

Notatki z Algorytmów i Struktur Danych

Jakub Kogut

12 maja 2025

Spis treści

1	Wstęp	4
1.1	Informacje	4
1.2	Ocenianie	4
2	Wykład 2025-03-03	4
2.1	Przykładowy Problem	4
2.2	Jak mierzyć złożoność algorytmów	4
2.3	Przykład algorytmu	5
2.4	Przykład działania Merge Sort	5
2.5	Złożoność Merge Sort	6
3	Wykład 2025-03-10	6
3.1	Notacja Asymptotyczna	6
3.2	Rekurencja	8
4	Wykład 2025-03-17	8
4.1	Drzewo rekursji	8
4.2	Metoda iteracyjna	9
4.3	Master Theorem	9
4.4	Metoda dziel i zwyciężaj (D&C)	11
4.4.1	Algorytm – Binary Search	11
4.4.2	Algorytm – potęgowanie liczby do naturalnej potęgi	12
4.4.3	Obliczenie n-tej liczby Fibonacciego	12
4.4.4	Mnożenie liczb	13
4.4.5	Mnożenie macierzy	14
4.4.6	Quick Sort	15
5	Wykład 2025-03-24	16
5.1	Quick Sort	16
5.1.1	Lemuto Partition	16
5.1.2	Hoare Partition	17
5.1.3	Analiza Worst Case	18
5.1.4	Best Case Analysis	19
5.1.5	Rozważenie przypadku mieszanego	20
5.1.6	Average Case Analysis	20
6	Wykład 2025-03-25	22
6.1	Dual Pivot Quick Sort	22
6.1.1	Strategia Count Partition	23
6.2	Comparison Model	23
6.2.1	Drzewo decyzyjne	23
6.2.2	Twierdzenie	24

6.2.3	Counting Sort	24
6.3	Stable Sorting Property	25
6.3.1	Radix Sort	25
7	Wykład 2025-03-31	26
7.1	Definicja Statystyki Pozycyjnej	26
7.1.1	Definicja	26
7.1.2	Przykład	26
7.2	Algorytm Random Select	26
7.3	Algorytm Select	29
8	Wykład 2025-04-07	30
8.1	Set Interface	30
8.1.1	Binary Search Tree – BST	31
8.1.2	Operacje na BST	31
8.1.3	Wysokość drzewa BST	37
9	Red-Black Trees (RB)	39
9.1	Własności	40
9.2	Operacje	41
9.2.1	RB-Insert	41
9.2.2	Operacje używane w FixUp	41
9.2.3	RB-Delete	42
10	Wykład 2025-04-28	42
10.1	Direct Access Array	42
10.2	Hash Tables	42
10.2.1	Universal Hash Property	42
10.2.2	Wartość oczekiwana kolizji	43
10.3	Wzbogacona struktura danych	43
10.3.1	Algorytm OS-Select	44
10.3.2	OS-Rank	44
10.3.3	Metodologia wzbogacania struktur danych	44
10.3.4	Drzewa Przedziałowe (Interval Trees)	44
11	Wykład 2025-05-05	46
11.1	Problem znalezienia najdłuższego rosnącego podciągu	46
11.2	Problem wydawania reszty	47
11.3	Problem plecakowy – Knapsack	47
11.4	Optymalne mnożenie macierzy	48
12	Wykład 2025-05-12	48
12.1	Edit Distance	49
13	Ćwiczenia	51
13.1	Lista 2	51
13.1.1	zadanie 1	51
13.1.2	zadanie 2	52
13.1.3	zadanie 3	52
13.1.4	zadanie 4	54
13.1.5	zadanie 5	55
13.1.6	zadanie 6	55
13.1.7	zadanie 7	56
13.2	Lista 3	56
13.2.1	zadanie 1	56

13.2.2	zadanie 2	57
13.2.3	zadanie 3	57
13.2.4	zadanie 4	58
13.2.5	zadanie 5	60
13.2.6	zadanie 6	61
13.2.7	zadanie 7	62
13.2.8	zadanie 8	63
13.2.9	zadanie 9	63
13.2.10	zadanie 10	64

1 Wstęp

To będą notatki z przedmiotu Algorytmy i struktury danych na Politechnice Wrocławskiej na kierunku Informatyka Algorytmiczna rok 2025 semestr letni.

1.1 Informacje

Prowadzący Przedmiot: **Zbychu Gołębiewski**

- Należy kontaktować się przez maila: [mail](#)
- Konsultacje **216/D1**:
 - Wtorek 13:00-15:00
 - Środa 9:00-11:00
- Więcej info na stronie [przedmiotu](#)
- Literatura
 - Algorithms, Dasgupta, Papadimitriou, Vazirani
 - Algorithms, Sedgewick, Wayne (strona internetowa książki)
 - Algorithms Designs, Jon Kleinberg and Eva Tardos
 - Wprowadzenie do algorytmów, Cormen, Leiserson, Rivest, Stein
 - Sztuka programowania (wszystkie tomy), Donald E. Knuth

1.2 Ocenianie

Ocena z kursu składa się z:

- Oceny z egzaminu – E
- Oceny z ćwiczeń – C
- Oceny z laboratorium – L

Wszystkie oceny są z zakresu $[0, 100]$. Ocena końcowa jest wyliczana ze wzoru:

$$K = \frac{1}{2}E + \frac{1}{4}C + \frac{1}{4}L$$

2 Wykład 2025-03-03

2.1 Przykładowy Problem

Sortowanie:

- Input: n liczb $a_1, a_2, \dots, a_n, |A|$, gdzie $|A|$ to długość tablicy
- Output: permutacja a'_1, a'_2, \dots, a'_n taka, że $a'_1 \leq a'_2 \leq \dots \leq a'_n$

Najważniejsze w algorytmach jest to, żeby były POPRAWNE: edge case, ...

2.2 Jak mierzyć złożoność algorytmów

1. Worst Case Analysis $T(n) \leftarrow$ stosowane najczęściej
2. Average Case Analysis

- zakładamy pewnien rozkład prawdopodobieństwa na danych wejściowych
- T – zmienna losowa liczby operacji wykonanych przez algorytm

$$T(n) = \max\{\text{\#operacji dla danego wejścia}\}$$

- $E[T]$ – wartość oczekiwana $T \rightarrow$ średnia liczba operacji, to co nas interesuje

2.3 Przykład algorytmu

W tej sekcji mamy pokazany przykład jak pisać pseudo kod:

Algorithm 1 Merge Sort

```
1: procedure MERGESORT( $A, 1, n$ )
2:   if  $|A[1..n]| == 1$  then
3:     return  $A[1..n]$ 
4:   else
5:      $B = \text{MergeSort}(A, 1, \lfloor n/2 \rfloor)$ 
6:      $C = \text{MergeSort}(A, \lfloor n/2 \rfloor, n)$ 
7:     return Merge( $B, C$ )
8:   end if
9: end procedure
```

Algorithm 2 Merge

```
1: procedure MERGE( $X[1..k], Y[1..n]$ )
2:   if  $X = \emptyset$  then
3:     return  $Y$ 
4:   else if  $Y = \emptyset$  then
5:     return  $X$ 
6:   else if  $X[1] \leq Y[1]$  then
7:     return  $[X[1]] \times \text{Merge}(X[2..k], Y[1..n])$ 
8:   else
9:     return  $[Y[1]] \times \text{Merge}(X[1..k], Y[2..n])$ 
10:  end if
11: end procedure
```

2.4 Przykład działania Merge Sort

Example: Sorting the array $[10, 2, 5, 3, 7, 13, 1, 6]$ step by step

1. **Initial split:**

$$[10, 2, 5, 3, 7, 13, 1, 6] \longrightarrow [10, 2, 5, 3] \text{ and } [7, 13, 1, 6].$$

2. **Sort the left half** $[10, 2, 5, 3]$:

- (a) Split into $[10, 2]$ and $[5, 3]$.
- (b) MergeSort($[10, 2]$):
 - Split into $[10]$ and $[2]$.
 - Each is already sorted (single element).
 - Merge: $[2, 10]$.
- (c) MergeSort($[5, 3]$):
 - Split into $[5]$ and $[3]$.
 - Each is already sorted.
 - Merge: $[3, 5]$.
- (d) Merge $[2, 10]$ and $[3, 5]$ to get $[2, 3, 5, 10]$.

3. **Sort the right half** $[7, 13, 1, 6]$:

- (a) Split into $[7, 13]$ and $[1, 6]$.

(b) MergeSort([7, 13]):

- Split into [7] and [13].
- Each is already sorted.
- Merge: [7, 13].

(c) MergeSort([1, 6]):

- Split into [1] and [6].
- Each is already sorted.
- Merge: [1, 6].

(d) Merge [7, 13] and [1, 6] to get [1, 6, 7, 13].

4. **Final merge:** Merge the two sorted halves:

$$[2, 3, 5, 10] \quad \text{and} \quad [1, 6, 7, 13] \quad \longrightarrow \quad [1, 2, 3, 5, 6, 7, 10, 13].$$

Hence, after all the recursive splits and merges, the final sorted array is:

$$[1, 2, 3, 5, 6, 7, 10, 13].$$

2.5 Złożoność Merge Sort

- Złożoność czasowa

$$- T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$$

$$- T(n) = \Theta(n \log n)$$

- Złożoność pamięciowa

$$- M(n) = n + M(n/2)$$

$$- M(n) = \Theta(n)$$

3 Wykład 2025-03-10

3.1 Notacja Asymptotyczna

Na wykładzie będziemy omawiali:

- Notację dużego O $O(n)$ //ograniczenie górne

– Definicja $O(n)$:

$$O(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, 0 \leq f(n) \leq c \cdot g(n)\}$$

– Uwaga!

Jeśli

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} < \infty$$

to

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)}$$

– Przykład:

* $2n^2 = O(n^3)$ dla $n_0 = 2, c = 1$ Definicja jest spełniona

* $f(n) = n^3 + O(n^2)$ jest to jeden z sposobów użycia $O(n)$

$$\exists h(n) = O(n^2) \quad \text{takie, że} \quad f(n) = n^3 + h(n)$$

- Notację omega //ograniczenie dolne

– Definicja

$$\Omega(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, 0 \leq c \cdot g(n) \leq f(n)\}$$

– Przykład

$$* n^3 = \Omega(2n^2)$$

$$* n = \Omega(\log n)$$

- Notację theta $\theta(n)$ //ograniczenie z dwóch stron

– Definicja

$$\Theta(g(n)) = \{f(n) \mid \exists c_1, c_2 > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, 0 \leq c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)\}$$

– Przykład

$$* n^3 = \Theta(n^3)$$

$$* n^3 = \Theta(n^3 + 2n^2)$$

$$* \log n + 8 + \frac{1}{12n} = \Theta(\log n)$$

– Uwaga!

$$f(n) = \Theta(g(n)) \iff f(n) = O(g(n)) \wedge f(n) = \Omega(g(n))$$

Można to zapisać jako klasy funkcji:

$$\Theta(g(n)) = O(g(n)) \cap \Omega(g(n))$$

- Patologiczny przykład: mamy funkcje $g(n) = n$ oraz $f(n) = n^{1+\sin \frac{\pi n}{2}}$, a więc

$$f(n) = \begin{cases} n^2 & \text{dla } n \text{ parzystych} \\ n & \text{dla } n \text{ nieparzystych} \end{cases}$$

wtedy

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{g(n)}{f(n)} = \infty$$

zatem $f \neq O(g)$ oraz $g \neq O(f)$

- o małe

– Definicja

$$o(g(n)) = \{f(n) \mid \forall c > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, 0 \leq f(n) < c \cdot g(n)\}$$

Równoważnie

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

– Przykład

$$* n^2 = o(n^3) \text{ i } n^2 O(n^3) \text{ ale } n^2 \neq o(n^2)$$

$$* n = o(n^2)$$

3.2 Rekurencja

- Metoda podstawienia (metoda dowodu indukcyjnego)

1. Zadnij Odpowiedź (bez stałych)
2. Sprawdź przez indukcję czy odpowiedź jest poprawna
3. Wylicz stałe

– Przykład

* $T(n) = T(\frac{n}{2}) + n$

* Pierwotny strzał: $T(n) = O(n^3)$

* cel: Pokazać, że $\exists c > 0 : T(n) \leq c \cdot n^3$

· warunek początkowy: $T(1) = 1 \leq c$

· krok indukcyjny: założmy, że $\forall k \leq n : T(k) \leq ck^3$

$$T(n) = 4T(\frac{n}{2}) + n \leq 4c(\frac{n}{2})^3 + n = \frac{1}{2}cn^3 + n \leq cn^3 \quad \text{dla } c \geq 2$$

jednakże “Przestrzeliliśmy” znacznie, spróbujmy wzmocnić założenie indukcyjne:

$$T(n) \leq c_1 k^2 - c_2 k, k < n$$

wtedy mamy:

$$T(n) = 4T(\frac{n}{2}) + n \leq 4(c_1(\frac{n}{2})^2 - c_2(\frac{n}{2})) + n = c_1 n^2 - 2c_2 n + n \leq c_1 n^2 - c_2 n$$

zatem $c_1 = 1, c_2 = 1$ i $T(n) = O(n^2)$ □

– Przykład

* $T(n) = 2T(\sqrt{n}) + \log n$

założmy, że n jest potęgą liczby 2, czyli $n = 2^m$

$$T(2^m) = 2T(2^{\frac{m}{2}}) + m$$

Co implikuje

$$T(2^{\frac{m}{2}}) \rightarrow S(m)$$

wtedy

$$S(m) = 2S(\frac{m}{2}) + m$$

rozwiązując rekurencję otrzymujemy

$$S(m) = m \log m$$

zatem

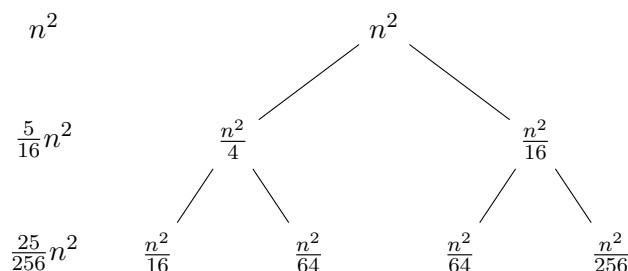
$$T(n) = \log n \log \log n$$

4 Wykład 2025-03-17

4.1 Drzewo rekursji

Przykład dzewa rekursji:

- $T(n) = T(\frac{n}{2}) + T(\frac{n}{4}) + n^2$



Uwaga!

Nie jest to formalne rozwiązanie problemu. Nie można używać drzewa rekursji do dowodzenia złożoności algorytmów. Jest to jedynie intuicyjne podejście do problemu. Trzeba policzyć to na piechotę, aby było formalnie.

Aby policzyć $T(n)$ musimy policzyć sumę wszystkich wierzchołków w drzewie rekursji.

$$T(n) = \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{5}{16}\right)^k \cdot n^2 = n^2 \sum_{k=0}^{\infty} \left(\frac{5}{16}\right)^k = n^2 \frac{1}{1 - \frac{5}{16}} = n^2 \frac{16}{11} = \frac{16}{11} n^2$$

A więc $T(n) = O(n^2)$

Możemy to policzyć dokładniej dostając mniejsze wyrazy w sumie.

$$T(n) = O(\hat{T}(n)) = O(\check{T}(n))$$

$$T(n) = \Omega(\check{T}(n))$$

$$T(n) = \Theta(n^2) = \frac{16}{11} n^2 + o(n^2)$$

4.2 Metoda iteracyjna

Weźmy na przykład taką rekurencję:

$$T(n) = 3T\left(\frac{n}{4}\right) + n$$

Zobaczmy co się dzieje po podstawieniu rekurencji do samej siebie:

1. $T(n) = 3T\left(\frac{n}{4}\right) + n$
2. $T(n) = 3(3T\left(\frac{n}{16}\right) + \frac{n}{4}) + n = 3^2 T\left(\frac{n}{16}\right) + \frac{3}{4}n + n$
3. $T(n) = 3^2(3T\left(\frac{n}{64}\right) + \frac{n}{16}) + \frac{3}{4}n + n = 3^3 T\left(\frac{n}{64}\right) + \frac{3}{16}n + \frac{3}{4}n + n$
4. ...¹

A więc ogólnie wychodzi:

4.3 Master Theorem

Niech $a \geq 1, b > 1, f(n), d \in \mathbb{N}$ oraz $f(n)$ będzie funkcją nieujemną. Rozważmy rekurencję:

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + \Theta(n^d)$$

gdzie a i b są stałymi, a $f(n)$ jest funkcją nieujemną. Wtedy:

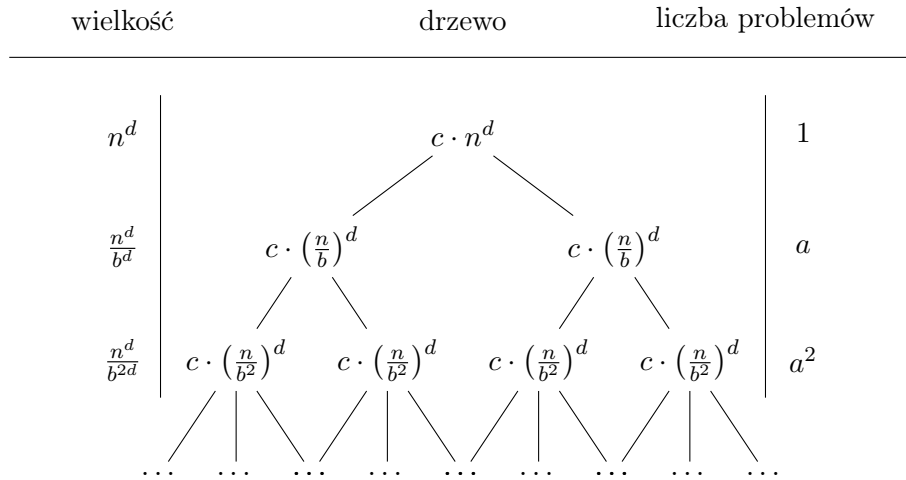
1. $\Theta(n^d)$ jeśli $d > \log_b a$
2. $\Theta(n^d \log n)$ jeśli $d = \log_b a$
3. $\Theta(n^{\log_b a})$ jeśli $d < \log_b a$

¹Warto zauważyć, że jest to analogicznie do liczenia sumy wszystkich nodów drzewa rekursji

Szkic D-d

Do przedstawienia problemu użyjemy drzewa rekursji. Rozważmy rekurencję:

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + \Theta(n^d)$$



1. suma kosztów w k -tym kroku

$$a^k c \left(\frac{n}{b^k}\right)^d = c \left(\frac{a}{b^d}\right)^k n^d$$

gdzie $c \left(\frac{n}{b^k}\right)^d$ to koszt jednego podproblemu w k -tym kroku

2. obliczenie wysokości drzewa:

$$\frac{n}{b^h} = 1 \rightarrow h = \log_b n$$

3. Obliczenie $T(n)$

$$T(n) = \Theta\left(\sum_{k=0}^{\log_b n} c \frac{a}{b^k} n^d\right) = \Theta\left(c \cdot n^d \sum_{k=0}^{\log_b n} \left(\frac{a}{b^d}\right)^k\right) = \Theta\left(c \cdot n^d \frac{1 - \left(\frac{a}{b^d}\right)^{\log_b n + 1}}{1 - \frac{a}{b^d}}\right) \Rightarrow T(n) = \Theta(n^d)$$

4. rozważmy 3 przypadki:

(a) $d > \log_b a$

$$T(n) = \Theta(n^d)$$

root – he
avy

(b) $d = \log_b a$

$$T(n) = \Theta(n^d \log n)$$

równy

(c) $d < \log_b a$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

leaf – he
avy

Przykłady

- $T(n) = 4T\left(\frac{n}{2}\right) + 11n$

Wtedy korzystając z **Master Theorem** mamy:

$$a = 4, b = 2, d = 1$$

Jak i również

$$\log_b a = \log_2 4 = 2 > 1 = d \Rightarrow T(n) = \Theta(n^2)$$

- $T(n) = 4T(\frac{n}{3}) + 3n^2$

Wtedy

$$a = 4, b = 3, d = 2$$

Jak i również

$$\log_b a = \log_3 4 > 2 = d \implies T(n) = \Theta(n^{\log_3 4})$$

- $T(n) = 27T(\frac{n}{3}) + \frac{n^2}{3}$

Wtedy

$$a = 27, b = 3, d = 2$$

Jak i również

$$\log_b a = \log_3 27 = 3 > 2 = d \implies T(n) = \Theta(n^3 \log n)$$

4.4 Metoda dziel i zwyciężaj (D&C)

Na czym ona polega?

