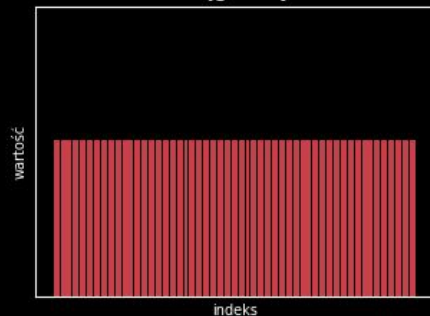
Ciąg malejący



Ciąg A-kształtny



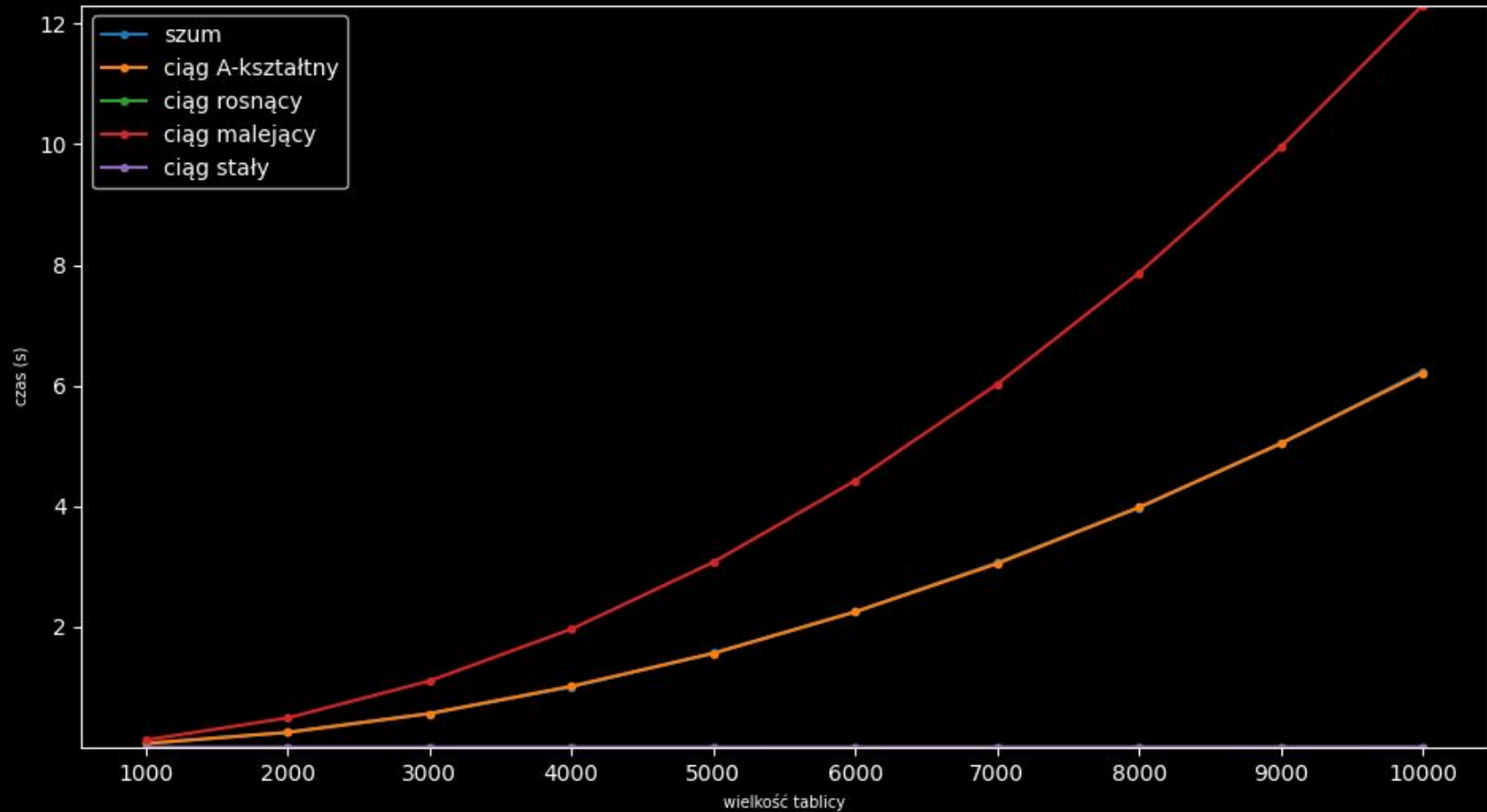
Ciąg stały



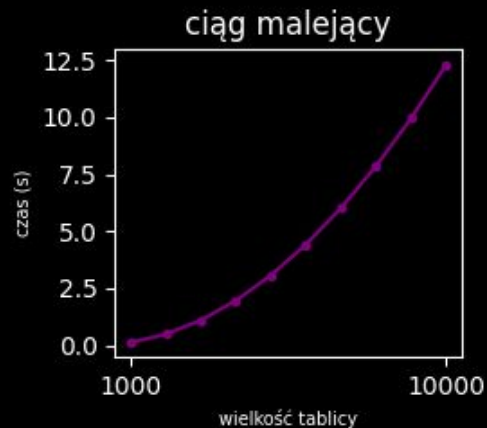
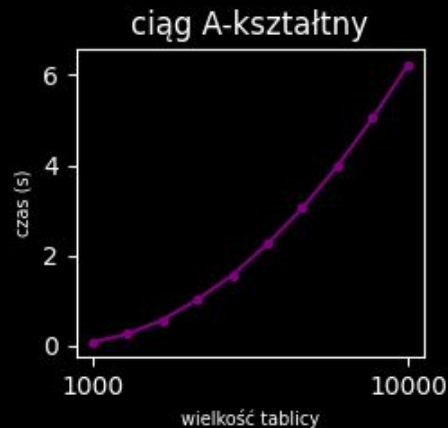
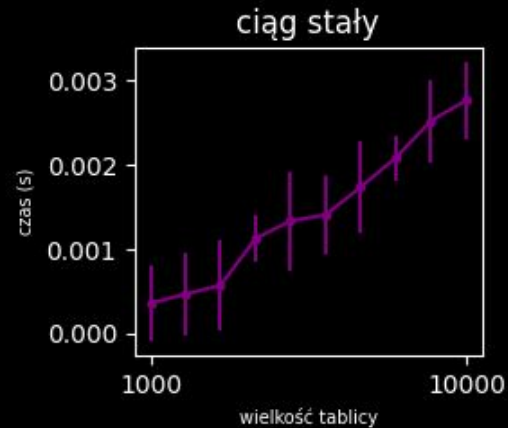
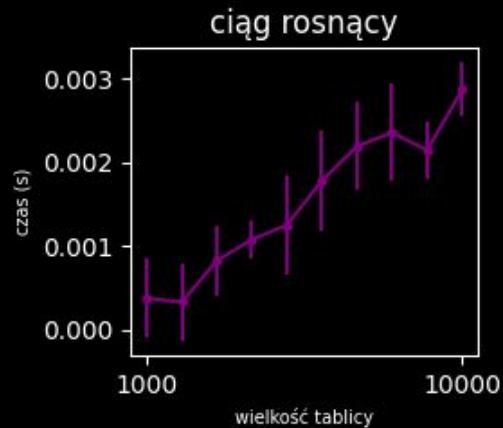
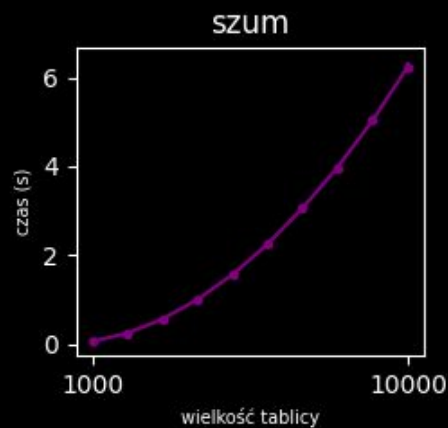
Dane wejściowe generowane są jako przekształcenie n -elementowego ciągu arytmetycznego o wyrazie minimalnym i maksymalnym odpowiednio -1000 i 1000 .