1. Podział problemu na mniejsze podproblemy ²
2. Rozwiązanie rekurencyjnie mniejsze podproblemy
3. połącz rozwiązania podproblemów w celu rozwiązania problemu wejściowego

4.4.1 Algorytm – Binary Search

- **Input:** posortowana tablica $A[1..n]$ oraz element x
- **Output:** indeks i taki, że $A[i] = x$ lub 0 jeśli x nie występuje w A
- przebieg algorytmu:

Algorithm 3 Binary Search

```

1: procedure BINARYSEARCH( $A, x$ )
2:    $l = 1$ 
3:    $r = |A|$ 
4:   while  $l \leq r$  do
5:      $m = \lfloor \frac{l+r}{2} \rfloor$ 
6:     if  $A[m] = x$  then
7:       return  $m$ 
8:     else if  $A[m] < x$  then
9:        $l = m + 1$ 
10:    else
11:       $r = m - 1$ 
12:    end if
13:  end while
14:  return 0
15: end procedure

```

- **Asymptotyka** Algorytm spełnia następującą rekurencję:

$$T(n) = T(\frac{n}{2}) + \Theta(1)$$

Rozwiązując za pomocą **Master Theorem** otrzymujemy:

$$T(n) = \Theta(\log n)$$

²W zapisie rekurencyjnym $T(n) = cT(\frac{n}{b}) + \underline{n^d}$

4.4.2 Algorytm – potęgowanie liczby do naturalnej potęgi

- **Problem:** obliczanie x^n

Można rozbić mnożenie n x na odpowiednie podproblemy:

$$x^n = \underbrace{x \cdot x \cdot \dots \cdot x}_{\frac{n}{2}} \cdot \underbrace{x \cdot x \cdot \dots \cdot x}_{\frac{n}{2}}$$

A więc mamy:

$$x^n = \begin{cases} x^{\frac{n}{2}} \cdot x^{\frac{n}{2}} & \text{dla } n \text{ parzystych} \\ x^{\frac{n-1}{2}} \cdot x^{\frac{n-1}{2}} \cdot x & \text{dla } n \text{ nieparzystych} \end{cases}$$

- **Asymptotyka:**

Algorytm spełnia następującą rekurencję:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(1)$$

Rozwiązując za pomocą **Master Theorem** otrzymujemy:

$$T(n) = \Theta(\log n)$$

4.4.3 Obliczenie n-tej liczby Fibonacciego

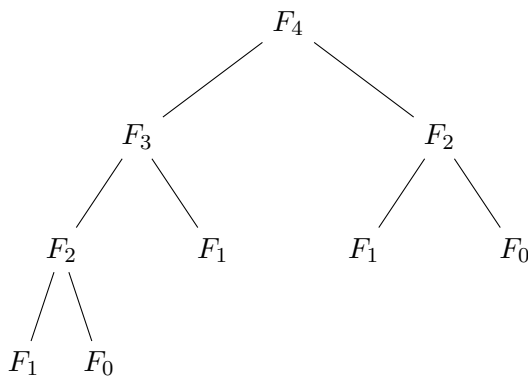
- **Problem:**

$$F_n = \begin{cases} 0 & \text{dla } n = 0 \\ 1 & \text{dla } n = 1 \\ F_{n-1} + F_{n-2} & \text{dla } n > 1 \end{cases}$$

- **Algorytmy:**

1. Naiwna rekurencja używająca definicji.

Obliczanie F_4



Kontynuując dostajemy asymptotyke rzędu $\Theta(\phi^n)$

2. *bottom up* – iteracyjne obliczanie kolejnych liczb Fibonacciego. Asymptotyka wynosi $\Theta(n)$
3. Kożystanie z wzoru wynikającego z rozwiązanej rekurencji:

$$F_n = \frac{1}{\sqrt{5}} \left(\left(\frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^n - \left(\frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^n \right)$$

Problem z tym podejściem polega na niedokładnym przybliżeniu przez komputery wartości ϕ

4. Kożystając z lematu:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^n = \begin{pmatrix} F_{n+1} & F_n \\ F_n & F_{n-1} \end{pmatrix},$$

Dowód. (a) Warunek początkowy: dla $n = 0$

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^0 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_1 & F_0 \\ F_0 & F_{-1} \end{pmatrix}$$

(b) Krok indukcyjny:

załóży, że dla pewnego k zachodzi:

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^k = \begin{pmatrix} F_{k+1} & F_k \\ F_k & F_{k-1} \end{pmatrix}$$

wtedy dla $k + 1$ mamy:

$$\begin{aligned} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^{k+1} &= \begin{pmatrix} F_{k+2} & F_{k+1} \\ F_{k+1} & F_k \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^{k+1} &= \begin{pmatrix} F_{k+1} & F_k \\ F_k & F_{k-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_{k+1} + F_k & F_{k+1} \\ F_k + F_{k-1} & F_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_{k+2} & F_{k+1} \\ F_{k+1} & F_k \end{pmatrix} \end{aligned}$$

□

Algorytm ten ma złożoność $\Theta(n \log n)$

4.4.4 Mnożenie liczb

- **Input:** x, y takie, że $\max\{|x|, |y|\}$
- **Output:** $x \cdot y$
- **Algorytmy:**

1. standardowe mnożenie szkolne – mnożenia w słupku jego asymptotyka wynosi $\Theta(n^2)$
2. Podejście metodą **D&C**

- **Podejście:** Rozbijamy liczby na dwie równe części, a następnie mnożymy je przez siebie
Możemy zapisać x oraz y jako:

$$x = \underbrace{x_L \cdot 2^{\frac{n}{2}}}_{\frac{n}{2} \text{ bitów}} + \underbrace{x_R}_{\frac{n}{2} \text{ bitów}}$$

$$y = \underbrace{y_L \cdot 2^{\frac{n}{2}}}_{\frac{n}{2} \text{ bitów}} + \underbrace{y_R}_{\frac{n}{2} \text{ bitów}}$$

Proces mnożenia wygląda następująco:

$$\begin{aligned} x \cdot y &= (x_L \cdot 2^n + x_R) \cdot (y_L \cdot 2^n + y_R) \\ &= x_L y_L \cdot 2^{2n} + ((x_L + x_R)(y_L + y_R) - x_L y_L - x_R y_R) \cdot 2^n \\ &\quad + x_R y_R \end{aligned}$$

Generalnie wszystkie wykonywane powyżej operacje są giga tanie bo operacje takie jak mnożenie przez 2^k wiąże się jedynie z przesunięciem bitowym.

- **Asymptotyka:** Nasz algorytm spełnia następującą rekurencję na podstawie zapisanego wyżej równania

$$T(n) = 4T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

Kożystając ponownie z **Master Theorem** można wywnioskować, że algorytm ma złożoność $\Theta(n^2)$. Zatem nie ma żadnego znacznego przyspieszenia, nawet prawdopodobnie stała ukryta w $\Theta(n^2)$ jest gorsza niż w standardowym podjeściu

3. Metoda Gaussa

- Rozważmy mnożenie liczb zespolonych

$$(a + ib)(c + id) = ac + i(ad + bc) + bd$$

$$bc + ad = (a + b)(c + d) - ac - bd$$

zatem

$$x \cdot y = x_L y_L \cdot 2^n + ((x_L + x_R)(y_L + y_R) - x_L y_L - x_R y_R) \cdot 2^{\frac{n}{2}} + x_R y_R$$

- **Asymptotyka:** algorytm ten spełnia rekurencję

$$T(n) = 3T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

Z **Master Theorem** otrzymujemy, że algorytm ma złożoność $\Theta(n^{\log_2 3})$, a $\log_2 3 \approx 1.58$

4. Istnieją jeszcze szybsze, nowsze algorytmy mnożenia liczb, takie jak algorytm Schönhage’a-Strassena bazuje ono na szybkiej transformacie Fouriera *Fast Fourier Transform*, który ma złożoność $\Theta(n \log n \log \log n)$. Jednakże, trzeba wziąć pod uwagę stałą ukrytą w Θ . W praktyce, dla liczb o rozmiarze do 10^6 lepiej jest użyć standardowego algorytmu mnożenia.

Trochę pseudo kodu dla mnożenia liczb:

Algorithm 4 Mnożenie liczb

```
1: procedure MULTIPLY( $x, y$ )
2:    $n = \max\{|x|, |y|\}$ 
3:   if  $n = 1$  then
4:     return  $x \cdot y$ 
5:   end if
6:    $x_L, x_R = \text{LeftMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil, \text{RightMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$  bits of  $x$ 
7:    $y_L, y_R = \text{LeftMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil, \text{RightMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$  bits of  $y$ 
8:    $p_1 = \text{Multiply}(x_L, y_L)$ 
9:    $p_2 = \text{Multiply}(x_R, y_R)$ 
10:   $p_3 = \text{Multiply}(x_L + x_R, y_L + y_R)$ 
11:  return  $p_1 \cdot 2^{2n} + (p_3 - p_1 - p_2) \cdot 2^n + p_2$ 
12: end procedure
```

4.4.5 Mnożenie macierzy

- **Input:** dwie macierze A, B rozmiaru $n \times n$
- **Output:** macierz $C = A \cdot B$
- **Algorytmy:**

1. Naiwne mnożenie macierzy – jego złożoność wynosi $\Theta(n^3)$ bo aby policzyć jedną komórkę macierzy C musimy wykonać n mnożeń (i $n - 1$ dodawań³), a skoro macierz C ma n^2 komórek to złożoność wynosi $\Theta(n^3)$
2. Algorytm Strassena – **D&C**
 - **Podejście:** Rozbijamy macierze na 4 równe części

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix}$$

³w sumie n^2 operacji

$$B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$

gdzie

$$C_{11} = A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21}$$

$$C_{12} = A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22}$$

$$C_{21} = A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21}$$

$$C_{22} = A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22}$$

– **Asymptotyka:** Algorytm ten spełnia rekurencje

$$T(n) = 7T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n^2)$$

Z **Master Theorem** otrzymujemy, że algorytm ma złożoność $\Theta(n^{\log_2 7})$, a $\log_2 7 \approx 2.81$
4

4.4.6 Quick Sort

Algorytm **Merge Sort** ociera się o minimalną granicę złożoności sortowania, która wynosi $\Theta(n \log n)$, jednakże jest z nim problem związany z pamięcią: nie sortuje w miejscu, a więc wymaga dodatkowej pamięci.

- **Input:** tablica $A[1..n]$
- **Output:** posortowana tablica A
- **Algorytm:** $\text{QuickSort}(A, p, q)$
 1. Podziel tablicę $A[p..q]$ na dwie podtablice $A[p..k-1]$ oraz $A[k+1..q]$, gdzie $A[k]$ jest elementem rozdzielającym – *pivotem*⁵ tak, że:

$$\forall i \in [p..k-1] : A[i] \leq A[k] : \forall j \in [k+1..q] : A[j] \geq A[k]$$

2. Odpalamy rekurencyjnie $\text{QuickSort}(A, p, k-1)$ oraz $\text{QuickSort}(A, k+1, q)$

- **Przykład:**

1. mamy dane $A = [6, 1, 4, 3, 5, 7, 2, 8]$, wybieramy *pivot* jako 6
2. Przebieg partycjonowania:

$$A = [1, 4, 3, 5, 2, 6, 7, 8]$$

Elementy mniejsze niż 6 znalazły się po lewej stronie, większe po prawej. Pozycja pivota: $A[6] = 6$.

3. Rekurencyjnie sortujemy dwie części:

– $\text{QuickSort}(A, 1, 5)$ dla tablicy $[1, 4, 3, 5, 2]$, np. wybieramy pivot 1:

$$A = [1, 4, 3, 5, 2]$$

Po dalszym sortowaniu otrzymamy $[1, 2, 3, 4, 5]$

– $\text{QuickSort}(A, 7, 8)$ dla $[7, 8]$, który już jest posortowany.

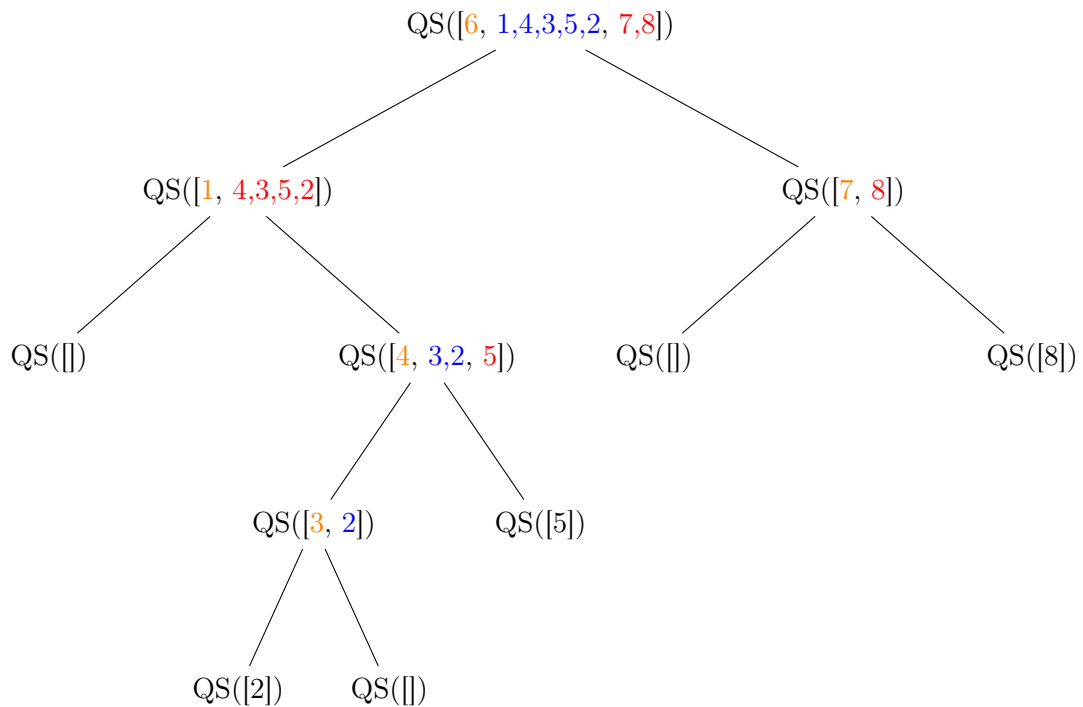
⁴Aby zejść do rekurencji $T(n) = 7T(\frac{n}{2}) + \Theta(n^2)$ trzeba wykonać pewne, bardziej wyrafinowane triki, które nie są dokładnie opisane tutaj. Z algorytmu zapisanego wyżej wynika że rekurencja to $T(n) = 8T(\frac{n}{2}) + \Theta(n^2)$, a więc złożoność wynosi $\Theta(n^3)$

⁵o tym jak ten pivot jest wybierany będziemy mówić później

4. Finalna posortowana tablica:

$$A = [1, 2, 3, 4, 5, 6, 7, 8]$$

Na koniec przykład w drzewie rekursji:



5 Wykład 2025-03-24

5.1 Quick Sort

5.1.1 Lemuto Partition

- **Input:** tablica $A[1..n]$
- **Output:** posortowana tablica A
- **Algorytm:** Lemuto(A , p , q)

Algorithm 5 Lemuto Partition

```
1: procedure LEMUTO( $A$ ,  $p$ ,  $q$ )
2:    $\text{pivot} = A[p]$ 
3:    $i = p$ 
4:   for  $j = p + 1$  to  $q$  do
5:     if  $A[j] < \text{pivot}$  then
6:        $i = i + 1$ 
7:        $\text{swap } A[i] \leftrightarrow A[j]$ 
8:     end if
9:   end for
10: end procedure
```

- **Przykład:**

1. zaczynamy z nieposortowaną tablicą $A = [6, 10, 13, 5, 8, 3, 2, 11]$
2. wybieramy pivot $A[1] = 6$
3. inicjalizujemy $i = 1$

4. iterujemy przez tablicę od $j = 2$ do $j = 8$:
 - $j = 2$: $A[2] = 10$ (nie mniejsze od pivot)
 - $j = 3$: $A[3] = 13$ (nie mniejsze od pivot)
 - $j = 4$: $A[4] = 5$ (mniejsze od pivot)
 - * $i = i + 1 = 2$
 - * zamiana $A[2] \leftrightarrow A[4] \Rightarrow A = [6, 5, 13, 10, 8, 3, 2, 11]$
 - $j = 5$: $A[5] = 8$ (nie mniejsze od pivot)
 - $j = 6$: $A[6] = 3$ (mniejsze od pivot)
 - * $i = i + 1 = 3$
 - * zamiana $A[3] \leftrightarrow A[6] \Rightarrow A = [6, 5, 3, 10, 8, 13, 2, 11]$
 - $j = 7$: $A[7] = 2$ (mniejsze od pivot)
 - * $i = i + 1 = 4$
 - * zamiana $A[4] \leftrightarrow A[7] \Rightarrow A = [6, 5, 3, 2, 8, 13, 10, 11]$
 - $j = 8$: $A[8] = 11$ (nie mniejsze od pivot)
5. zamiana pivot $A[1] \leftrightarrow A[4] \Rightarrow A = [2, 5, 3, 6, 8, 13, 10, 11]$
6. pivot 6 jest na pozycji 4

- **Asymptotyka:** Algorytm ten wykonuje w głównej pętli $n-1$ porównań, natomiast wersja Lemuto Partition wymaga dodatkowo $n-1$ zamian elementów.