Do porównania efektywności algorytmów wybraliśmy n 'y zaczynające się od 1000 zwiększające się co 1000 do 10000 . Na wykresach prezentowane są uśrednione wyniki z 15 przebiegów. Zaznaczyliśmy także odchylenia standardowe. (Na oddzielnych wykresach dla czytelności)

Insertion sort



Insertion sort zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania przez wstawianie

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n)$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek średni

Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek pesymistyczny

Czasowa: $O(n^2)$

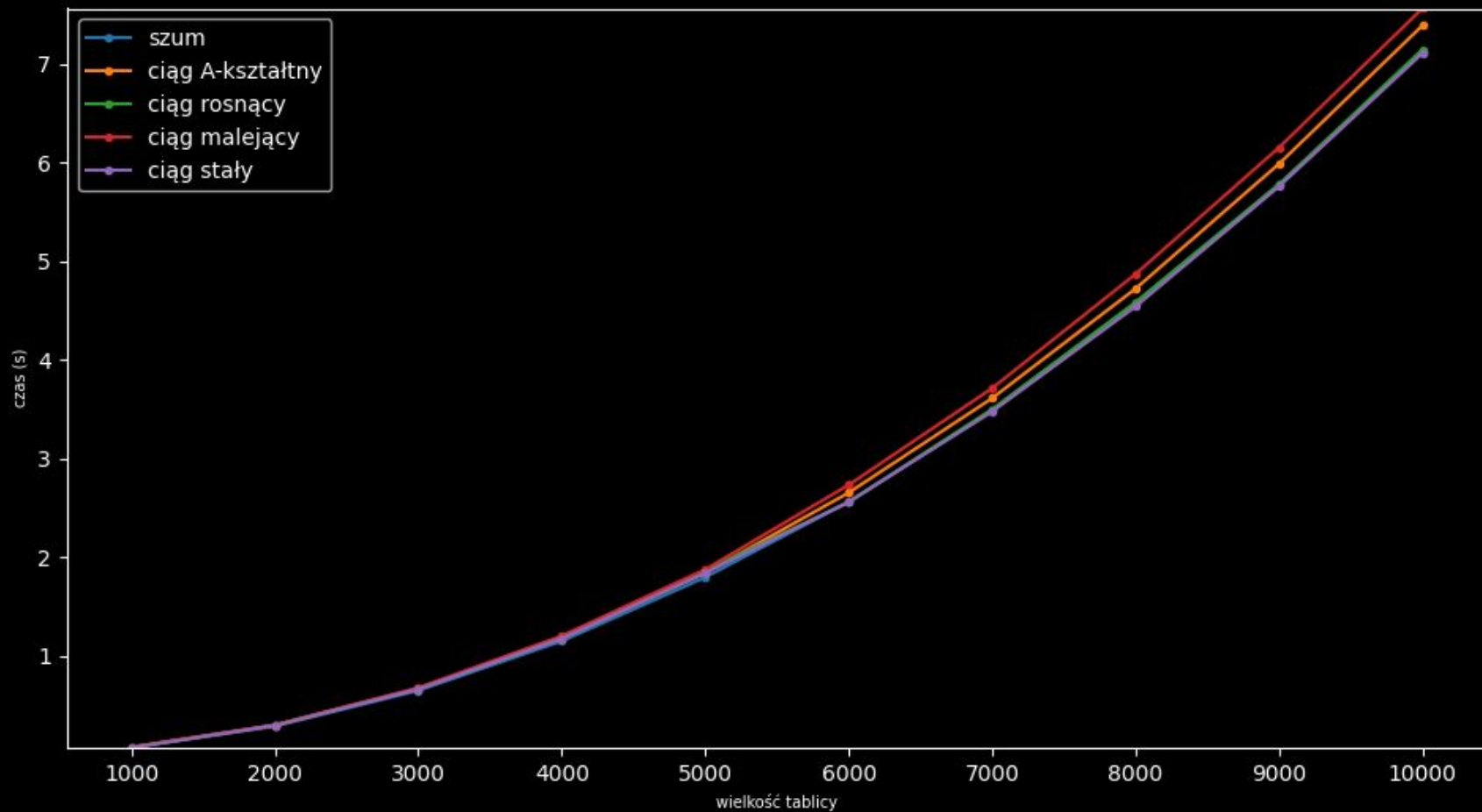
Pamięciowa: $O(1)$

Algorytm ustawia kolejne elementy zbioru wejściowego na odpowiednie miejsce - odzwierciedla to ustawianie talii kart w odpowiedniej kolejności.

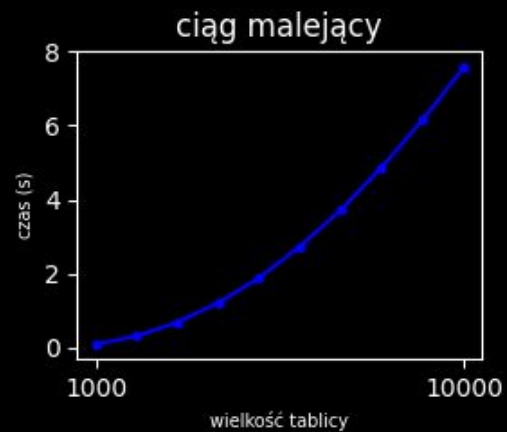
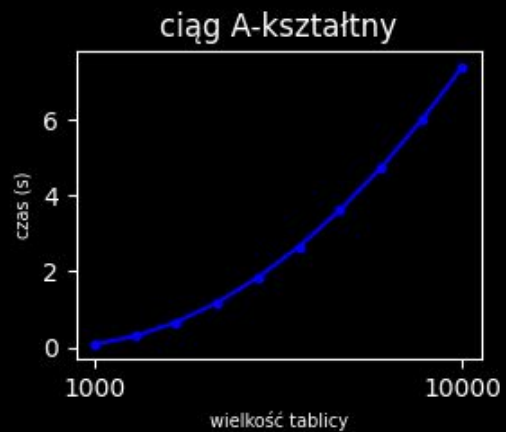
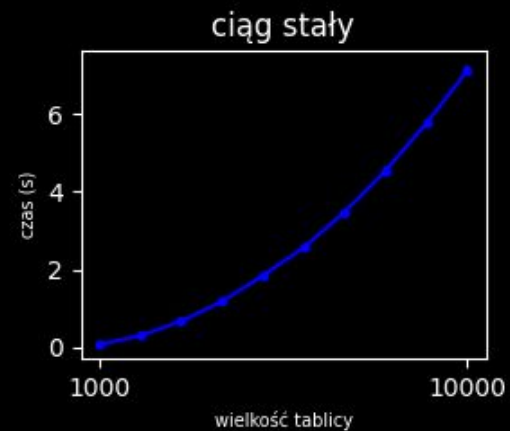
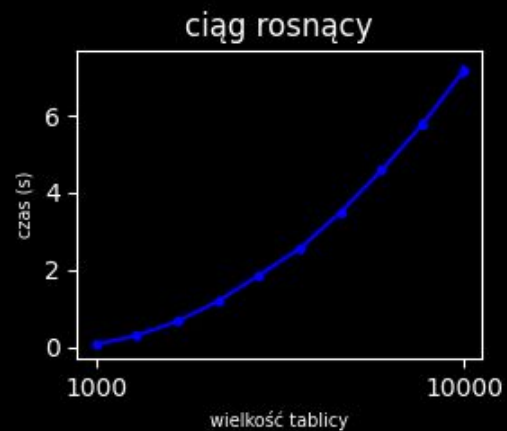
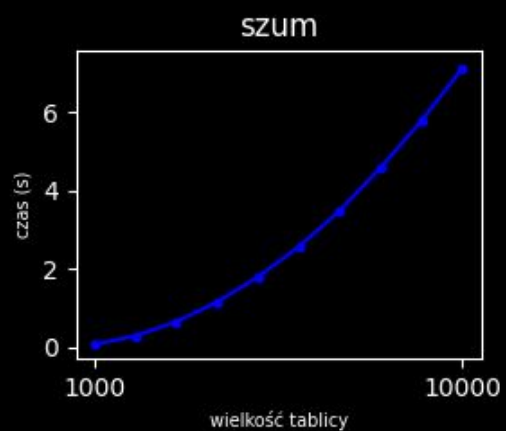
Algorytm jest stabilny oraz, co wynika z obserwacji, wydajniejszy dla zbiorów wstępnie posortowanych - wykona on wtedy najmniej porównań i zamian aby wstawić każdy element na odpowiednie miejsce.

Na złożoność algorytmu składa się liczba porównań elementów oraz ich przestawienia w zbiorze. W przypadku optymistycznym czas wykonania algorytmu wyraża funkcja liniowa, więc złożoność redukuje się do $O(n)$.

Selection sort



Selection sort zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania przez wybór

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek średni

Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek pesymistyczny

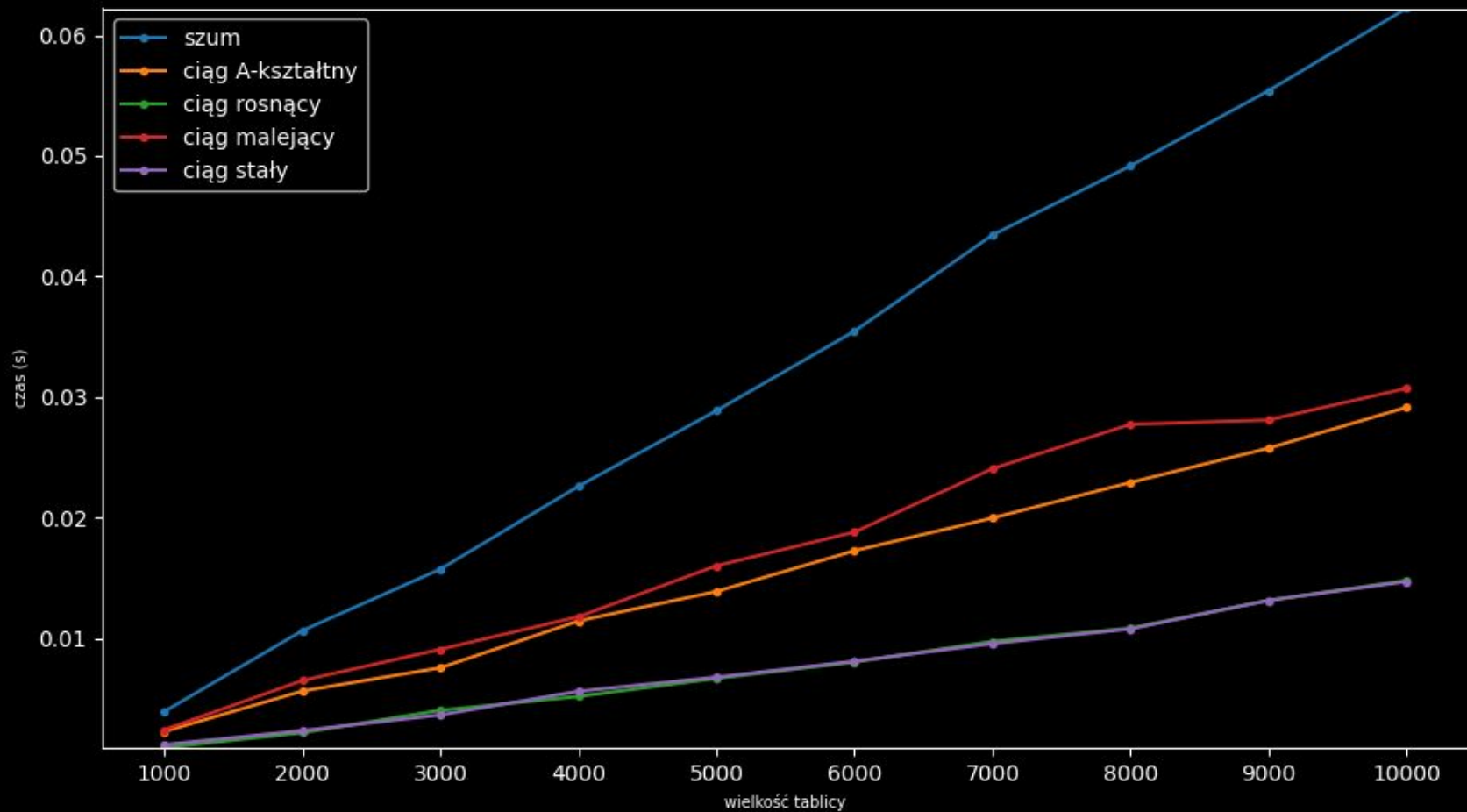
Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(1)$