5.1.2 Hoare Partition

- **Input:** Tablica $A[1..n]$
- **Output:** Posortowana Tablica A
- **Algorytm:** Hoare(A , p , q)

Algorithm 6 Hoare Partition

```

1: procedure HOARE( $A$ ,  $p$ ,  $q$ )
2:    $\text{pivot} = A[\frac{p+q}{2}]$ 
3:    $i = p - 1$ 
4:    $j = q + 1$ 
5:   while True do
6:      $i = i + 1$ 
7:     while  $A[j] > \text{pivot}$  do
8:        $j = j - 1$ 
9:     if  $i \geq j$  then
10:      break
11:    end if
12:  end while
13:   $\text{swap}A[i] \leftrightarrow A[j]$ 
14: end while
15: end procedure

```

- **Przykład:** Generalnie algorytm ten działa na zasadzie zamiany elementów w tablicy względem *pivotu* tak, że jeżeli jest element mniejszy od *pivotu* to zamieniamy go z elementem większym od *pivotu* z drugiej strony tablicy. Algorytm kończy się gdy wszystkie elementy mniejsze od *pivotu* są po lewej stronie, a większe po prawej.

1. zaczynamy z nieposortowaną tablicą $A = [6, 10, 13, 5, 8, 3, 2, 11]$
2. wybieramy pivot $A[\frac{1+8}{2}] = A[4] = 5$

3. inicjalizujemy $i = 0$ i $j = 9$

4. iterujemy aż $i \geq j$:

- $i = 1$: $A[1] = 6$ (większe od pivot)
- $j = 8$: $A[8] = 11$ (większe od pivot)
 - * $j = 7$: $A[7] = 2$ (mniejsze od pivot)
 - * zamiana $A[1] \leftrightarrow A[7] \Rightarrow$

2	10	13	5	8	3	6	11
---	----	----	---	---	---	---	----
- $i = 2$: $A[2] = 10$ (większe od pivot)
- $j = 6$: $A[6] = 6$ (większe od pivot)
 - * $j = 5$: $A[5] = 3$ (mniejsze od pivot)
 - * zamiana $A[2] \leftrightarrow A[5] \Rightarrow$

2	3	13	5	8	10	6	11
---	---	----	---	---	----	---	----
- $i = 3$: $A[3] = 13$ (większe od pivot)
- $j = 4$: $A[4] = 8$ (większe od pivot)
 - * $j = 3$: $A[3] = 13$ (większe od pivot)
 - * zamiana $A[3] \leftrightarrow A[3] \Rightarrow$

2	3	5	13	8	10	6	11
---	---	---	----	---	----	---	----
- $i = 4$: $A[4] = 8$ (większe od pivot)
- $j = 3$: $A[3] = 5$ (pivot), kończymy algorytm

5. pivot 5 jest na pozycji 3 i wszystkie elementy są podzielone względem niego

- **Asymptotyka:** *Hoare Partition* wykonuje $n \pm c$ porównań – o stałą więcej niżeli *Lemuto Partition*, ale za to wykonuje mniej zamian elementów. W praktyce *Hoare Partition* jest szybszy. Całościowa Asymptotyka wynosi $\Theta(n)$

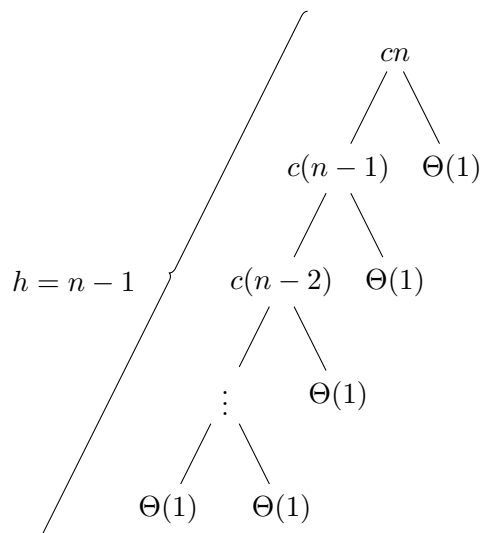
5.1.3 Analiza Worst Case

Algorytm sortowania Quick Sort zachowuje się najgorzej w przypadku, gdy dostaje tablicę odwrotnie posortowaną. Wszystkie elementy będą znajdowały się po złej stronie *pivotu*.

Zostaje spełniana rekurencja:

$$T(n) = T(n-1) + \underbrace{T(0)}_{\text{pusta lewa tablica}} + \Theta(n)$$

Można zauważyć, że nie zadziała tu **Master Theorem**, trzeba rozwiązać ją na przykład drzewem rekursji:



Z drzewa rekursji wynika, że powyższa rekurencja to:

$$\begin{aligned}
 T(n) &= T(n-1) + \Theta(n) \\
 &\leq \sum_{k=0}^n (c(n-k) + \Theta(1)) \\
 &= c \sum_{k=0}^n (n-k) + \Theta(n) \\
 &= c \sum_{k=0}^n k + \Theta(n) \\
 &= \Theta(n^2)
 \end{aligned}$$

Ograniczenie dolne analogicznie...

5.1.4 Best Case Analysis

Algorytm sortowania Quick Sort zachowuje się najlepiej w przypadku, gdy dostaje tablicę posortowaną. Wszystkie elementy będą znajdowały się po dobrej stronie *pivotu*.

Zostaje spełniana rekurencja:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

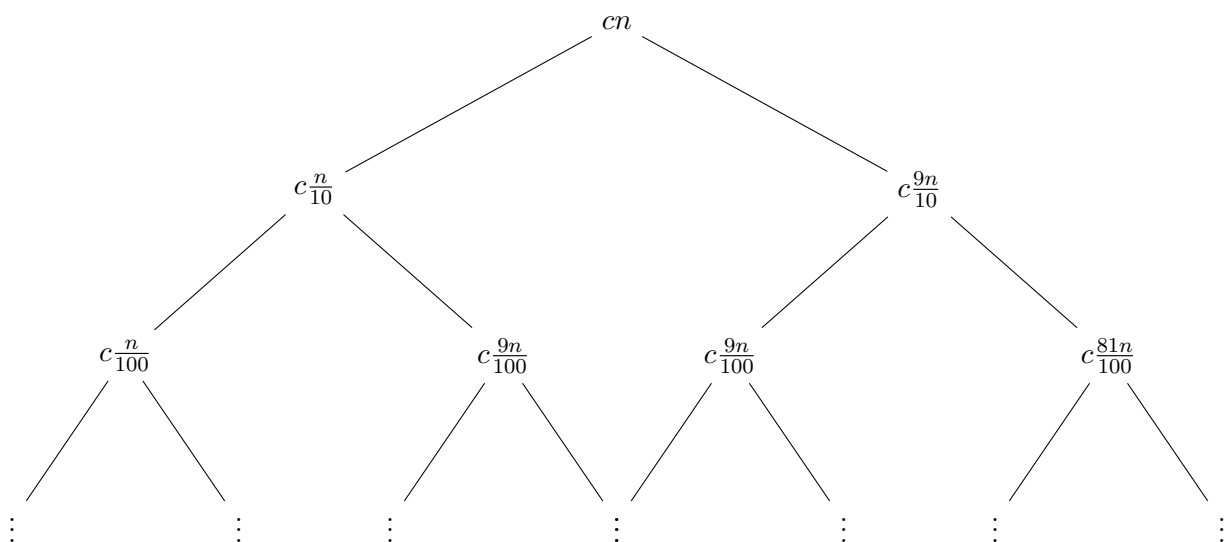
Można zauważyć, z **Master Theorem**, że asymptotyka wynosi:

$$T(n) = \Theta(n \log n)$$

Rozważmy przypadek, w którym algorytm wykonuje się nie koniecznie optymalną ilość razy. Powiedzmy, że spełnia on taką rekurencję:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{10}\right) + T\left(\frac{9n}{10}\right) + \Theta(n)$$

Rozważając drzewo rekursji możemy zauważyć, że



Każdy wiersz tego drzewa sumuje się do cn . Wysokość drzewa wynosi $\log_{10/9} n$, zatem złożoność wynosi $\Theta(n \log_{10/9} n)$, co jest tak naprawdę równe $\Theta(n \log n)$.

5.1.5 Rozważenie przypadku mieszanego

Rozważmy przypadek, w którym algorytm raz wykonuje się z best casem – dzieli się tablica na pół, a raz z worst casem – dzieli się tablica na 1 i $n - 1$ elementów.

Zostaje spełniana rekurencja:

$$L(n) = 2U\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

$$U(n) = L(n - 1) + \Theta(n)$$

gdzie L symbolizuje best case, natomiast U worst case. Rozwiązując powyższą rekurencję otrzymujemy:

$$\begin{aligned} L(n) &= 2(L\left(\frac{n}{2} - 1\right) + \Theta(n)) + \Theta(n) \\ &= 2L\left(\frac{n}{2} - 1\right) + \Theta(n) \\ &= \Theta(n \log n) \end{aligned}$$

5.1.6 Average Case Analysis

Algorytm Quick Sort da się “zabezpieczyć” przed złym rozkładem danych poprzez losowym wybraniem pivotu i następnie swapnięcie go z naszym deterministycznym miejscem. W ten sposób będziemy mieli zawsze jednostajnie losowy rozkład danych.

Wprowadźmy

T_n – zmienna losowa liczby porównań w Quick Sortcie sortowanej tablicy A , $|A| = n$

Do dziś nie jest znany rozkład zmiennej losowej T_n .

Niech X będzie zmienną indykatorową:

$$X_k^{(n)} = \begin{cases} 1 & \text{jeśli partition podzieli tablicę } n\text{-elementową na } (k, (n - k - 1)) \\ 0 & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Teraz rozważmy zachowanie zmiennej losowej T_n :

$$T_n \stackrel{d}{=} \begin{cases} T_0 + T_{n-1} + n - 1 & \text{jeśli } (0, n - 1) \text{ jest partitionem} \\ T_1 + T_{n-2} + n - 1 & \text{jeśli } (1, n - 2) \text{ jest partitionem} \\ \vdots \\ T_k + T_{n-k-1} + n - 1 & \text{jeśli } (k, n - k - 1) \text{ jest partitionem} \\ \vdots \\ T_{n-1} + T_0 + n - 1 & \text{jeśli } (n - 1, 0) \text{ jest partitionem} \end{cases}$$

Stosując zmienną indykatorową X otrzymujemy

$$T_n = \sum_{k=0}^{n-1} X_k^{(n)} (T_k + T_{n-k-1} + n - 1)$$

Rozważmy niezależność zmiennych $X_k^{(n)}$ i T_k . Są one niezależne, ponieważ ilość porównań nie jest zależna od tego jak później będzie dzielić się tablica. Zatem można zapisać

$$\mathbb{E}[X_k^{(n)} T_k] = \mathbb{E}[X_k^{(n)}] \mathbb{E}[T_k]$$

Skoro przyjmujemy jednostajny rozkład danych wejściowych to wartość oczekiwana $X_k^{(n)}$ wynosi:

$$\mathbb{E}[X_k^{(n)}] = 1 \cdot P(X_k^{(n)} = 1) + 0 \cdot P(X_k^{(n)} = 0) = P(X_k^{(n)} = 1) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}$$

Teraz policzmy wartość oczekiwaną T_n

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[T_n] &= \mathbb{E}\left[\sum_{k=0}^{n-1} X_k^{(n)}(T_k + T_{n-k-1} + n - 1)\right] \\
&= \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[X_k^{(n)}(T_k + T_{n-k-1} + n - 1)] \\
&= \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[X_k^{(n)}] \mathbb{E}[T_k + T_{n-k-1} + n - 1] \\
&= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{1}{n} \mathbb{E}[T_k + T_{n-k-1} + n - 1] \\
&= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_k] + \mathbb{E}[T_{n-k-1}] + \mathbb{E}[n - 1] \\
&= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_k] + \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_{n-k-1}] + \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} n - 1
\end{aligned}$$

Można zauważyć, że $\sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_k] = \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_{n-k-1}]$ ponieważ jest to doawanie tych samych rzeczy w innej kolejności (od przodu i od tyłu). Zatem

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}[T_n] &= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_k] + \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} n - 1 \\
&= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[T_k] + n - 1
\end{aligned}$$

Przyjmijmy oznaczenie $\mathbb{E}[T_n] = t_n$, wtedy

$$t_n = \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n - 1$$

Jest to rekurencja Można ją rozwiązać w następujący sposób:

$$\begin{aligned}
t_n &= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n - 1 \quad | \cdot n \\
nt_n &= 2 \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n(n - 1)
\end{aligned}$$

Podstawmy za $n \rightarrow n - 1$

$$(n - 1)t_{n-1} = 2 \sum_{k=0}^{n-2} t_k + (n - 1)(n - 2)$$

Odejmując stronami równanie otrzymujemy:

$$nt_n - (n - 1)t_{n-1} = 2 \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n(n - 1) - 2 \sum_{k=0}^{n-2} t_k - (n - 1)(n - 2)$$

$$nt_n - (n - 1)t_{n-1} = 2t_{n-1} + 2(n - 1)$$

Przekształcając otrzymujemy:

$$nt_n = (n + 1)t_{n-1} + 2(n - 1) \quad | : n(n + 1)$$

$$\frac{t_n}{n+1} = \frac{t_{n-1}}{n} + \frac{2(n-1)}{n(n+1)}$$

Przyjmijmy kolejne oznaczenie $s_n = \frac{t_n}{n+1}$, wtedy

$$s_n = s_{n-1} + 2\frac{n-1}{n(n+1)}$$

jest już prostą rekurencją, którą można łatwo rozwiązać iteracyjnie.

$$\begin{aligned} s_n &= 2 \sum_{k=1}^n \frac{k-1}{k(k+1)} \\ &= 2 \sum_{k=1}^n \left(\frac{2}{k+1} - \frac{1}{k} \right) \\ &= 4 \sum_{k=1}^n \frac{1}{k+1} - 2 \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} \\ &= 4 \left(H_n + \frac{1}{n+1} - 1 \right) - 2H_n \\ &= 4H_n + 4\frac{1}{n+1} - 4 - 2H_n \\ &= 2H_n + \frac{4}{n+1} - 4 \end{aligned}$$

gdzie H_n to n -ty element ciągu harmonicznego. Podstawiając z powrotem $t_n \leftarrow s_n(n+1)$ otrzymujemy

$$t_n = 2(n+1)H_n + 4(n+1) - 4 = 2nH_n + 2H_n + 4n$$

Kożystając z faktu, że $H_n = \ln n + \gamma + O(\frac{1}{n})$ otrzymujemy

$$\mathbb{E}[T_n] = 2n \log n + 2\gamma n + \Theta(n)$$

6 Wykład 2025-03-25

6.1 Dual Pivot Quick Sort

W roku 1975 Sedgwick pokazał, że

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[\text{\#porównań w dual pivot partition}] &\approx \frac{16}{9}n \implies \\ \implies \mathbb{E}[\text{\#porównań w dual pivot Quick Sortcie Sedgwick}] &\approx \frac{32}{15}n \log n \end{aligned}$$

Jak się to liczy?

Niech T_n - #porównań w dual pivot Quick Sortcie Sedgwick oraz P_n - #porównań w dual pivot partition. Rekurencja spełnia takie równanie:

$$\mathbb{E}[T_n] = \mathbb{E}[P_n] + \frac{1}{\binom{n}{2}} \sum_{1 \leq p < q \leq n} (\mathbb{E}[T_{p-1}] + \mathbb{E}[T_{q-p-1}] + \mathbb{E}[T_{n-q}])$$

Później rozwiązuje się to analogicznie jak na poprzednim wykładzie rozwiązywana była rekurencja dla T_n 5.1.6

Natomiast w roku 2009 pan Yaroslavsky, Bentley, Blach opracował poprzez testowanie w Javie (nie miał backgroundu matematycznego) lepszy algorytm Quick Sort. Później w 2012 Sebastian Wild, Nedel pokazali, że

$$\mathbb{E}[\text{\#porównań w Dual Pivot Quick Sortcie Yaroslavskiego}] \approx 1.9n \log n$$

2015, Aufmüller, Dietzfelbinger zaprojektowali *Strategie Count* oraz pokazali jej optymalność

$$\mathbb{E}[\text{\#porównań w Count Partition}] \approx \frac{3}{2}n \implies$$

$$\implies \mathbb{E}[\text{\#porównań w Dual Pivot z Count Partition}] \approx 1.8n \log n$$

Wartość oczekiwana pojawia się w tych asymptotykach ponieważ jest element losowości związany z porównaniami elementu z pivotami. Nie zawsze trzeba będzie go porównywać z jednym i drugim pivotem.