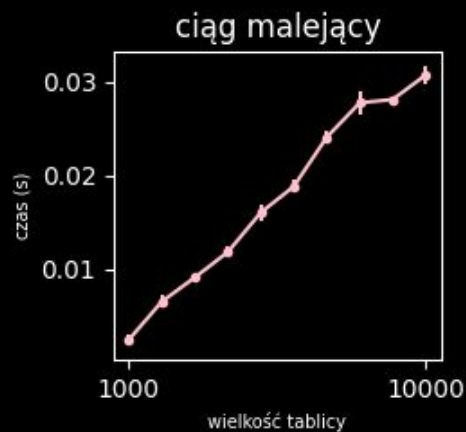
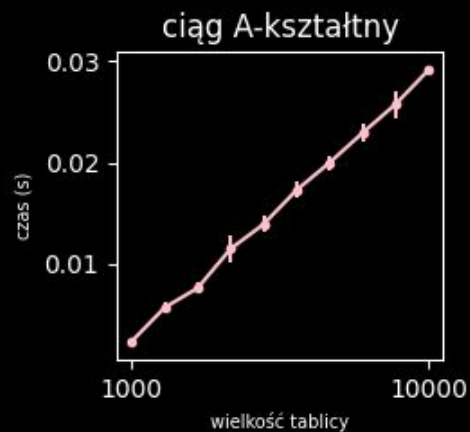
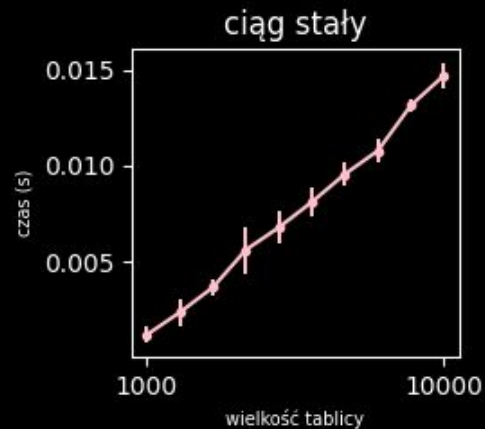
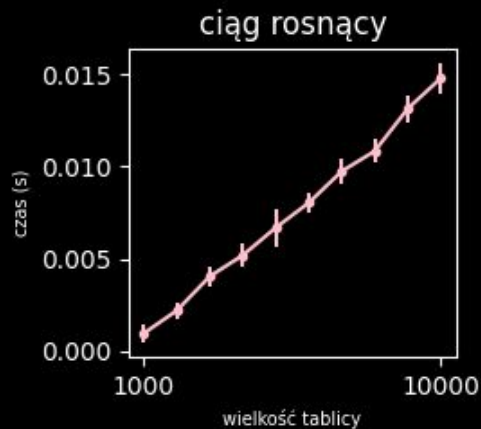
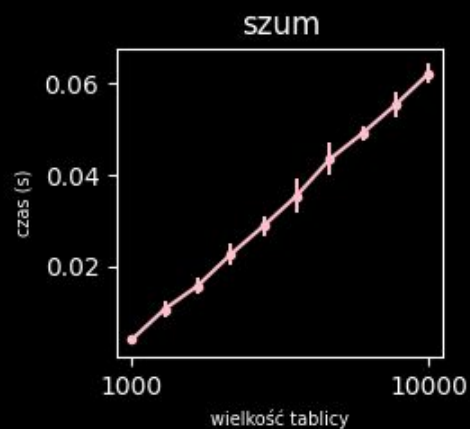
Algorytm dla każdego elementu wyszukuje minimalny z elementów o większych indeksach od aktualnego. Wykonuje on zatem $(n-1) + (n-2) \dots + 1$ porównań co skutkuje kwadratową złożonością czasową oraz brakiem potrzeby dodatkowej pamięci.

Sortowanie przez wybieranie działa “w miejscu” oraz ma identyczną wydajność w każdym przypadku, jest jednak **NIESTABILNE** odwróci ono kolejność identycznych elementów. Algorytm działa porównywalnie bez względu na dane wejściowe przez to, że zawsze wykona on tyle samo porównań (opisane w 1 akapicie) dla tablicy o ustalonej liczbie elementów.

Shell sort



Shell sort zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania Shella (przyrosty Sedgewicka)

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek średni

Czasowa: ?

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek pesymistyczny

Czasowa: $O(n^{4/3})$ | $\Theta(n \cdot \log^2(n))$

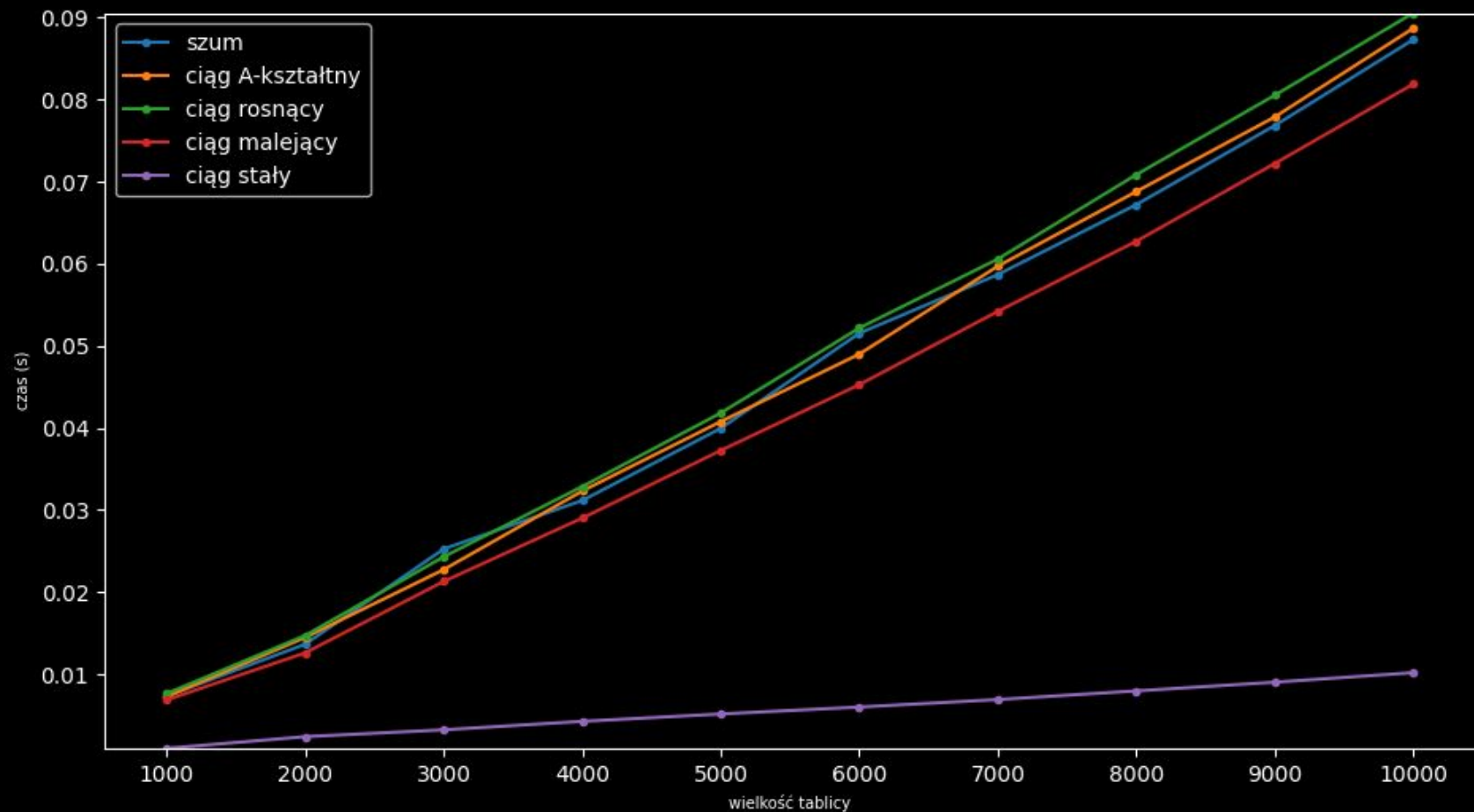
Pamięciowa: $O(1)$

Jest to uogólnienie sortowania przez wstawianie, pozwalające na porównania i zamiany elementów położonych w zbiorze daleko od siebie. Algorytm stopniowo zmniejsza odstęp między sortowanymi elementami. Dzięki temu może je przenieść w docelowe miejsce szybciej niż *Insertion Sort*.

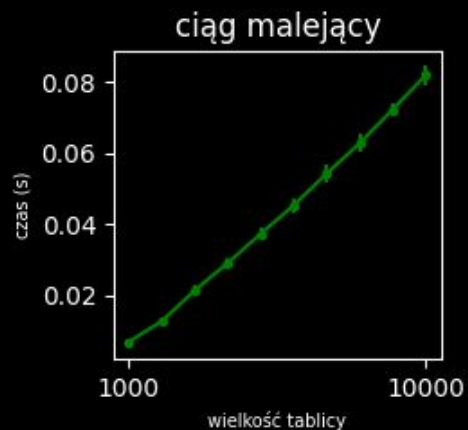
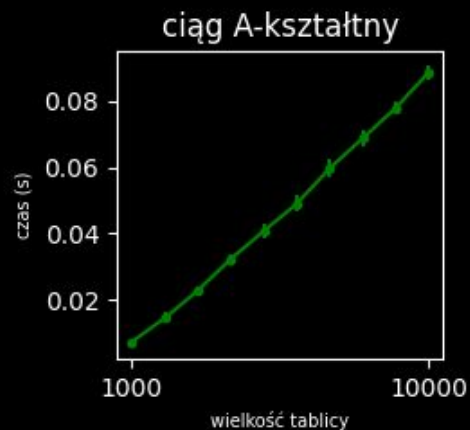
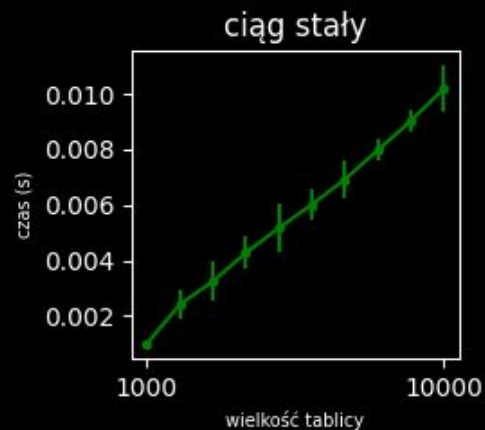
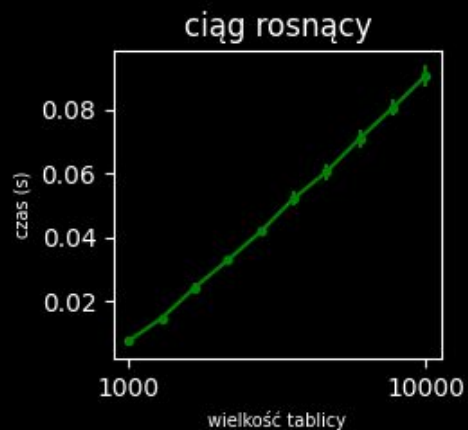
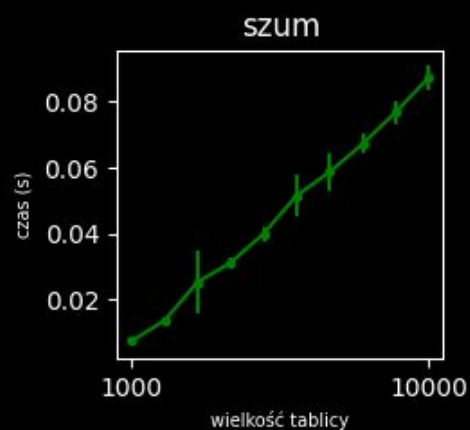
Wyznaczenie złożoności tego algorytmu zależy od użytych w nim przyrostów (odstępów) oraz od zastosowanego algorytmu bazowego (*Insertion / Bubble Sort*).

Możliwe jest uzyskanie przypadku pesymistycznego rzędu $\Theta(n \cdot \log^2(n))$, przyrosty są wtedy kolejnymi liczbami 3-gładkimi.