6.1.1 Strategia Count Partition

- Zakładamy $p < q$

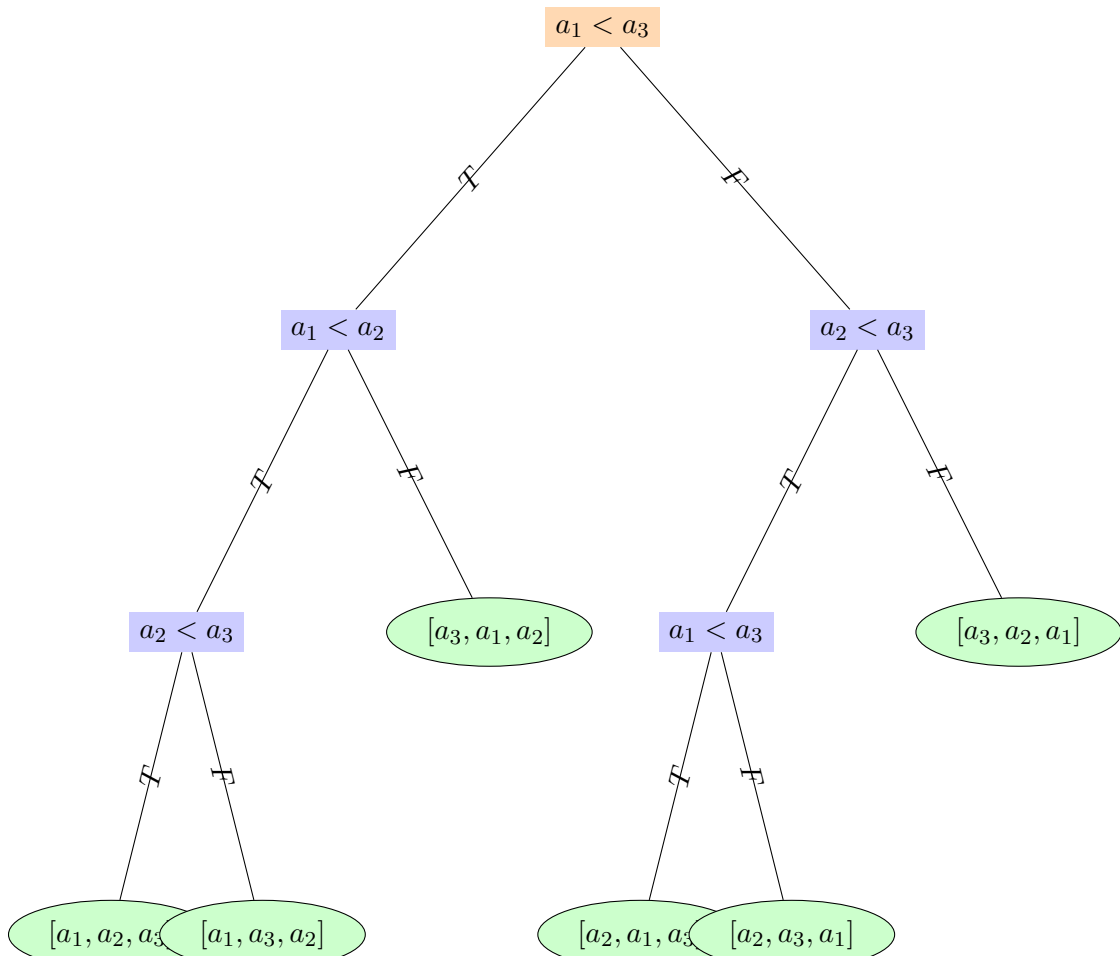
$$\left[a \mid \underbrace{\dots}_{S_{i-1}} p \mid \dots q \mid \underbrace{\dots}_{L_{i-1}} \boxed{i} \mid b \right]$$

- rozpatrzmy i -ty element tablicy
- jeśli $s_{i-1} \geq l_{i-1}$ to porównujemy $A[i]$ najpierw z p jeżeli jest potrzeba to z q
- jeśli $s_{i-1} \leq l_{i-1}$ to porównujemy $A[i]$ najpierw z q jeżeli jest potrzeba to z p ⁶

6.2 Comparison Model

6.2.1 Drzewo decyzyjne

Jak wygląda to na przykładzie? Mamy daną tablicę $[a_1, a_2, a_3]$ i chcemy ją posortować. W drzewie decyzyjnym każdy węzeł to porównanie dwóch elementów. W liściu znajduje się permutacja elementów.



⁶jest to swoiste przewidywanie przeszłości na podstawie ilości elementów, które są już posortowane

- dla dowolnego algorytmu sortowania w *Comparison Model* można znaleźć drogę na drzewie decyzyjnym
- W tym drzewie występuje $n!$ liści będących permutacjami tablicy
- *Worst Case* odpowiada najdłuższej ścieżce w drzewie decyzyjnym
- drzewo binarne pełne odpowiada najlepszemu algorytmowi sortowania
- drzewo binarne pełne o wysokości h ma co najwyżej 2^h liści, ale liści w drzewie decyzyjnym powinno być przynajmniej $n!$ zatem

$$2^h \geq n! \implies h \geq \log_2 n!$$

6.2.2 Twierdzenie

Dolne ograniczenie na liczbę porównań w problemie sortowania w *Comparison Model* wynosi $\Omega(n \log n)$

Dowód. Rozważmy drzewo decyzyjne dla sortowania n elementów. Każda ścieżka w drzewie decyzyjnym odpowiada jednej permutacji. Zatem drzewo decyzyjne ma przynajmniej $n!$ liści. Trzeba pokazać, że wysokość drzewa decyzyjnego jest przynajmniej $\log_2 n!$.

$$2^h \geq n! \implies h \geq \log n!$$

Używając wzoru Stirlinga

$$\begin{aligned} h \geq \log n! &= \log \left(\sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e} \right)^n (1 + O(1)) \right) \\ &= \log \left(\frac{n}{e} \right)^n + \log \left(\sqrt{2\pi n} (1 + O(1)) \right) \\ &= \underbrace{n \log n}_{\Theta(n \log n)} - \underbrace{n \log e}_{\Theta(n)} + \underbrace{\log \sqrt{2\pi n}}_{\Theta(\log n)} + \underbrace{\log(1 + O(1))}_{\Theta(1)} \\ &= \Omega(n \log n) \end{aligned}$$

Zatem dolne ograniczenie na liczbę porównań w problemie sortowania w *Comparison Model* wynosi $\Omega(n \log n)$

□

6.2.3 Counting Sort

- **Input:** Tablica A , $|A| = n$, $\forall i A[i] \in \{0, 1, 2, \dots, k\}$, k - stała
- **Output:** Posortowana tablica A
- **Algorytm:**
- **Przykład:**
 1. $A = [4, 1, 3, 4, 3]$, $C = [0, 0, 0, 0]$, $B = [0, 0, 0, 0, 0]$ (tablice indeksowane od 1)
 2. $A = [4, 1, 3, 4, 3]$, $C = [1, 0, 2, 2]$, $B = [0, 0, 0, 0, 0]$
 3. $A = [4, 1, 3, 4, 3]$, $C = [1, 1, 3, 5]$, $B = [0, 0, 0, 0, 0]$
 4. Ostatnia pętla, skupmy się na tablicy B :
 - (a) $j = 5$: $B[5] = A[5] = 3$, $C[3] = 4$
 - (b) $j = 4$: $B[4] = A[4] = 4$, $C[4] = 3$
 - (c) $j = 3$: $B[3] = A[3] = 3$, $C[3] = 3$
 - (d) $j = 2$: $B[2] = A[2] = 1$, $C[1] = 1$
 - (e) $j = 1$: $B[1] = A[1] = 4$, $C[4] = 2$ $B = [1, 3, 3, 4, 4]$ - posortowana tablica
- **Asymptotyka:** $\Theta(n + k)$, gdzie $k = O(n)$

Algorithm 7 Counting Sort

```
1: procedure COUNTINGSORT( $A, n, k$ )  
2:   for  $i = 1$  to  $k$  do  $\triangleright \Theta(k)$   
3:      $C[i] = 0$   
4:   end for  
5:   for  $j = 1$  to  $n$  do  $\triangleright \Theta(n)$   
6:      $C[A[j]] = C[A[j]] + 1$   
7:   end for  
8:   for  $i = 2$  to  $k$  do  $\triangleright \Theta(k)$   
9:      $C[i] = C[i] + C[i - 1]$   
10:     $C[i] = C[i] + C[i - 1]$   $\triangleright$  liczba elementów mniejszych lub równych  $i$   
11:  end for  
12:  for  $j = n$  downto  $1$  do  $\triangleright \Theta(n)$   
13:     $B[C[A[j]]] = A[j]$   
14:     $C[A[j]] = C[A[j]] - 1$   
15:  end for  
16:  return  $B$   $\triangleright \Theta(1)$   
17: end procedure
```

6.3 Stable Sorting Property

Algorytm zachowuje kolejność równych sobie elementów z tablicy wejściowej

6.3.1 Radix Sort

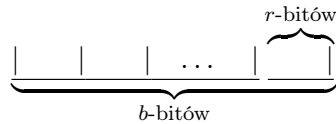
- **Input:** Tablica $A, |A| = n, \forall i A[i] \in \{0, 1, 2, \dots, k\}$, k - stała
- **Output:** Posortowana tablica A
- **Algorytm:** Zastosuj Counting Sort dla każdej cyfry liczby
- **Przykład:**

$$A = \begin{bmatrix} 329 \\ 457 \\ 657 \\ 839 \\ 436 \\ 720 \\ 355 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Counting Sort}} \begin{bmatrix} 720 \\ 355 \\ 436 \\ 457 \\ 657 \\ 329 \\ 839 \end{bmatrix} \xrightarrow{\text{Counting Sort}} \begin{bmatrix} 329 \\ 355 \\ 436 \\ 457 \\ 657 \\ 720 \\ 839 \end{bmatrix}$$

Algorytm zachowuje kolejność równych sobie elementów z tablicy wejściowej – *Stable Sorting Property*, co umożliwia sortowanie po kolejnych cyfrach.

- **Poprawność:** Indukcja po t – numer cyfry
 1. jeśli $t = 1$ to poprawność *Counting Sort* jest trywialna
 2. założmy, że Counting Sort jest poprawny dla $t - 1$ – cyfrowej liczby
 3. Krok indukcyjny:
 - (a) t -ta cyfra ... liczby jest ...: to z założenia indukcyjnego oraz *stable counting property Counting Sorta* liczby do t -tej cyfry daję poprawnie posortowane
 - (b) t -ta cyfra różna: z poprawności *Counting Sort* ok.
- **Złożoność obliczeniowa:**
 - n b -bitowych liczb

- liczba b -bitowa dzielę na r -bitowych cyfr ($\frac{b}{r}$ takich liczb):



- cyfry są z $\{0, \dots, 2^r - 1\} \mid = 2^r$
- *Counting Sort* sortujemy n liczb względem jednej liczby. A więc wykonujemy

$$\Theta(n + 2^r)$$

operacji.

Zatem *Radix Sort* będzie miał złożoność obliczeniową

$$\Theta\left(\frac{b}{r}(n + 2^r)\right)$$

machając trochę rękoma wybieramy r jako $r = \log n$, wtedy

$$\Theta\left(\frac{b}{\log n} (n + 2^{\log n})\right) = \Theta\left(\frac{bn}{\log n}\right)$$

Jeśli $\{0, \dots, n^d - 1\}$ - zakres sortowanych liczb, wtedy $b = \log n^d = d \log n$, a więc

$$\Theta\left(\frac{d \log nn}{\log n}\right) = \Theta\left(\frac{\cancel{\log n} n}{\cancel{\log n}}\right) = \Theta(d \cdot n)$$

7 Wykład 2025-03-31

Problem którym się teraz zajmujemy to tak zwany **Statystyka Pozycyjna**

7.1 Definicja Statystyki Pozycyjnej

7.1.1 Definicja

k -tą statystyką pozycyjną nazywamy k -tą najmniejszą wartością z zadanaego zbioru.

7.1.2 Przykład

- $k = 1 \rightarrow O(n)$
- $k = n \rightarrow O(n)$
- $k = \lfloor \frac{n-1}{2} \rfloor$ $k = \lfloor \frac{n+1}{2} \rfloor \rightarrow$ sortowanie $O(n \log n)$

7.2 Algorytm Random Select

- **Input:** Tablica A , $|A| = n$, liczba k
- **Output:** k -ta statystyka pozycyjna
- **Algorytm:**
- **Przykład:** $A = [6, 10, 13, 5, 8, 3, 2, 11]$, $\text{RandomSelect}(A, 1, 8, 4)$ Dla tablicy

$$A = \begin{bmatrix} 6 & 10 & 13 & 5 & 8 & 3 & 2 & 11 \end{bmatrix}$$

wywołujemy procedurę $\text{RandomSelect}(A, 1, 8, 4)$ aby znaleźć 4-ty najmniejszy element.

Algorithm 8 Random Select

```
1: procedure RANDOMSELECT( $A, p, q, i$ )
2:   if  $p = q$  then
3:     return  $A[p]$ 
4:   end if
5:    $r = \text{RandomPartition}(A, p, q)$  ▷ losowa partycja
6:    $k = r - p + 1$ 
7:   if  $i = k$  then
8:     return  $A[r]$  ▷  $A[r]$  jest  $i$ -tą statystyką pozycyjną
9:   else if  $i < k$  then
10:    return  $\text{RandomSelect}(A, p, r - 1, i)$ 
11:  else
12:    return  $\text{RandomSelect}(A, r + 1, q, i - k)$ 
13:  end if
14: end procedure
```

Krok 1.

Zakładamy, że procedura **RandomPartition** wybiera pivot 8.

Po partycjonowaniu tablica wygląda następująco:

$$A = \quad 6 \quad 5 \quad 3 \quad 2 \quad \underline{8} \quad 13 \quad 10 \quad 11$$

Pivot znajduje się na pozycji $r = 5$, a $k = r - p + 1 = 5 - 1 + 1 = 5$. Ponieważ poszukiwany rząd $i = 4$ jest mniejszy od $k = 5$, następuje wywołanie rekurencyjne:

$$\text{RandomSelect}(A, 1, 4, 4)$$

dla lewego podzbioru

$$\boxed{6} \boxed{5} \boxed{3} \boxed{2}.$$

Krok 2.

Dla podtablicy

$$B = \boxed{6} \boxed{5} \boxed{3} \boxed{2},$$

zakładamy, że pivot został wybrany jako 2.

Po partycjonowaniu otrzymujemy:

$$B = \boxed{\underline{2}} \boxed{5} \boxed{3} \boxed{6}$$

gdzie pivot 2 znajduje się teraz na pozycji $r = 1$. Obliczamy $k = r - p + 1 = 1 - 1 + 1 = 1$.

Ponieważ $i = 4 > 1$, odejmujemy k od i , czyli nowa wartość to $i = 4 - 1 = 3$, i wywołujemy:

$$\text{RandomSelect}(B, 2, 4, 3)$$

dla podtablicy

$$B' = \boxed{5} \boxed{3} \boxed{6}.$$

Krok 3.

Dla podtablicy

$$C = \boxed{5} \boxed{3} \boxed{6},$$

zakładamy, że pivotem jest 6.

Po partycjonowaniu otrzymujemy:

$$C = \boxed{5} \boxed{3} \boxed{\underline{6}}$$

gdzie pivot 6 znajduje się na pozycji $r = 3$ (przyjmując indeksowanie od 1). Wówczas $k = r - p + 1 = 3 - 1 + 1 = 3$.

Skoro $i = 3$ jest równe k , zwracamy pivot:

$$\text{RandomSelect}(C, 1, 3, 3) = 6.$$

Wniosek:

Procedura zwraca wartość $\boxed{6}$, czyli 4-ty najmniejszy element w tablicy A .

• **Złożoność obliczeniowa:**

– *Best Case*: W najlepszym przypadku dzielimy tablicę na dwie równe części, zatem

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

Używając *Master Theorem* otrzymujemy

$$T(n) = \Theta(n)$$

– *Worst Case*: W najgorszym przypadku dzielimy tablicę na $n - 1$ i 1 elementów (– pivot wybrany przez partition), a więc

$$T(n) = T(n - 1) + \Theta(n)$$

Używając *Master Theorem* otrzymujemy

$$T(n) = \Theta(n^2)$$

– *Average Case*: W średnim przypadku musimy policzyć wartość oczekiwaną takiej zmiennej losowej:

$$T_n = \begin{cases} T_{n-1} + n - 1 : (0, n - 1) \\ T_{n-2} + n - 1 : (1, n - 2) \\ \vdots \\ T_1 + n - 1 : (n - 2, 1) \end{cases}$$

Aby formalizować analizę, wprowadzamy zmienną indykatorową:

$$X_k^{(n)} = \begin{cases} 1, & \text{jeśli przy partycjonowaniu tablicy } n\text{-elementowej nastąpiło rozbiecie na} \\ & (k, n - k - 1) \text{ oraz dalsze wywołanie rekurencyjne odbywa się na} \\ & \text{podtablicy zawierającej szukany element,} \\ 0, & \text{w przeciwnym przypadku.} \end{cases}$$

Wówczas możemy zapisać:

$$T_n = \sum_{k=0}^{n-1} X_k^{(n)} \left(T(\max(k, n - k - 1)) + n - 1 \right).$$

Przyjmując, że wybór pivotu jest jednostajny, mamy:

$$\mathbb{E}[X_k^{(n)}] = \frac{1}{n} \quad \text{dla } k = 0, 1, \dots, n - 1.$$

Zatem, stosując wartość oczekiwaną i liniowość tej wartości, otrzymujemy:

$$\mathbb{E}[T_n] = \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \left(\mathbb{E}[T(\max(k, n - k - 1))] + n - 1 \right).$$

Ponieważ gdy pivot jest szukanym elementem (dla $k = 0$ lub $k = n - 1$, w sensie odpowiedniego ustawienia) nie następuje rekurencja, przyjmujemy $T_0 = 0$. Dla pozostałych przypadków (czyli dla $1 \leq k \leq n - 2$) dalsze wywołanie odbywa się na jednej z podtablic o rozmiarze nie większym niż $\lceil n/2 \rceil$ (ze względu na symetrię rozbicia). Możemy więc oszacować:

$$t_n = \mathbb{E}[T_n] \leq n - 1 + \frac{n - 2}{n} t_{\lceil n/2 \rceil}.$$

Łatwo (przez indukcję) pokazać, że taka rekurencja implikuje, iż

$$t_n = O(n).$$

Wniosek: Średnia liczba porównań w algorytmie RandomSelect wynosi $\Theta(n)$, czyli algorytm działa w czasie liniowym w średnim przypadku.