Heap sort



Heap sort zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania przez kopcowanie

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$ | $O(n)$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek średni

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(1)$

Przypadek pesymistyczny

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(1)$

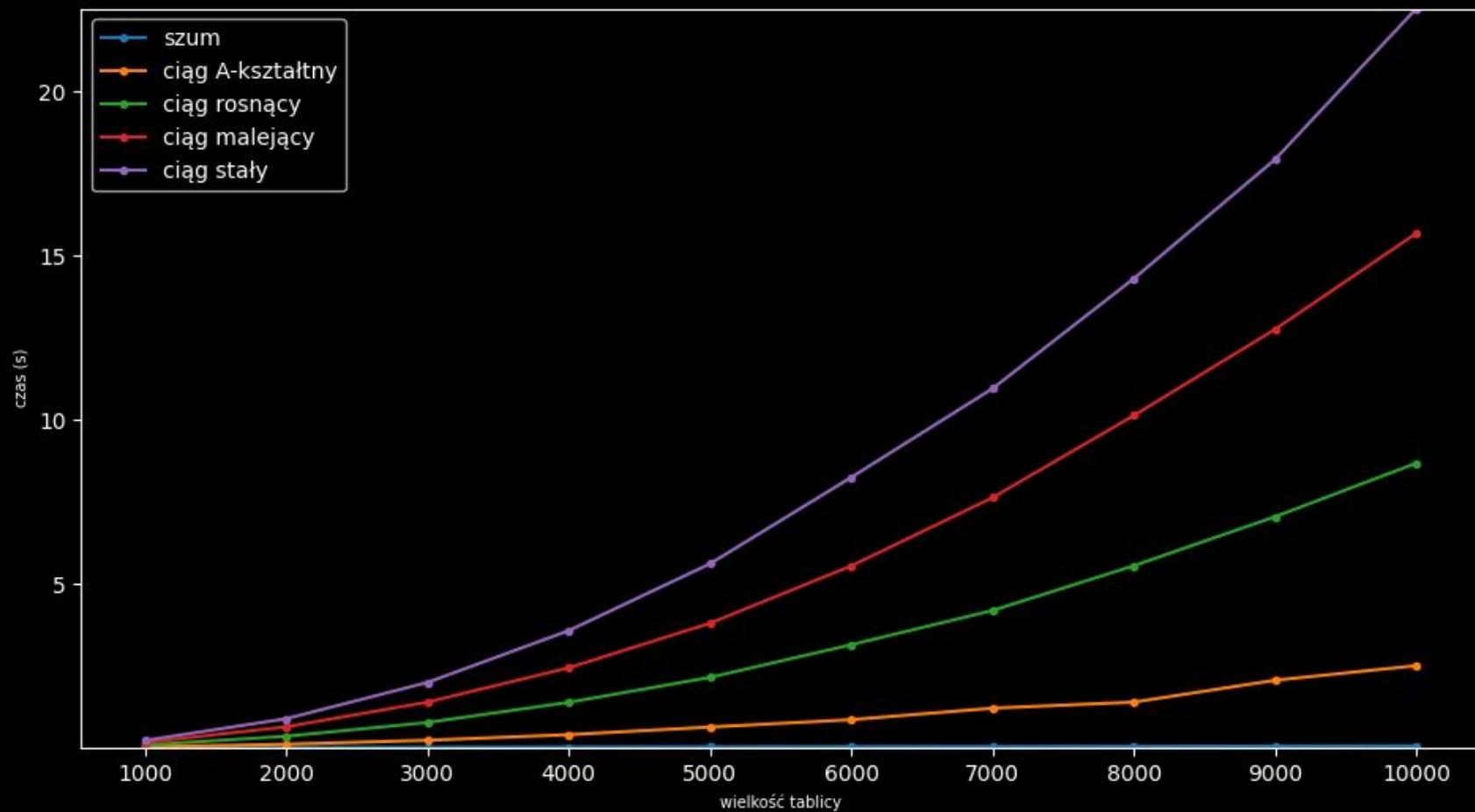
Kopcowanie porównuje element z jego dziećmi w strukturze drzewa binarnego, procedura jest kontynuowana aż do osiągnięcia liści, zatem złożoność czasowa tej operacji to $O(\log(n))$. Nasza implementacja realizuje tę funkcję rekursywnie, możliwe jest jednak podejście iteracyjne, wtedy algorytm będzie działał ze złożonością pamięciową $O(1)$.

Tworzenie kopca wywołuje kopcowanie dla każdego elementu nie będącego liściem. Złożoność czasowa tego etapu to $O(n \cdot \log(n))$.

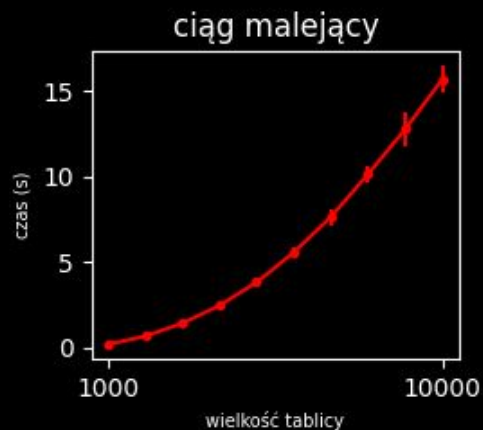
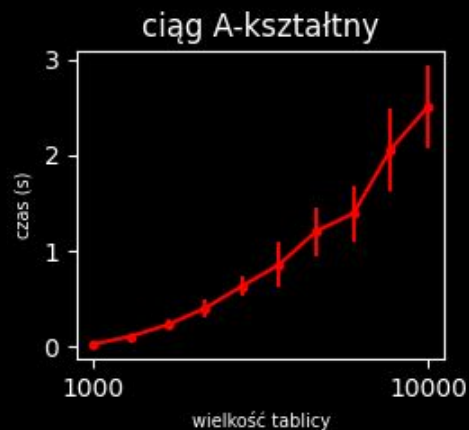
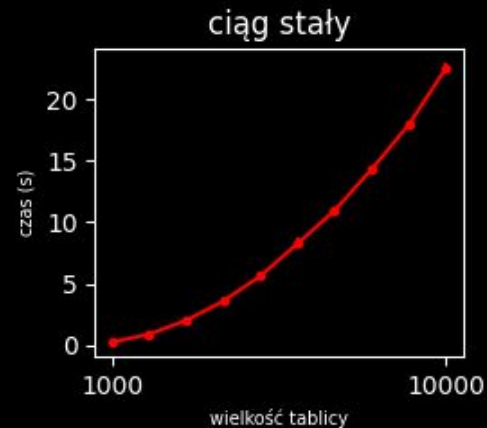
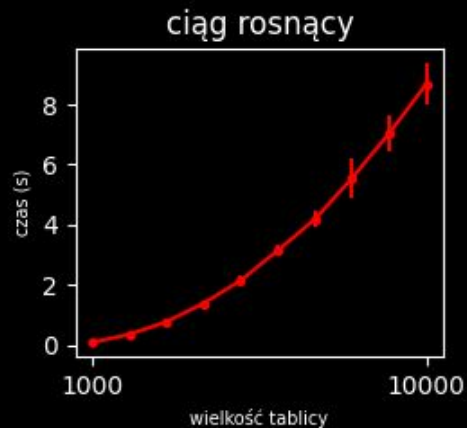
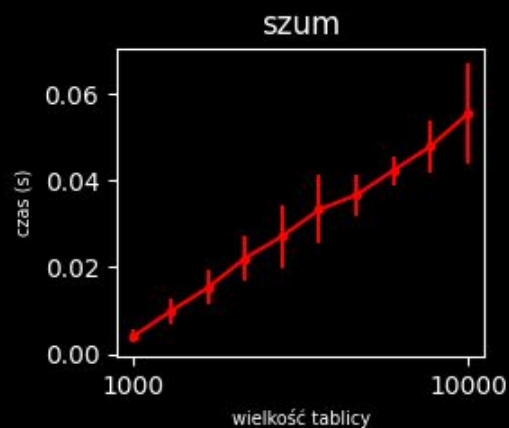
Sortowanie wywołuje kopcowanie dla każdego elementu, jednak ciągle zmniejsza się wielkość kopca a rośnie posortowana część tablicy. Sumarycznie złożoność czasowa to $O(n \cdot \log(n))$ a czasowa $O(1)$ (przy iteracyjnym kopcowaniu).

Algorytm jest **NIESTABILNY**, może być zaimplementowany tak aby sortował “w miejscu” i radzi sobie porównywalnie bez względu na typ danych, wyjątkiem są dane w których elementy są identyczne. Ogranicza to operację kopcowania, która w tym wypadku działa w stałym czasie, skutkując liniową złożonością algorytmu.

Quick sort



Quick sort zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania szybkiego (pivot - pierwszy element)

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Przypadek średni

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Przypadek pesymistyczny

Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Operacja podziału tablicy odbywa się w czasie liniowym - każdy element tablicy jest porównywany z wybranym pivotem.

Optymistycznie pivot zawsze będzie medianą zbioru, wtedy głębokość drzewa wywołań osiągnie najwyżej $\log_2 n$ stąd złożoność czasowa $O(n \cdot \log(n))$ i pamięciowa $O(\log(n))$.

W przypadku pesymistycznym pivot zawsze będzie najmniejszym/największym elementem w zbiorze. Algorytm wywoła się wtedy $(n-1)$ razy stąd otrzymujemy złożoność czasową $O(n^2)$ i pamięciową $O(n)$.

Usprawniona wersja algorytmu po podziale tablicy najpierw obsługuje jej krótszą część, przez co ogranicza maksymalne zagłębienie rekurencji i zrównuje je z przypadkiem optymistycznym.

Algorytm świetnie radzi sobie z dużymi, nieposortowanymi danymi. Jakikolwiek porządek danych drastycznie zmniejsza jego wydajność. Dla danych posortowanych rosnąco, malejąco bądź stałych osiąga złożoność kwadratową. Sortowanie szybkie jest **NIESTABILNE**.

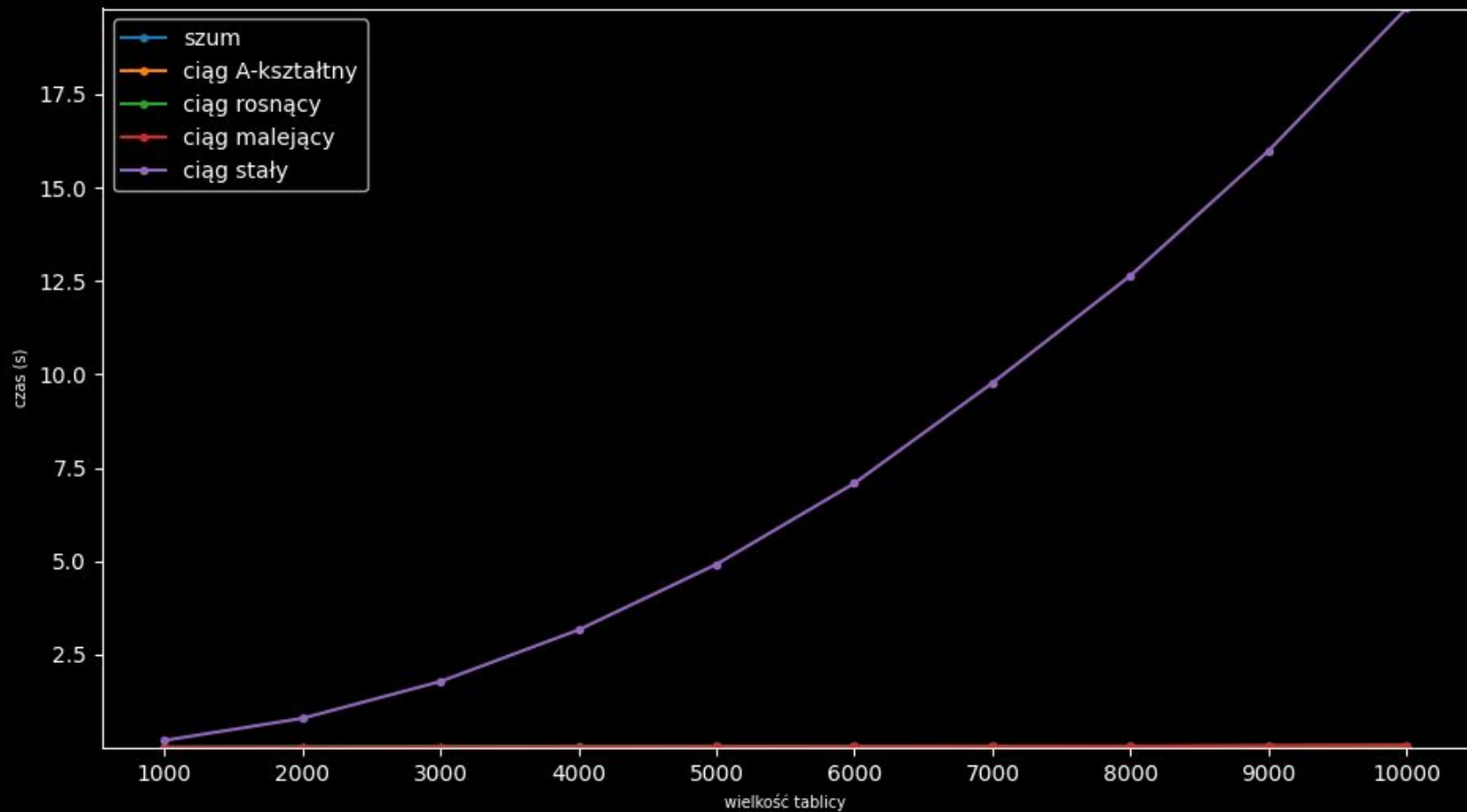
Różnica w czasie działania dla danych malejących, rosnących oraz stałych wynika z działania funkcji partition. W każdym z tych przypadków odbędzie się tyle samo porównań, jednak w przypadku danych rosnących wymagane jest $(n-1) \cdot 2$ zamian elementów w tablicy (zamiana elementu wybranego na pivot z ostatnim elementem tablicy i zamiana pivota z elementem wyznaczonym przez funkcję w tym przypadku zawsze indeks 0).