7.3 Algorytm Select

Algorytm zwany jest także algorytmem *Magicznych Piątek*

- **Input:** Tablica A , $|A| = n$, liczba k
- **Output:** k -ta statystyka pozycyjna
- **Algorytm:**

1. dzielimy $A[p \dots q]$ na $\lfloor \frac{n}{5} \rfloor$ pięcio elementowe części oraz ostatnią część z resztą $\Theta(n)$
2. Sortujemy każdą pięcio elementową część i wybieramy z nich mediany: $T(\frac{\lceil n \rceil}{5})$

$$M = \{m_1, m_2, \dots, m_{\lfloor \frac{n}{5} \rfloor}\}$$

3. Znaleźć medianę z tablicy M : wywołujemy $\text{Select}(M, 1, \lceil \frac{n}{5} \rceil, \lfloor \frac{\lfloor \frac{n}{5} \rfloor}{2} \rfloor)$ i oznaczmy ją jako X ⁷
4. Ustaw X jako pivot w Partition $\Theta(n)$
5. idź do lewej albo prawej podtablicy w zależności od indeksu pivota i szukaj statystykju pozycyjnej $T(?)$

- **Asymptotyka:** Algorytm spełnia rekurencję:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{5}\right) + T(?) + \Theta(n)$$

Gdzie $T(?)$ oznacza czas rekurencyjnego wywołania algorytmu Select dla reszty tablicy (pozostałych elementów niżeli napewno mniejsze/większe od X). Rozmiar $?$ jest zależny od dystrybucji elementów w tablicy. W najgorszym przypadku ograniczenie dolne na *pewną część* jest rzędu:

$$\geq \left(\frac{1}{2} \frac{\lceil n \rceil}{5}\right) - 1 - 1 \cdot 3 \geq \frac{3n}{10} - 6$$

Zatem górne ograniczenie na $?$ jest rzędu:

$$n - \left(\frac{3n}{10} - 6\right) - 1 \leq \frac{7n}{10} + 5$$

A więc Algorytm *Select* spełnia rekurencję:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{5}\right) + T\left(\frac{7n}{10} + 5\right) + \Theta(n)$$

⁷nazywana też mediana median

Dla uproszczenia możemy przyjąć $T\left(\frac{7n}{10} + 5\right) = T\left(\frac{3n}{4}\right)$, ponieważ $\frac{3}{4}n \geq \frac{7}{10}n + 5$ dla $n \geq 20$. Przyjmujemy, że dla $n < 20$ algorytm działa w czasie stałym. Rekurencja algorytmu *Select* jest teraz następująca:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{5}\right) + T\left(\frac{3n}{4}\right) + \Theta(n)$$

Rozwiążemy ją stosując indukcję:

- Base case: $T(n) = \Theta(1)$ dla $n < 20$
- Założenie indukcyjne:

$$\forall k \leq n : T(k) \leq ck$$

- Krok indukcyjny:

$$\begin{aligned} T(n) &\leq T\left(\frac{n}{5}\right) + T\left(\frac{3n}{4}\right) + \Theta(n) \\ &\leq c \cdot \frac{n}{5} + c \cdot \frac{3n}{4} + \Theta(n) \\ &= \frac{c}{5}n + \frac{3c}{4}n + \Theta(n) \\ &\leq \left(\frac{c}{5} + \frac{3c}{4} + \Theta(1)\right)n \\ &= \left(\frac{4c + 15c}{20} + \Theta(1)\right)n \\ &= \left(\frac{19c}{20} + \Theta(1)\right)n \end{aligned}$$

Dla naszego wybranego, dużego c możemy przyjąć, że $\frac{19c}{20} + \Theta(1) \leq c$, zatem

$$T(n) \leq cn$$

□

8 Wykład 2025-04-07

8.1 Set Interface

Zakładamy, że każda struktura ma pole nazwane kluczem $a \in A \rightarrow \exists ! \geq a.key \geq \text{length}()$, które jest unikalne dla każdego elementu. Klucz jest liczbą całkowitą, a jego wartość jest niezmienna. Wartości kluczy są różne dla różnych elementów, a więc $a.key \neq b.key$ dla $a \neq b$.

Do budowy zbiorów używamy *Set Interface*, który definiuje następujące operacje:

- $\text{build}(A)$ - buduje “set” z danych zawartych w tablicy A
- $\text{find}(k)$ - zwraca element o kluczu k z “setu”
- $\text{length}()$ - zwraca liczbę elementów w “secie”
- $\text{insert}(a)$ - dodaje element a do “setu”
- $\text{delete}(a)$ - usuwa element a z “setu”
- $\text{find_min}()$ - zwraca element o najmniejszym kluczu
- $\text{find_max}()$ - zwraca element o największym kluczu
- $\text{find_next}(k)$ - zwraca element o kluczu większym od k
- $\text{find_prev}(k)$ - zwraca element o kluczu mniejszym od k

- `order()` - zwraca elementy w “secie” w kolejności rosnącej kluczy

Zobaczmy sobie kilka przykładów asymptotyki operacji dla różnych struktur danych:

Struktura	build	find	input, delete	find_max find_min	find_next find_prev	order()
unsorted array	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(n)^8$	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(n \log n)$
sorted array	$\Theta(n \log n)$	$\Theta(\log n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1)$	$\Theta(\log n)$	$\Theta(n)$
unsorted linked list	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(1), \Theta(n)^9$	$\Theta(n)$	$\Theta(n)$	$\Theta(n \log n)$
BST	$\Theta(n)$	–	–	–	–	–
Direct Access Array	$\Theta(K)$	$\Theta(1)$	$\Theta(1)$	$\Theta(K)$	$\Theta(K)$	$\Theta(K)$

8.1.1 Binary Search Tree – BST

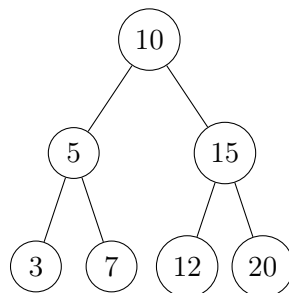
Po polsku drzewo przeszukiwań binarnych. Struktura ta zawiera następujące pola:

- `parent` – wskaźnik na rodzica
- `left` – wskaźnik na lewe dziecko
- `right` – wskaźnik na prawe dziecko
- `key` – klucz
- ... – inne pola

Drzewa BST mają następujące właściwości, niech T będzie drzewem BST, $x \in T$ – x jest węzłem drzewa T

- każdy $y \in x.left$ ma klucz mniejszy od klucza x
- każdy $y \in x.right$ ma klucz większy od klucza x

Przykład drzewa BST:



8.1.2 Operacje na BST

- **InorderTreeWalk**: operacja do wypisania wszystkich elementów w drzewie w kolejności rosnącej kluczy. Algorytm działa rekurencyjnie, odwiedzając najpierw lewe poddrzewo, następnie węzeł, a na końcu prawe poddrzewo.

Na powyższym przykładzie wywołanie `InorderTreeWalk(T)` wypisze 3, 5, 7, 10, 12, 15, 20.

⁸nie $\Theta(1)$ ponieważ potrzeba czasu na realokację pamięci itp.

⁹należy znaleźć element do usunięcia, samo usuwanie $\Theta(1)$

Algorithm 9 InorderTreeWalk

```
1: procedure INORDERTREEWALK( $x$ )
2:   if  $x \neq NIL$  then
3:     InorderTreeWalk( $x.left$ )
4:     print( $x.key$ )
5:     InorderTreeWalk( $x.right$ )
6:   end if
7: end procedure
```

Asymptotyka: w zależności od rozmiaru lewego poddrzewa $-k$, algorytm spełnia rekurencję:

$$T(n) = T(k) + \Theta(1) + T(n - 1 - k)$$

Rozwiążemy to rekurencyjnie:

- założenie indukcyjne: $\forall k < n : T(k) \leq ck$
- krok indukcyjny:

$$\begin{aligned} T(n) &= T(j) + \Theta(1) + T(n - 1 - j) \\ &\leq cj + \Theta(1) + c(n - 1 - j) \\ &= cn - c + \Theta(1) \\ &\leq cn \end{aligned}$$

Zatem asymptotyka algorytmu to $T(n) = \Theta(n)$

- **TreeSearch:** operacja do wyszukiwania elementu w drzewie. Algorytm działa rekurencyjnie, porównując klucz szukanego elementu z kluczem węzła. Jeśli klucz jest mniejszy, algorytm przeszukuje lewe poddrzewo, jeśli większy – prawe poddrzewo.

Na powyższym przykładzie wywołanie **TreeSearch**(T , 12) zwróci węzeł o kluczu 12.

Algorithm 10 TreeSearch

```
1: procedure TREESearch( $x$ ,  $k$ )
2:   if  $x = null$  or  $k = x.key$  then
3:     return  $x$ 
4:   else if  $k < x.key$  then
5:     return TreeSearch( $x.left$ ,  $k$ )
6:   else
7:     return TreeSearch( $x.right$ ,  $k$ )
8:   end if
9: end procedure
```

Asymptotyka: złożoność algorytmu jest zależna jedynie od wysokości drzewa, a więc:

$$T(n) = O(h)$$

- **TreeMin**, **TreeMax** operacje proste idące jedynie w lewo lub w prawo, odpowiednio. Na przykład Algorytm działa iteracyjnie, przeszukując lewe poddrzewo. Złożoność algorytmu to $\Theta(h)$, analogicznie jak w przypadku **TreeMax**.
- **TreeSuccessor** zwraca następnika węzła x w drzewie BST. Algorytm działa rekurencyjnie, porównując klucz węzła z kluczem x . Jeśli klucz jest mniejszy, algorytm przeszukuje lewe poddrzewo, jeśli większy – prawe poddrzewo. Złożoność algorytmu to $\Theta(h)$.
- **BST-Inset:** operacja do dodawania elementu do drzewa BST. Algorytm działa rekurencyjnie, porównując klucz nowego elementu z kluczem węzła. Jeśli klucz jest mniejszy, algorytm przeszukuje lewe poddrzewo, jeśli większy – prawe poddrzewo.

Algorithm 11 TreeMin

```
1: procedure TREEMIN( $x$ )
2:   while  $x.left \neq null$  do
3:      $x = x.left$ 
4:   end while
5:   return  $x$ 
6: end procedure
```

Algorithm 12 TreeSuccessor

```
1: procedure TREESUCCESSOR( $x$ )
2:   if  $x.right \neq null$  then
3:     return TreeMin( $x.right$ )
4:   else
5:      $y = x.parent$ 
6:     while  $y \neq null$  and  $x = y.right$  do
7:        $x = y$ 
8:        $y = y.parent$ 
9:     end while
10:    return  $y$ 
11:  end if
12: end procedure
```

Algorithm 13 BST-Insert

```
1: procedure BST-INSERT( $T, z$ )
2:    $y = null$ 
3:    $x = T.root$ 
4:   while  $x \neq null$  do
5:      $y = x$ 
6:     if  $z.key < x.key$  then
7:        $x = x.left$ 
8:     else
9:        $x = x.right$ 
10:    end if
11:  end while  $z.parent = y$ 
12:  if  $y = null$  then  $T.root = z$ 
13:  else if  $z.key < y.key$  then  $y.left = z$ 
14:  else  $y.right = z$ 
15:  end if  $z.left = null$   $z.right = null$ 
16: end procedure
```

- **BST-Delete:** operacja do usuwania elementu z drzewa BST. Algorytm działa rekurencyjnie, porównując klucz usuwanego elementu z kluczem węzła. Jeśli klucz jest mniejszy, algorytm przeszukuje lewe poddrzewo, jeśli większy – prawe poddrzewo.
 1. x jest liściem \rightarrow zwolnij pamięć zajmowaną przez x , ustaw wskaźnik jego ojca na null
 2. x ma jedno poddrzewo \rightarrow , czyli ma jednego syna v , to zamień pamięć z x na v , ustaw wskaźnik ojca x na v , a wskaźnik ojca $v.p$ na $x.p$
 3. x ma dwa poddrzewa \rightarrow znajdź następnika $x - y$ za pomocą **TreeSuccessor**, zamień pamięć z x na y , a następnie usuń y z drzewa.

Algorithm 14 BST-Delete

```

1: procedure BST-DELETE( $T, z$ )
2:   if  $z.left = null$  then  $y = z.right$ 
3:   else if  $z.right = null$  then  $y = z.left$ 
4:   else  $y = TreeSuccessor(z)$   $z.key = y.key$   $y = y.right$ 
5:   end if  $y.parent = z.parent$ 
6:   if  $z.parent = null$  then  $T.root = y$ 
7:   else if  $z = z.parent.left$  then  $z.parent.left = y$ 
8:   else  $z.parent.right = y$ 
9:   end if
10: end procedure
  
```

Złożoność algorytmu to $\Theta(h)$.

- **BST-Sort:** operacja do sortowania elementów w drzewie BST. Algorytm działa rekurencyjnie, odwiedzając najpierw lewe poddrzewo, następnie węzeł, a na końcu prawe poddrzewo.

Algorithm 15 BST-Sort

```

1: procedure BST-SORT( $T$ )
2:   InorderTreeWalk( $T.root$ )
3: end procedure
  
```

Złożoność algorytmu to $\Theta(n)$.

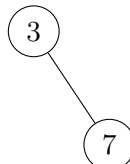
Na przykładzie wygląda to następująco:

Teraz przedstawiamy drzewo BST krok po kroku przy wstawianiu elementów z tablicy:

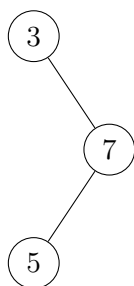
Krok 1: Wstawienie 3



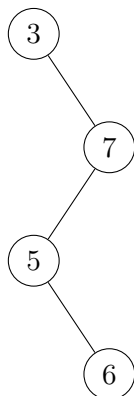
Krok 2: Wstawienie 7



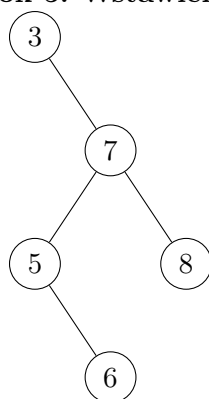
Krok 3: Wstawienie 5



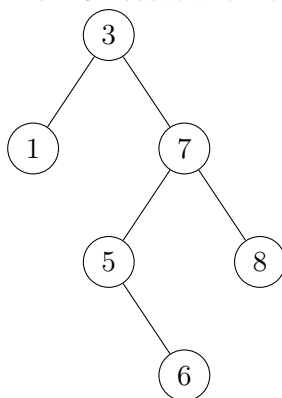
Krok 4: Wstawienie 6



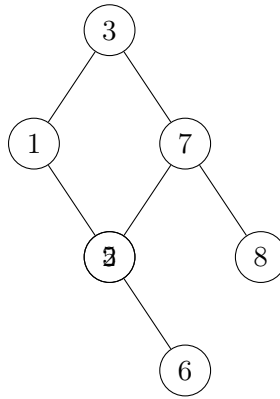
Krok 5: Wstawienie 8



Krok 6: Wstawienie 1



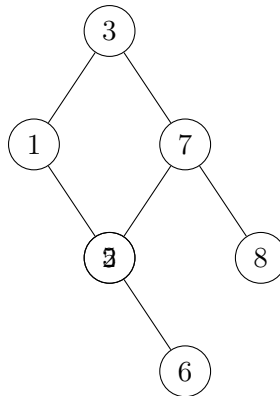
Krok 7: Wstawienie 2



W powyższych diagramach:

- **Krok 1:** Początkowy węzeł, w którym wstawiono 3.
- **Krok 2:** 7 zostaje wstawione jako prawy syn węzła 3.
- **Krok 3:** 5 wstawiono jako lewy syn węzła 7.
- **Krok 4:** 6 wstawiono jako prawy syn węzła 5.
- **Krok 5:** 8 zostaje dodane jako prawy syn węzła 7.
- **Krok 6:** 1 wstawione jako lewy syn węzła 3.
- **Krok 7:** 2 wstawiono jako prawy syn węzła 1.

Tak powstaje ostatecznie drzewo BST:



Porównując algorytm BST-Sort z QuickSort można zauważyć, że

$$\mathbb{E} [\text{Time}(\text{BST-Sort})] = \mathbb{E} [\text{Time}(\text{QuickSort})] = \Theta(n \log n)$$

Gdzie:

$$\text{Time}(\text{BST-Sort}) = \sum_{x \in T} \text{depth}(x)$$

A więc:

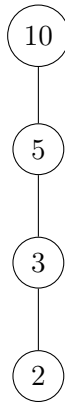
$$\mathbb{E} \left[\sum_{x \in T} \text{depth}(x) \right] = \sum_{x \in T} \mathbb{E} [\text{depth}(x)] = \Theta(n \log n)$$

Dzieląc obustronnie przez n otrzymujemy:

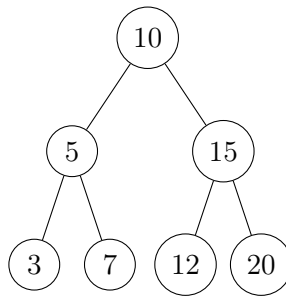
$$\underbrace{\mathbb{E} \left[\frac{1}{n} \sum_{x \in T} \text{depth}(x) \right]}_{\substack{\text{średnia głębokość} \\ \text{węzła w losowym} \\ \text{drzewie BST}}} = \Theta(\log n)$$

8.1.3 Wysokość drzewa BST

- **Worst Case:** W najgorszym przypadku każdy węzeł drzewa ma tylko jedno dziecko, co prowadzi do powstania struktury liniowej (podobnej do listy). W takim przypadku wysokość drzewa wynosi $h = O(n)$. Przykład:



- **Best Case:** Mówimy, że drzewo jest zbalansowane jeśli jego wysokość jest rzędu $O(\log n)$. W takim przypadku każdy węzeł ma co najwyżej dwóch potomków, a drzewo jest zbalansowane. Przykład:



Twierdzenie

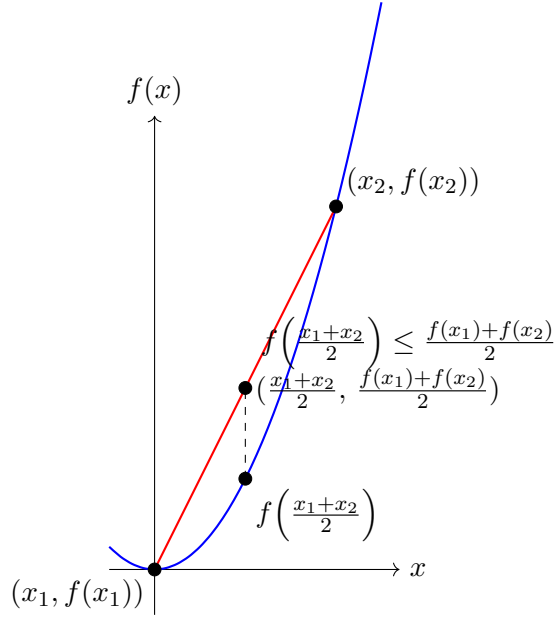
Niech T będzie losowym drzewem BST o n węzłach. Wtedy:

$$\mathbb{E}[h(T)] \leq 3 \log_2 n + o(\log n)$$

Dowód. 1. **Nierówność Jensena:** Niech f -wypukła funkcja, wtedy

$$f(\mathbb{E}[X]) \leq \mathbb{E}[f(X)]$$

2. Zamiast analizować zmienną losową $h(T)$ (oznaczymy H_n jako wysokość drzewa BST o n węzłach) będziemy się zajmować zmienną $Y_n = 2^{H_n}$.
3. Pokażemy, że $\mathbb{E}[Y_n] = O(n^3)$



Warunkując, że korzeń r tworzy $(k-1, n-k)$ -split mamy

$$H_n = 1 + \max\{H_{k-1}, H_{n-k}\}$$

Zatem

$$Y_n = 2 \max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\}$$

Niech Z będzie zmienną indykatorem, zdefiniowaną w następujący sposób:

$$Z_{n,k} = \begin{cases} 1, & \text{jeżeli } r \text{ wykonuje } (k-1, n-k)\text{-split} \\ 0, & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

Wtedy

$$Y_n = \sum_{k=1}^n Z_{n,k} \cdot 2 \max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\}$$

Nakładając wartość oczekiwaną na obie strony, mamy:

$$\mathbb{E}[Y_n] = \mathbb{E} \left[\sum_{k=1}^n Z_{n,k} \cdot 2 \max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\} \right]$$

Zmienne $Z_{n,k}$ oraz $\max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\}$ są niezależne na podstawie podobnego argumentu, jak przy QuickSortcie, a więc

$$\mathbb{E}[Y_n] = 2 \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[Z_{n,k}] \cdot \mathbb{E}[\max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\}]$$

Rozważmy teraz wartość oczekiwaną $Z_{n,k}$:

$$\mathbb{E}[Z_{n,k}] = 1 \cdot P(Z_{n,k} = 1) + 0 \cdot P(Z_{n,k} = 0) = P(Z_{n,k} = 1) = \frac{(n-1)!}{n!} = \frac{1}{n}$$

A więc

$$\mathbb{E}[Y_n] = \frac{2}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[\max\{Y_{k-1}, Y_{n-k}\}]$$

Można to ograniczyć z góry przez (tracimy zdecydowanie mniej, rzędu stałej, jeżeli robimy to ograniczenie na Y_n , nie na H_n):

$$\mathbb{E}[Y_n] \leq \frac{2}{n} \sum_{k=1}^n (\mathbb{E}[Y_{k-1}] + \mathbb{E}[Y_{n-k}]) =$$

$$= \frac{2}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[Y_{k-1}] + \frac{2}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E}[Y_{n-k}]$$

Zauważmy, że są to te same sumy liczone w przeciwnej kolejności:

$$\mathbb{E}[Y_n] \leq \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[Y_k]$$

Przyjmijmy oznaczenie $y_n = \mathbb{E}[Y_n]$.

$$y_n \leq \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} y_k$$

Udowodnimy powyższe przy użyciu indukcji:

- Base Case: $y_0 = y_1 = 0$
- założenie indukcyjne:

$$\forall k < n : y_k \leq cn^3$$

- krok indukcyjny:

$$y_n \leq \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} y_k \leq \frac{4}{n} \sum_{k=0}^{n-1} ck^3 = \frac{4c}{n} \sum_{k=0}^{n-1} k^3$$

Ograniczmy to z góry przez całkę:

$$y_n \leq \frac{4c}{n} \int_0^n x^3 dx = \frac{4c}{n} \cdot \frac{n^4}{4} = cn^3$$

Zatem z definicji mamy:

$$y_n = O(n^3)$$

A więc cofając nasze oznaczenie:

$$\mathbb{E}[Y_n] = O(n^3)$$

4. Zauważmy, że

$$2^{\mathbb{E}[H_n]} \leq \mathbb{E}[2^{H_n}] = \mathbb{E}[Y_n] = O(n^3)$$

Jeżeli weźmiemy logarytm z obu stron to:

$$E[H_n] = 3 \log_2 n + o(\log n)$$

□

Dokładny wynik pokazany przez Luc Devroye w 1986 roku:

$$\mathbb{E}[H_n] = 2.9882 \log_2 n$$

Czyli ograniczając maksimum z góry przy użyciu sumy tracimy nie wiele.

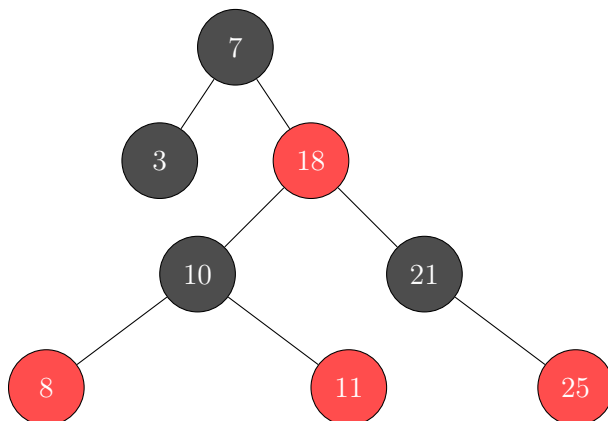
9 Red-Black Trees (RB)

Na dzisiejszym wykładzie zaczynamy temat drzew czerwono-czarnych. Drzewa czerwono-czarne są to zbalansowane drzewa BST, które zapewniają, że wysokość drzewa jest ograniczona przez $2 \cdot \log_2 n$. Dzięki temu operacje na drzewach czerwono-czarnych mają złożoność $\Theta(\log n)$.

9.1 Własności

- BST
- Każdy węzeł ma kolor czerwony lub czarny
- czerwony węzeł nie może mieć czerwonego rodzica
- $\forall x$ każda prosta ścieżka od węzła x ma tyle samo czarnych węzłów: $(\text{blackHeight}(x), \text{redHeight}(x))$

Przykład:

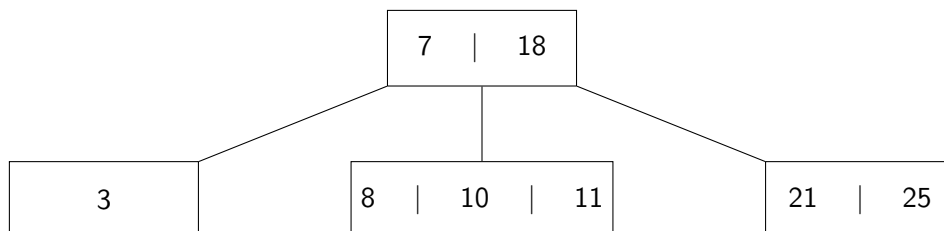


Lemat

Niech T będzie drzewem czerwono-czarnym o n węzłach. Wtedy:

$$\text{height}(T) = 2 \log_2(n + 1)$$

Dowód. Przeprowadzimy dowód w ten sposób. Niech T – dowolne drzewo czerwono-czarne. Czarne węzły “wchłaniają” czerwone węzły, rozważmy to na przykładzie drzewa:



Można zaobserwować, że nie zmienia się liczba liści drzewa. Takie drzewo nazywamy *2-3-4 Tree* jest ona równa $n + 1$. Rozważmy wysokość tych drzew. Niech h – wysokość RBT, h' – wysokość 2-3-4 Tree. Wtedy

$$h' = 2h$$

$$2^{h'} \leq n + 1 \leq 4^{h'}$$

biorąc logarytm:

$$h' \leq \log_2(n + 1) \leq 2h'$$

Zbierając wszystko razem:

$$h \leq 2 \log_2(n + 1)$$

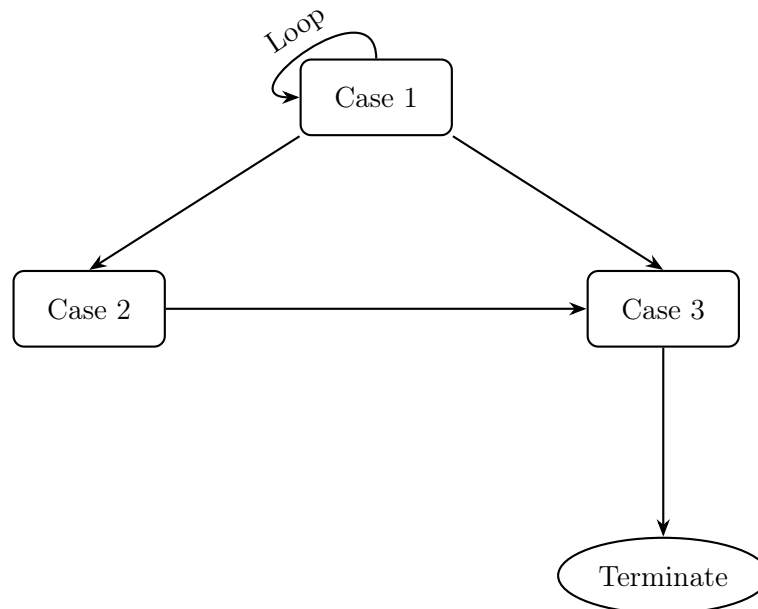
□

9.2 Operacje

9.2.1 RB-Insert

1. Wstaw element z do drzewa jako do BST
2. ustaw kolor wstawianego noda na **czerwony**
3. FixUp
 - (a) z -**czerwony**, $z.parent$ -czarny:
 - i. recolor
 - (b) z -**czerwony**, $z.parent$ -**czerwony**, wujek-czarny, czyli tak zwany *zig-zag*
 - i. rotate
 - ii. recolor
 - (c) z -**czerwony**, $z.parent$ -**czerwony**, wujek-czarny, ale prosta linia
 - i. rotate na x i dziadku
 - ii. recolor

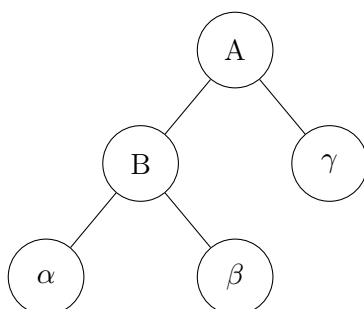
Każdy przypadek naprawy wykonuje się w $\Theta(1)$. Kiedy naprawiamy drzewo przypadki mogą się wykonać następująco



9.2.2 Operacje używane w FixUp

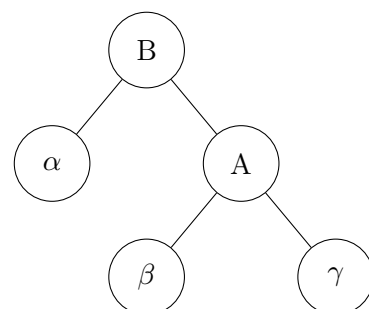
1. recolor \rightarrow zmień kolor węzła $\Theta(1)$
2. rotate \rightarrow zobaczmy na przykładzie:

Before Right Rotation



Złożoność operacji to $\Theta(1)$

After Right Rotation



9.2.3 RB-Delete

10 Wykład 2025-04-28

10.1 Direct Access Array

- klucze należą do zbioru $0, \dots, k-1$, gdzie k -rozmiar tablicy
- klucze będziemy utożsamiać z adresami w pamięci komputera
- operujemy w ramach pamięci WORD-Ram

Jednakże występują pewne ograniczenia:

- adresy są 64-bitowe $\leftrightarrow K \leq 2^{64}$
- każdy obiekt musi mieć unikatowy klucz. Weźmy na przykład baze danych z numerami PESEL.

10.2 Hash Tables

Jest to pewne ulepszenie DAA. Metoda ta polega na przypisaniu klucza do adresu w tablicy. Wykorzystuje się do tego funkcję haszującą, która przekształca klucz na adres w tablicy. Funkcja haszująca powinna być:

$$h : \{0, \dots, k-1\} \rightarrow \{0, \dots, m-1\}$$

gdzie m -rozmiar tablicy oraz $m \ll k$.

Ponieważ $k \gg m$, to h nie może być różnowartościowa:

$$\exists i \neq j : h(i) = h(j)$$

Chcemy, aby h zwracała wyniki z rozkładu jednostajnego na zbiorze $\{0, \dots, m-1\}$. Zobaczmy sobie kilka przykładów funkcji haszujących:

- Division hash function¹⁰

$$h(k) = k \mod m$$

- Counter, Wegmann 1977 Universal hash function:

$$h_{a,b}(k) = ((ak + b) \mod p) \mod m$$

gdzie p -liczba pierwsza, a, b -liczby losowe z przedziału $[1, p-1]$, $p > k$.

Zdefiniujmy sobie następujący zbiór funkcji haszujących

$$\mathcal{H}(p, m) = \{h_{a,b} : a, b \in \{0, \dots, p-1\}\}$$

10.2.1 Universal Hash Property

Twierdzenie

$$\forall k_i \neq k_j \in \{0, \dots, k-1\} : P_{h \in \mathcal{H}}(h(k_i) = h(k_j)) \leq \frac{1}{m}$$

Dowód. Zakładamy, że $h_{a,b}$ ma universal hashing property, wtedy

$$h_{a,b}(x) = h_{a,b}(y), x \neq y$$

a więc

$$ax + b \equiv ay + b \mod p$$

¹⁰jednym z problemów tej funkcji jest to, że nie jest ona jednostajna.

Skoro $p > k, x \neq y \implies x - y \neq 0$ oraz ma odwrotność mod p , zatem

$$a \equiv i \cdot m(x - y)^{-1} \pmod{p}$$

z czego wynika, że występuje $\left\lfloor \frac{p-1}{m} \right\rfloor$ możliwości.

$$P_{h \in \mathcal{H}}(h(k_i) = h(k_j)) \leq \frac{1}{p-1} \cdot \left\lfloor \frac{p-1}{m} \right\rfloor \leq \frac{1}{m}$$

□

10.2.2 Wartość oczekiwana kolizji

Niech n -liczba haszowanych elementów, $n = \Theta(m)$, zdefiniujmy zmienną losową

$$L = \# \text{kolizji}$$

Do tego dodajmy zmienną losową indykatorową:

$$X_{i,j} = \begin{cases} 1, & \text{jeżeli } h(k_i) = h(k_j) \\ 0, & \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

wtedy

$$L = \sum_{j \geq 1, i \neq j}^n X_{i,j}$$

nakładając wartość oczekiwaną na obie strony:

$$\mathbb{E}[L] = \mathbb{E} \left[\sum_{j \geq 1, i \neq j}^n X_{i,j} \right] = \sum_{j \geq 1, i \neq j}^n \mathbb{E}[X_{i,j}] = \sum_{j \geq 1, i \neq j}^n P_{h \in \mathcal{H}}(h(k_i) = h(k_j))$$

Kożystając tutaj z universal hashing property:

$$\mathbb{E}[L] \leq \sum_{j \geq 1, i \neq j}^n \frac{1}{m} = \frac{n-1}{m} = \Theta(1)$$

10.3 Wzbogacona struktura danych

Rozważmy przykład Dynamicznej statystyki pozycyjnej z zadanymi funkcjami

- dynamiczne struktury danych
- OS-Select(i) – zwraca i-tą statystykę pozycyjną
- OS-Rank(x) – zwraca statystykę pozycyjną elementu x

Zobrazujmy to na przykładzie RB-Tree: Wzbogacamy taką strukturę danych o pole **size**. Zachowuje on kilka własności:

- $size(x)$ – rozmiar poddrzewa x
- $size(x) = size(x.left) + size(x.right) + 1$
- $size(null) = 0$
- OS-Select(i) – wykonuje się w $\Theta(\log n)$
- OS-Rank(x) – wykonuje się w $\Theta(\log n)$

Algorithm 16 OS-Select

```
1: procedure OS-SELECT( $x, i$ )
2:    $k = x.left.size + 1$ 
3:   if  $i = k$  then
4:     return  $x$ 
5:   else if  $i < k$  then
6:     return OS-Select( $x.left, i$ )
7:   else
8:     return OS-Select( $x.right, i - k$ )
9:   end if
10: end procedure
```

Algorithm 17 OS-Rank

```
1: procedure OS-RANK( $x$ )
2:    $r = x.left.size + 1$ 
3:    $y = x$ 
4:   while  $y \neq root$  do
5:     if  $y = (y.parent).right$  then
6:        $r = r + (y.parent).left.size + 1$ 
7:     end if
8:   end while
9: end procedure
```

10.3.1 Algorytm OS-Select

10.3.2 OS-Rank

Należy zauważyć, że dynamiczne operacje przeprowadzane na strukturze danych takiej jak RB-Tree da się również zmodyfikować w taki sposób, aby jednocześnie zmieniać pole `size`. Na Przykładzie RB-Insert:

1. BSTinsert – podczas przechodzenia po drzewie zwiększamy `size`
2. fixup – dalej nie zmieniamy złożoności poszczególnych funkcji, jedynie zwiększamy stałą w ich złożoności
 - recolor – nie wpływa na `size`
 - rotate – znowu nie wpływa na `size` w poddrzewach, jedynie rotowanych nodów, ale da się je zmienić w $\Theta(1)$

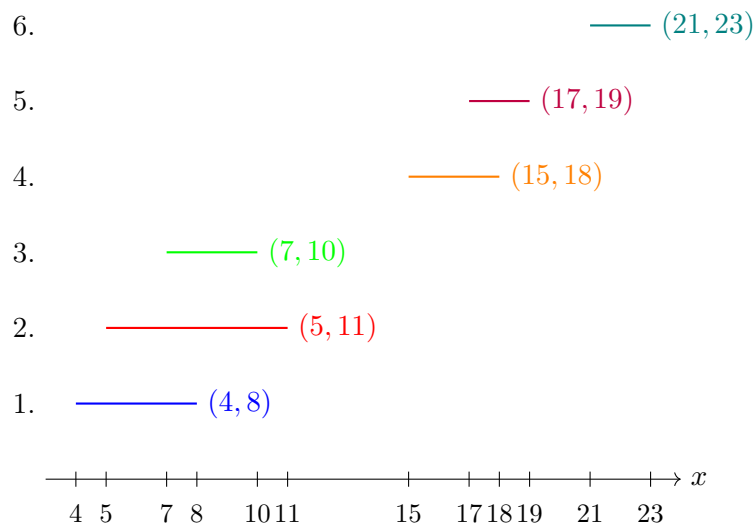
10.3.3 Metodologia wzbogacania struktur danych

1. Wybierz strukturę danych, która ma być wzbogacona
2. Wybrać dodatkową informację, która ma być przechowywana w strukturze
3. **Upewnić się**, że dodatkowa informacja nie “pogorszy asymptotycznej złożoności” operacji
4. Zaprojektować dodatkowe operacje na strukturze danych wykorzystując dodatkową informację

10.3.4 Drzewa Przedziałowe (Interval Trees)

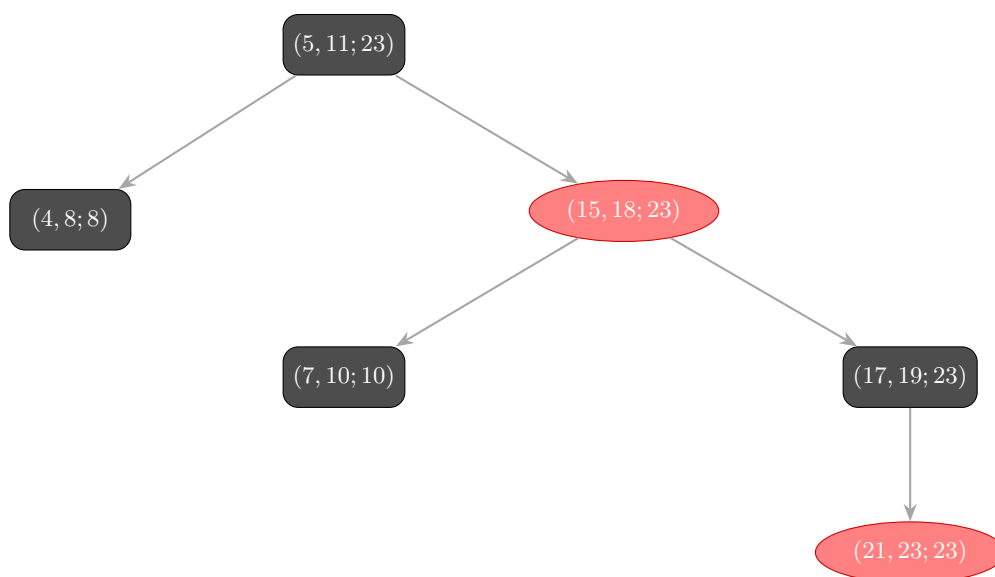
Teraz na innym przykładzie pokażemy metodę wzbogacania danych do drzew przedziałowych. Drzewa przedziałowe są to struktury danych, które przechowują zbiory przedziałów.