W przypadku danych malejących dla kolejnych rekurencyjnych wywołań sortowania szybkiego pivot będzie na zmianę największym i najmniejszym elementem dla najmniejszego sytuacja jest identyczna z ciągiem rosnącym, dla największego wymagane jest $(n-1)+2$ zamian. Dla całego sortowania wymagamy wtedy $[(n+1) + ((n-2)+1) + ((n-4)+1) \dots] + n//2 \cdot 2$ zamian.

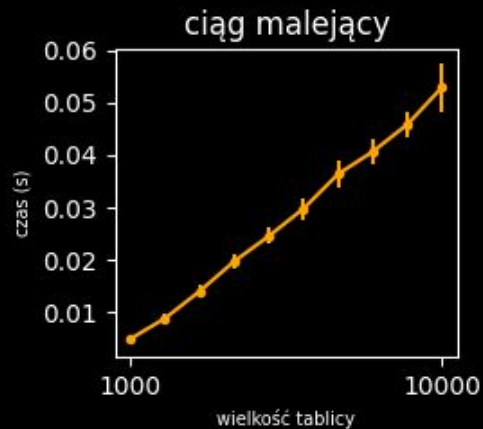
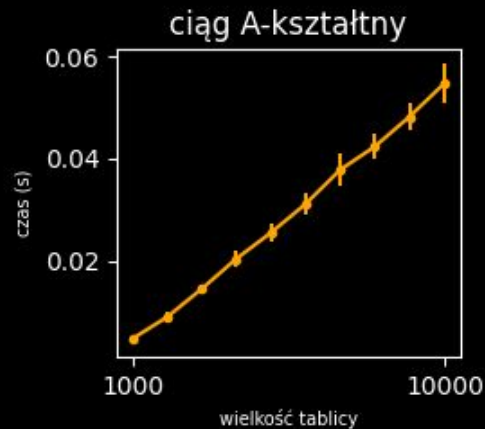
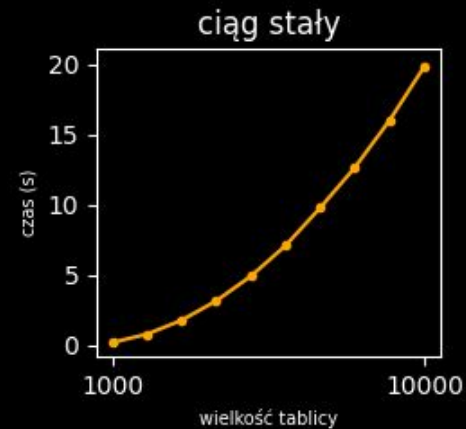
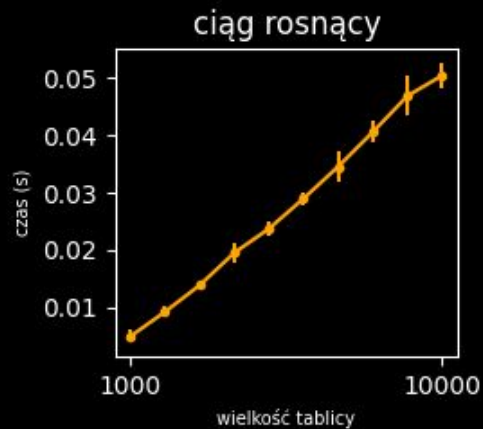
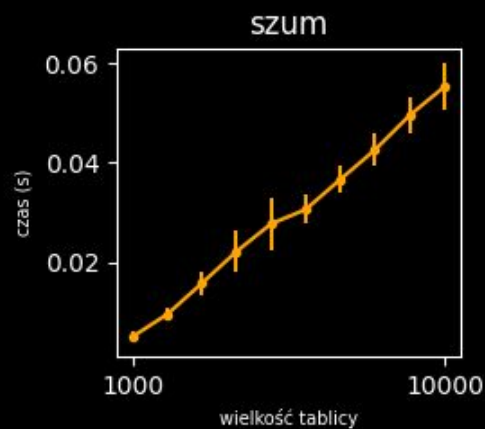
$$n \text{ parzyste: } \frac{n^2}{4} + 2n - 2 \quad n \text{ nieparzyste: } \frac{n+3}{2} \cdot \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil + 2 \cdot \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor - 2$$

$$\text{Podział stałych danych zawsze wymaga maksymalnej liczby zamian czyli } (n+1)+n+n(-1)\dots+2 = \frac{n^2+3n}{2} - 2$$

Quick sort random pivot



Quick sort random pivot zmienność wyników



Złożoność obliczeniowa sortowania szybkiego (pivot - losowy element)

Przypadek optymistyczny

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Przypadek średni

Czasowa: $O(n \cdot \log(n))$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Przypadek pesymistyczny

Czasowa: $O(n^2)$

Pamięciowa: $O(\log(n))$

Drobna zmiana w porównaniu do wersji algorytmu z pivotem jako pierwszy element tablicy zmniejsza prawdopodobieństwo wystąpienia przypadku pesymistycznego - wstępne posortowanie danych nie wpływa już na wydajność porządkowania. Algorytm jednak w dalszym ciągu nie radzi sobie z danymi w których poszczególne elementy często się powtarzają, bądź wszystkie są identyczne. Przy identycznych danych podział tablicy prowadzi wtedy do powstania nie posortowanej tablicy o długości $n-1$ i pivot'a ustawionego na ostatniej pozycji.

W przypadku danych typu szum wykazuje się nieznacznie gorszą wydajnością niż bazowa wersja. (Przy takich danych pierwszy element tablicy ma identyczne prawdopodobieństwo jak każdy inny aby optymalnie podzielić zbiór, ale jego wybór nie zajmuje czasu jak wylosowanie pivot'a. Jest to delikatna różnica.)

Porównanie wydajności