Rozważmy najpierw przykład. Mamy dane takie odcinki:



1. Wybieramy strukturę danych do przechowywania informacji: **RB-Tree** → kluczem będzie low każdego odcinka
2. dodatkową informacją m

$$x.m = \max \begin{cases} x.high \\ x.left.m \\ x.right.m \end{cases}$$



3. Dodatkowe operacje na drzewie przedziałowym:

- **Interval-Search** – zwraca wszystkie odcinki, które przecinają się z danym przedziałem $[a, b]$

Poprawność algorytmu:

Dla $x \in T$ niech $L = \{j \in x.left\}$ oraz $R = \{j \in x.right\}$.

Jeśli algorytm “idzie w prawo”, wtedy

$$\{j \in L : j \text{ przecina } i\} = \emptyset.$$

Jeśli algorytm “idzie w lewo”, wtedy:

$$\{j \in L : i \text{ przecina } j\} \neq \emptyset$$

lub

$$\{j \in R : i \text{ przecina } j\} = \emptyset$$

Algorithm 18 Interval-Search

```
1: procedure INTERVAL-SEARCH( $i$ ,  $T$ )
2:    $x = \text{root}(T)$ 
3:   while  $x = \text{null}$  & ( $i.\text{low} > x.\text{high} | x.\text{low} > i.\text{high}$ ) do    ▷ if TRUE to  $i$  nie przecina się z  $x$ 
4:     if  $x.\text{left} \neq \text{null}$  &  $i.\text{low} \leq x.\text{left}.m$  then
5:        $x = x.\text{left}$ 
6:     else
7:        $x = x.\text{right}$ 
8:     end if
9:   end while
10:  return  $x$ 
```

Dowód. założmy, że algorytm “idzie w prawo” z x , wtedy

→ $x.\text{left} = \text{null} \rightarrow L = \emptyset$

→ $x.\text{left} \neq \text{null}$, $i.\text{low} > x.\text{left}.m$

→ $\exists j \in L : i.\text{low} > j.\text{high}(= x.\text{left}.m) \implies \{j \in L : i \text{ przecina } j\} = \emptyset$

Założmy teraz, że algorytm “idzie w lewo” z x , wtedy

→ $x.\text{right} = \text{null} \rightarrow R = \emptyset$

→ $x.\text{right} \neq \text{null}$, $i.\text{low} \leq x.\text{right}.m$

→ $\exists j \in R : i.\text{low} \leq j.\text{high}(= x.\text{right}.m) \implies \{j \in R : i \text{ przecina } j\} = \emptyset$

□

11 Wykład 2025-05-05

Dzisiaj zastępstwo z MG.

Programowanie Dynaniczne

Do tej pory poznane metody programowania to:

- rekurencyjne
- D&C

Do nich dołączy dzisiaj programowanie dynamiczne. Na pierwszy rzut oka wygląda ona podobnie do rekurencji. Zobaczmy to na przykładzie

11.1 Problem znalezienia najdłuższego rosnącego podciągu

- **Input:** a_1, a_2, \dots, a_n – tablica liczb całkowitych
- **Output:** L – ciąg rosnący
- **Problem:** Znaleźć L – najdłuższy rosnący podciąg

Rozwiązanie rekurencyjne

Zastnaówmy się jak wyglądałoby rozwiązanie tego problemu w sposób dynamiczny. Niech

$$L(i) = 1 + \max_{1 \leq j \leq i} \{ \{L(j) : a_i > a_j\} \cup \{0\} \}$$

$L(i)$ – najdłuższy rosnący podciąg kończący się na a_i . Teraz należało by przejść od $i = 1$ do n i policzyć $L(i)$ dla każdego i , zapisać w tablicy i zwrócić $\max_{1 \leq i \leq n} \{L(i)\}$.

Złożoność czasowa tego algorytmu to $O(n^2)$, ponieważ dla każdego i musimy przejść przez wszystkie j i policzyć $L(j)$, natomiast złożoność pamięciowa to $O(n)$.

11.2 Problem wydawania reszty

- **Input:** $c_1 < c_2 < \dots < c_n$ – zbiór nominałów $\in \mathbb{N}$, R – reszta do wydania
- **Output:** $k \in \mathbb{N}$ – liczba monet do wydania
- **Problem:** Znaleźć minimalne k takie, że k monet wystarczy do wydania reszty R

Niech $L(i)$ oznacza minimalną liczbę monet do wydania reszty i .

$$L(i) = 1 + \min_{1 \leq j \leq n} \{L(i - c_j) : c_j \leq i\}$$

Z warunkami początkowymi $L(0) = 0$. Zobaczmy to na przykładzie, zbiór nominałów to $\{1, 4, 5\}$:

i	0	1	2	3	4	5	6	7	8
$L(i)$	0	1	2	3	1	1	2	3	2

Jeżeli trafimy na $L(i)$, którego nie możemy policzyć bo się nie da wydać reszty z danymi nominałami, to zwracamy *inf*.

Złożoność takiego algorytmu to $O(nR)$, natomiast z analizy długości danych wynika, że m -długość w bitach danych to:

$$m = n \cdot \log c_n + \log R \iff n \cdot \log c_n \leq \log R$$

Wtedy Złożoność naszego algorytmu jest wykładnicza $O(2^m)$.

Fakt

Jeśli zbiór nominałów zawiera 1, to rozwiązanie istnieje dla każdego $R \in \mathbb{N}$.

11.3 Problem plecakowy – Knapsack

- **Input:** n par waga, wartość (w_i, v_i) , ograniczone górną przez pojemność plecaka W
- **Output:** $I \subset \{1, \dots, n\}$ – zbiór przedmiotów zabieranych do plecaka, takie że

1. $\sum_{i \in I} w_i \leq W$
2. $\sum_{i \in I} v_i$ – maksymalne

Naiwnym algorytmem byłoby przeszukiwanie wszystkich podzbiorów zbioru przedmiotów, co daje nam złożoność $O(2^n)$.

Przyjrzyjmy się jednak temu problemowi rekurencyjnie. Niech $V(n, W)$ – maksymalna wartość rozwiązania na n przedmiotach

$$V(i, W) = \max \left\{ \underbrace{V(i-1, W)}_{\text{discard } i^{\text{th}} \text{ item}}, \underbrace{V(i-1, W - w_i) + v_i}_{\text{bierzemy } i\text{-ty przedmiot}} \right\}$$

Z pewnymi warunkami początkowymi $V(\cdot, 0) = V(0, \cdot) = 0$. Teraz możemy zacząć budować rozwiązanie rekurencyjne, od razu rozwiązując rekurencje.

Złożoność tego algorytmu to $O(nW)$, natomiast z podobnego powodu jak poprzednio (analiza długości danych) złożoność algorytmu jest wykładnicza $O(2^m)$, gdzie m to długość danych.

Algorithm 19 Knapsack

```
1: procedure KNAPSACK( $n, W$ )
2:   if  $n = 0 \vee W = 0$  then
3:     return 0
4:   end if
5:   for  $i = 1$  to  $n$  do
6:     for  $w = 1$  to  $W$  do
7:       if  $w_i \leq w$  then
8:          $V(i, w) = \max \{V(i-1, w), V(i-1, w-w_i) + v_i\}$ 
9:       else
10:         $V(i, w) = V(i-1, w)$ 
11:      end if
12:    end for
13:  end for
14:  return  $V(n, W)$ 
15: end procedure
```

11.4 Optymalne mnożenie macierzy

- **Input:** A_1, A_2, \dots, A_n , gdzie $A_i : m_{i-1} \times m_i$
- **Output:** $P = \prod_{i=1}^n A_i$
- **Problem:** Znaleźć optymalny sposób mnożenia macierzy

Niech $c(i, j)$ – optymalny koszt przemnożenia macierzy A_i, A_{i+1}, \dots, A_j . Wtedy

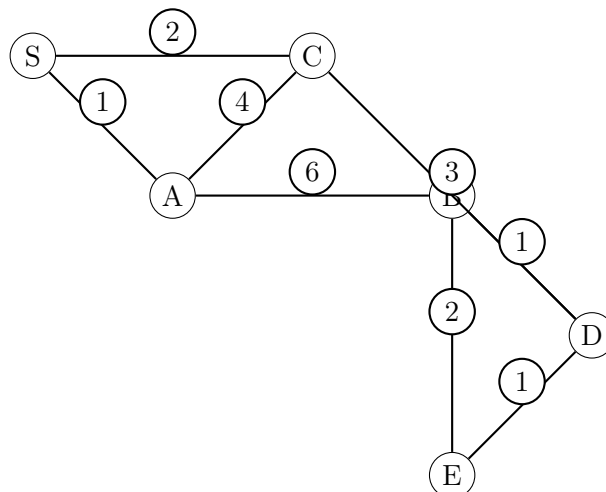
$$c(i, j) = \min_{i \leq k < j} \{c(i, k) + c(k+1, j) + m_{i-1}m_k m_j\}$$

Z warunkami początkowymi $c(i, i) = 0$.

12 Wykład 2025-05-12

Dzisiaj zaczynamy używać grafów. Grafy są to struktury danych, które składają się z węzłów i krawędzi. Węzły są to obiekty, które mogą być połączone ze sobą krawędziami. Krawędzie mogą być skierowane lub nieskierowane.

1. Najkrótsza ścieżka w DAG



W grafach możemy wyróżnić pewne węzły na podstawie ich krawędzi. Jeżeli do węzła u nie wchodzi żadne krawędzie, to nazywamy go **źródłem**. Jeżeli z węzła u nie wychodzą żadne krawędzie, to nazywamy go **ujściem**.

Liczenie najkrótszej ścieżki w DAG można wykonać w czasie $O(V + E)$, gdzie V to liczba węzłów, a E to liczba krawędzi. Wygląda to następująco na przykładzie

$$L(A) = \max \begin{cases} L(S) + w(S, A) \\ L(C) + w(C, A) \end{cases}$$

Natomiast w pseudokodzie:

Algorithm 20 Najkrótsza ścieżka w DAG

```

1: procedure SHORTESTPATH( $G, E$ )
▷ Inicjalizacja:  $\Theta(|V|)$ 
2:   for  $v \in V$  do
3:      $L(v) \leftarrow \infty$ 
4:   end for
5:    $L(S) \leftarrow 0$ 
▷ Meat algorytmu:  $\Theta(|E|)$ 
6:   for  $v \in V \setminus \{S\}$  do
7:      $L(v) \leftarrow \min_{(u,v) \in E} \{L(u) + w(u, v)\}$ 
8:   end for
9:   return  $L$ 
10: end procedure

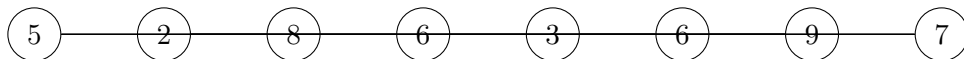
```

Całkowita złożoność algorytmu to $\Theta(|V| + |E|)$, ponieważ w najgorszym przypadku musimy przejść przez wszystkie węzły i krawędzie.

Rozważmy problem znajdowania nadłuższego rosnącego podciągu. Weźmy na przykład ciąg:

5, 2, 8, 6, 3, 6, 9, 7

W reprezentacji graficznej wygląda to następująco:



12.1 Edit Distance

Przykładem wykorzystania tego problemu jest użycie go w spellcheckerach, które sugerują poprawne słowa na podstawie podobieństwa do błędnie napisanego słowa.

- **Input:** w_1, w_2 – słowa, Σ – alfabet
- **Output:** $EditDistance(w_1, w_2)$ – minimalna liczba operacji potrzebnych do przekształcenia w_1 w w_2
- **Problem:** Znaleźć minimalną liczbę operacji potrzebnych do przekształcenia w_1 w w_2

Zobaczmy to najpierw na **przykładzie**:

$w_1 = \text{SNOWY}, \quad w_2 = \text{SUNNY}.$

$d_{i,j}$		S	U	N	N	Y
	0	1	2	3	4	5
S	1	0	1	2	3	4
N	2	1	1	1	2	3
O	3	2	2	2	2	3
W	4	3	3	3	3	3
Y	5	4	4	4	4	3

Stąd

$$\text{EditDistance}(\text{SNOWY}, \text{SUNNY}) = d_{5,5} = 3,$$

czyli potrzebne są trzy podstawienia (np. $N \rightarrow U$, $O \rightarrow N$, $W \rightarrow N$).

Niech $E(i, j)$ – edit distance $w_1[1 \dots i]$, $w_2[1 \dots j]$. Mamy następujące możliwości

- dodanie litery do $w_1 \leftarrow E(i, j - 1) + 1$
- usunięcie litery z $w_2 \leftarrow E(i - 1, j) + 1$
- podmienienie litery w $w_2 \leftarrow E(i - 1, j - 1) + 1$
- bez zmian $w_1 \leftarrow E(i - 1, j - 1)$

Przy wykonywaniu tego algorytmu musimy brać minimum z tych czterech możliwości, a więc

$$E(i, j) = \min \begin{cases} E(i, j - 1) + 1 \\ E(i - 1, j) + 1 \\ E(i - 1, j - 1) + 1 \\ E(i - 1, j - 1) \end{cases}$$

A jak wygląda graf?

$d_{i,j}$		0	1	2	3	4	...
	0	1	2	3	4	5	...
1	1	0	1	2	3	4	...

Pseudokod:

Algorithm 21 Edit Distance

```
1: procedure EDITDISTANCE( $w_1, w_2$ )
2:    $n \leftarrow |w_1|$ 
3:    $m \leftarrow |w_2|$ 
4:   for  $i = 0$  to  $n$  do
5:     for  $j = 0$  to  $m$  do
6:       if  $i = 0$  then
7:          $d(i, j) = j$ 
8:       else if  $j = 0$  then
9:          $d(i, j) = i$ 
10:      else
11:         $d(i, j) = \min \begin{cases} d(i-1, j) + 1 \\ d(i, j-1) + 1 \\ d(i-1, j-1) + 1 \\ d(i-1, j-1) \end{cases}$ 
12:      end if
13:    end for
14:  end for
15:  return  $d(n, m)$ 
16: end procedure
```

13 Ćwiczenia

tu będą pojawiały się notatki z ćwiczeń do przedmiotu Algorytmy i struktury danych na Politechnice Wrocławskiej na kierunku Informatyka Algorytmiczna rok 2025 semestr letni.

13.1 Lista 2

robiona na zajęciach 2025-03-10

13.1.1 zadanie 1

Wylicz ile linii wypisze poniższy program (podaj wynik będący funkcją od n w postaci asymptotycznej $\Theta(\cdot)$). Można założyć, że n jest potęgą liczby 3. w pseudo kodzie pojawia się następująca

```
1: function f( $n$ )
2: if  $n > 1$  then
3:   print_line('still going')
4:   f( $n/3$ )
5:   f( $n/3$ )
6: end if
```

rekurencja:

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{3}\right) + 1$$

rozwiąże ją używając metody podstawienia. Niech $n = 3^k, k = \log_3 n$, wtedy:

$$T(3^k) = 2T(3^{k-1}) + 1$$

Zatem przyjmując $S(k) = T(3^k)$ mamy:

$$S(k) = 2S(k-1) + 1$$

rozwiązując rekurencję otrzymujemy:

$$S(k) = 2^k - 1$$

zatem

$$T(n) = 2^{\log_3 n} - 1 = n^{\log_3 2} - 1 = \Theta(n^{\log_3 2})$$

analogicznie liczymy jaka jest wykonana “praca” wykonana przez program w drzewie rekursji.

13.1.2 zadanie 2

Niech $f(n)$ i $g(n)$ będą funkcjami asymptotycznie nieujemnymi (tzn. nieujemnymi dla dostatecznie dużego n). Korzystając z definicji notacji Θ , udowodnij, że:

$$\max\{f(n), g(n)\} = \Theta(f(n) + g(n)).$$

Dowód. Z definicji notacji Θ mamy:

$$f(n) = \Theta(g(n)) \iff \exists c_1, c_2 > 0, \exists n_0 \in \mathbb{N}, \forall n \geq n_0, 0 \leq c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$$

skoro $f(n)$ i $g(n)$ są asymptotycznie nieujemne to:

$$\exists n_f : \forall n \geq n_f, f(n) \geq 0$$

$$\exists n_g : \forall n \geq n_g, g(n) \geq 0$$

zatem

$$n_0 = \max\{n_f, n_g\}$$

a więc

$$f(n) \leq \max\{f(n), g(n)\}$$

$$g(n) \leq \max\{f(n), g(n)\}$$

dodając obie nierówności otrzymujemy:

$$f(n) + g(n) \leq 2 \cdot \max\{f(n), g(n)\}$$

zatem

$$\forall n \geq n_0 : \max\{f(n), g(n)\} \leq f(n) + g(n) \leq 2 \cdot \max\{f(n), g(n)\}$$

a więc z definicji mamy

$$\max\{f(n), g(n)\} = \Theta(f(n) + g(n))$$

□

13.1.3 zadanie 3

Wylicz asymptotyczną złożoność (używając notacji Θ) poniższych fragmentów programów:

Algorithm 22 Pierwszy fragment kodu

```
1: for  $i = 1$  to  $n$  do
2:    $j = i$ 
3:   while  $j < n$  do
4:      $sum = P(i, j)$ 
5:      $j = j + 1$ 
6:   end while
7: end for
```

Gdzie:

- koszt wykonania procedury $P(i, j)$ wynosi $\Theta(1)$,
- koszt wykonania procedury $R(i, j)$ wynosi $\Theta(j)$.

Dowód. • Pierwszy fragment kodu

Algorithm 23 Drugi fragment kodu

```
1: for  $i = 1$  to  $n$  do
2:    $j = i$ 
3:   while  $j < n$  do
4:      $sum = R(i, j)$ 
5:      $j = j + j$ 
6:   end while
7: end for
```

- Wewnętrzna pętla wykonuje się $n - i$ razy
- Koszt wykonania procedury $P(i, j)$ wynosi $\Theta(1)$
- Zatem koszt wykonania wewnętrznej pętli wynosi $\Theta(n - i)$
- Zatem koszt wykonania całego fragmentu wynosi

$$\sum_{i=1}^n \Theta(n - i) = \Theta(n^2)$$

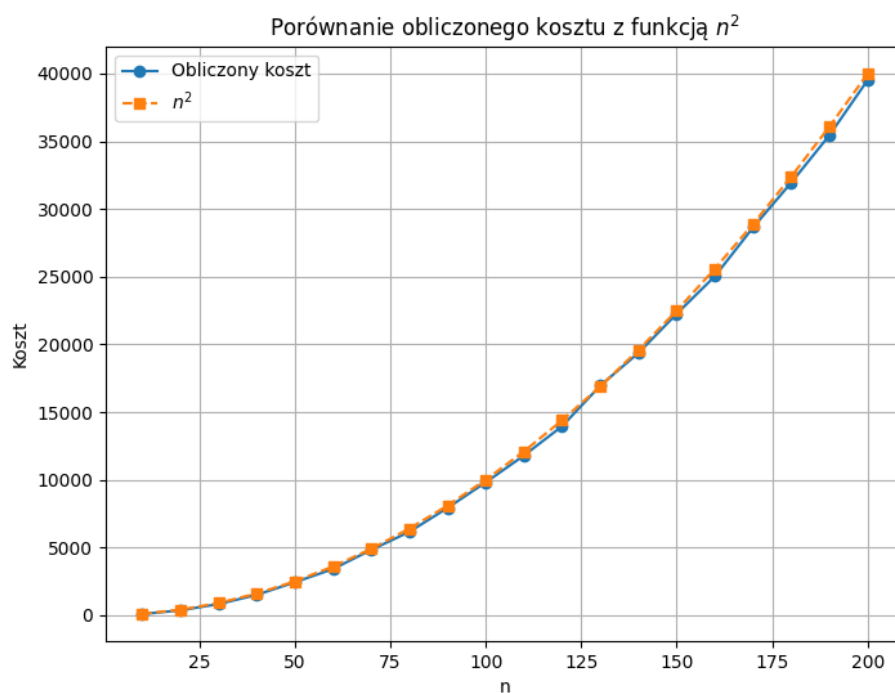
- Drugi fragment kodu

- Wewnętrzna pętla wykonuje się $\log_2 n$ razy
- Koszt wykonania procedury $R(i, j)$ wynosi $\Theta(j)$
- Zatem koszt wykonania wewnętrznej pętli wynosi $\Theta(\log_2 n)$
- Zatem koszt wykonania całego fragmentu wynosi

$$\sum_{i=1}^n \Theta(\log_2 n) = \Theta(n \log_2 n)$$

□

Dla pewności sprawdzone empirycznie:



13.1.4 zadanie 4

Wyznacz asymptotyczne oszacowanie górne dla następujących rekurencji:

- $T(n) = 2T(n/2) + 1$
- $T(n) = 2T(n/2) + n$
- $T(n) = 3T(n/2) + n \log n$

Kożystając z **Master Theorem** możemy wyznaczyć ograniczenie dla tych rekurencji.

- $T(n) = 2T(n/2) + 1$

Dowód.

$$\begin{aligned}a &= 2, b = 2, d = 0 \\ \log_b a &= \log_2 2 = 1 > 0 = d \\ T(n) &= \Theta(n)\end{aligned}$$

□

- $T(n) = 2T(n/2) + n$

Dowód.

$$\begin{aligned}a &= 2, b = 2, d = 1 \\ \log_b a &= \log_2 2 = 1 = d \\ T(n) &= \Theta(n \log n)\end{aligned}$$

□

- $T(n) = 3T(n/2) + n \log n$

Dowód. Dolne ograniczenie

$$T(n) = 3T(n/2) + n \implies \text{Master Theorem } T(n) = \Theta(n^{\log_2 3})$$

Górne ograniczenie

$$T(n) = 3T(n/2) + n^{1.1} \implies \text{Master Theorem } T(n) = \Theta(n^{1.1})$$

□

13.1.5 zadanie 5

Zaprojektuj algorytm wczytujący z wejścia tablicę liczb $A[1], \dots, A[N]$ i przygotowujący tablicę B tak, że na jej podstawie będzie potrafił odpowiadać na pytania:

1. ile wynosi suma elementów tablicy A od miejsca i do miejsca j włącznie, dla $i < j$.
2. Jaka jest złożoność czasowa Twojego algorytmu? Ile pamięci zajmuje tablica B ?
3. Ile zajmuje odpowiedź na jedno pytanie?

Przykładowy algorytm mógłby wyglądać następująco:
Co tu się dzieje?

Algorithm 24 Algorytm do zadania 5.

```
1:  $B[1] = A[1]$ 
2: for  $i = 2$  to  $N$  do
3:    $B[i] = B[i - 1] + A[i]$ 
4: end for
5: procedure SUM( $i, j$ )
6:   if  $i = 1$  then
7:     return  $B[j]$ 
8:   else
9:     return  $B[j] - B[i - 1]$ 
10:  end if
11: end procedure
```

- W pierwszej pętli obliczamy sumy prefiksowe tablicy A i zapisujemy je w tablicy B .
- W procedurze Sum zwracamy różnicę między dwoma elementami tablicy B .
- Złożoność czasowa algorytmu wynosi $\Theta(n)$.
- Tablica B zajmuje $\Theta(n)$ pamięci.
- Odpowiedź na jedno pytanie zajmuje $\Theta(1)$ czasu.

13.1.6 zadanie 6

Pokaż, jak grać w grę w "10 pytań", w której wiadomo, że wybrana liczba jest dodatnia, ale nie jest na początku znane górne ograniczenie jej wartości. Ile pytań potrzebujesz, żeby zgadnąć dowolną liczbę (liczba pytań może zależeć od wielkości liczby)?

W grze "10 pytań" możemy zadać pytania w stylu "czy liczba jest większa od x ". W ten sposób możemy zredukować przestrzeń poszukiwań. W pierwszym pytaniu zapytajmy, czy liczba jest większa od 1. Jeśli tak, to zapytajmy, czy liczba jest większa od 2. W ten sposób możemy zredukować przestrzeń poszukiwań do 2^k dla pewnego k . W ten sposób możemy znaleźć dowolną liczbę w k pytaniach.

Algorithm 25 Algorytm do zadania 6.

```
1:  $k = 0$ 
2: while  $2^k < x$  do
3:    $k = k + 1$ 
4: end while
5:  $p = 2^{k-1}$ 
6:  $q = 2^k$ 
7: procedure BINARYSEARCH( $p, q$ )
```

13.1.7 zadanie 7

Używając algorytmu **divide-and-conquer** do mnożenia liczb wykonaj mnożenie dwóch liczb binarnych 11011, 1010.

Algorytm **divide-and-conquer** do mnożenia liczb działa w następujący sposób:

1. Podziel liczby na dwie równe części.
2. Rekurencyjnie pomnóż te części.

3. Połącz wyniki.

Mnożenie dwóch liczb binarnych 11011 i 1010 możemy zrealizować w następujący sposób:

1. Podziel liczby na dwie równe części: 1101, 1 oraz 10, 10.

2. Rekurencyjnie pomnóż te części: $1101 \cdot 10 = 11010$.

3. Połącz wyniki: $11010 + 110100 = 1000000$.

Algorithm 26 Algorytm do zadania 7 (pokazany na wykładzie)

```
1: procedure MUL( $x, y$ )
2:    $n = \max\{|x|, |y|\}$ 
3:   if  $n = 1$  then
4:     return  $x \cdot y$ 
5:   end if
6:    $x_L, x_R = \text{LeftMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil, \text{RightMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$  bits of  $x$ 
7:    $y_L, y_R = \text{LeftMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil, \text{RightMost} \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil$  bits of  $y$ 
8:    $p_1 = \text{Mul}(x_L, y_L)$ 
9:    $p_2 = \text{Mul}(x_R, y_R)$ 
10:   $p_3 = \text{Mul}(x_L + x_R, y_L + y_R)$ 
11:  return  $p_1 \cdot 2^{2n} + (p_3 - p_1 - p_2) \cdot 2^n + p_2$ 
```

13.2 Lista 3

robiona na zajęciach 2025-03-24

13.2.1 zadanie 1

Podaj algorytm scalający k posortowanych list tak aby powstała jedna posortowana lista nb (liczba wszystkich elementów na listach to n) działający w czasie $O(n \log k)$.

Algorytm ten można zrealizować w następujący sposób:

Algorithm 27 Algorytm do zadania 1.

```
1: procedure MERGELists( $L_1, L_2, \dots, L_k$ )
2:    $n = \sum_{i=1}^k |L_i|$ 
3:    $B = \text{tablica}[1 \dots n]$ 
4:   heap = MinHeap
5:   for  $i = 1$  to  $k$  do
6:     heap.insert( $L_i.\text{pop}()$ )
7:   end for
8:   for  $i = 1$  to  $n$  do
9:      $B[i] = \text{heap.pop}()$ 
10:    heap.insert( $L_i.\text{pop}()$ )
11:   end for
12: end procedure
```

13.2.2 zadanie 2

Zdefiniujmy algorytm *k-MergeSort* jako uogólnienie algorytmu sortowania przez scalanie. Różni się od omawianego na wykładzie algorytmu sortowania przez scalanie tym, że dzieli sortowaną tablicę rekurencyjnie na k równych części (zakładamy, że liczba elementów w tablicy jest potęgą k ($n = k^l$)). Używając wyniku z zadania 1 proszę wykazać dla jakiego k algorytm ma najmniejszą asymptotyczną złożoność obliczeniową liczby porównań (górne ograniczenie $O(\cdot)$).

Algorytm *k-MergeSort* spełnia rekurencję:

$$T(n) = kT\left(\frac{n}{k}\right) + \Theta(n \log k)$$

gdzie $\Theta(n \log k)$ to koszt scalania k posortowanych list (zadanie 1). Z **Master Theorem** otrzymujemy, że algorytm ma złożoność:

$$T(n) = \Theta(n \log_k n)$$

13.2.3 zadanie 3

Założmy że tablica $A = [a_1, \dots, a_n]$ jest do pewnego momentu k posortowana malejąco i dalej rosnąco (tzn. dla $\forall i < k : a_i > a_{i+1}$ oraz $\forall i \geq k : a_i < a_{i+1}$). Zaprojektuj algorytm znajdujący minimalny element w tablicy A , którego złożoność obliczeniowa będzie wynosić $O(\log n)$. Udowodnij poprawność działania zaproponowanego algorytmu.

-
- Algorytm ten można zrealizować w następujący sposób:

Algorithm 28 Algorytm do zadania 3.

```
1: procedure FINDMIN( $A, p, q$ )
2:   if  $p = q$  then
3:     return  $A[p]$ 
4:   end if
5:    $m = \lfloor \frac{p+q}{2} \rfloor$ 
6:   if  $A[m] > A[m+1]$  then
7:     return FindMin( $A, m+1, q$ )
8:   else
9:     return FindMin( $A, p, m$ )
10:  end if
11: end procedure
```

- Przykład:

- $A = [10, 9, 8, 7, 6, 5, 4, 3, 2, 1]$
- $m = 5$
- $A[m] = 5, A[m+1] = 4$
- FindMin($A, 6, 10$)
- $m = 8$
- $A[m] = 2, A[m+1] = 1$
- FindMin($A, 9, 10$)
- $m = 9$
- $A[m] = 1, A[m+1] = 1$
- **Zwracamy** $A[m] = 1$

- Złożoność obliczeniowa: Algorytm spełnia rekurencję:

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(1)$$

Z **Master Theorem** otrzymujemy, że algorytm ma złożoność:

$$T(n) = \Theta(\log n)$$

□

13.2.4 zadanie 4

Zastąpienie użycia QuickSort'a, dla tablic małych rozmiarów, algorytmem InsertionSort jest częstym sposobem na zwiększenie efektywności algorytmu rozwiązującego problem sortowania. Pokaż, że jeśli zmodyfikujesz bazowy przypadek rekurencji w algorytmie QuickSort w taki sposób, że dla tablic o $\leq k$ elementach wywoływany będzie InsertionSort (zamiast rekurencyjnego wywołania QuickSort'a), to wartość oczekiwana liczby porównań będzie wynosić $\Theta(nk + n \log \frac{n}{k})$. Jakie k należy wybrać, aby zminimalizować tę złożoność?

Należy rozważyć wartość oczekiwaną zmiennej losowej $\text{compInsertSort}_n \equiv R_n$

$$\mathbb{E}[R_n] = \frac{n(n-1)}{4}$$

Niech T_n – liczba porównań w *Hybrid Sortie* oraz

$$X_k^n = \begin{cases} 1 & \Leftarrow \text{partition podzielił tablice na } |k| \text{ } n - k \text{split}(k, n - k) \\ 0 & \Leftarrow \text{w przeciwnym przypadku} \end{cases}$$

bedzie funkcja indykatorową. Wtedy

$$T_n = \sum_{k=0}^{n-1} X_k \cdot (T_k + T_{n-k} + n - 1)$$

Przyjmijmy oznaczenie $\mathbb{E}[T_n] = t_n$, wtedy

$$\begin{aligned} t_n &= \sum_{k=0}^{n-1} \mathbb{E}[X_k] \cdot (t_k + t_{n-k} + n - 1) \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{1}{n} \cdot (t_k + t_{n-k} + n - 1) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} (t_k + t_{n-k} + n - 1) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} t_k + \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} t_{n-k} + \frac{1}{n} \sum_{k=0}^{n-1} n - 1 \\ &= \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n - 1 \end{aligned}$$

Mnożąc obie strony równania przez n otrzymujemy

$$nt_n = 2 \sum_{k=0}^{n-1} t_k + n^2 - n$$

Zamieniając $n \rightarrow n - 1$ otrzymujemy

$$(n - 1)t_{n-1} = 2 \sum_{k=0}^{n-2} t_k + n^2 - 3n + 2$$

Odejmując stronami otrzymujemy

$$nt_n - (n - 1)t_{n-1} = 2t_{n-1} + 2n - 2$$

Upraszczając:

$$nt_n = (n + 1)t_{n-1} + 2(n - 1)$$

Dzieląc obie strony przez $n(n + 1)$ otrzymujemy

$$\frac{t_n}{n + 1} = \frac{t_{n-1}}{n} + \frac{2(n - 1)}{n(n + 1)}$$

teraz przyjmujemy oznaczenie $\varphi_n = \frac{t_n}{n+1}$, wtedy

$$\varphi_n = \varphi_{n-1} + \frac{2(n - 1)}{n(n + 1)}$$

naależy rozwiązać powyższą rekurencję itracyjnie, biorąc pod uwagę, że w pewnym momencie następuje zmiana z algorytmu *QuickSort* na *InsertionSort*, niech k tym momentem, wtedy

$$\begin{aligned} \varphi_n &= \varphi_{n-1} + \frac{2(n - 1)}{n(n + 1)} = \\ &= \sum_{i=k+1}^n \frac{2(i - 1)}{i(i + 1)} + \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} \\ &= \sum_{i=k+1}^n \left(\frac{2}{i + 1} - \frac{1}{i} \right) + \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} = \\ &= 2 \sum_{i=k+1}^n \frac{1}{i + 1} - \sum_{i=k+1}^n \frac{1}{i} + \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} = \\ &= 2(H_{n+1} - H_k) - (H_n - H_k) + \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} = \\ &= H_n + \frac{2}{n + 1} - H_k - \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} \end{aligned}$$

Podstawiając $t_n = (n + 1)\varphi_n$ otrzymujemy

$$\begin{aligned} t_n &= (n + 1) \left(H_n + \frac{2}{n + 1} - H_k - \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)} \right) = \\ &= (n + 1)H_n + 2 - (n + 1)H_k - \frac{k(k - 1)}{4(k + 1)}(n + 1) \end{aligned}$$

Ostatecznie prowadzi to do asymptotycznego wzoru na liczbę porównań

$$\mathbb{E}[T_n] = \Theta \left(nk + n \log \frac{n}{k} \right)$$

□

13.2.5 zadanie 5

Załóżmy, że masz do wyboru jeden z trzech algorytmów rozwiązujących postawiony Ci problem wielkości n :

1. **Algorytm A**: rozwiązuje problem dzieląc go rekurencyjnie na 5 pod-problemów o połowę mniejszych i scalając ich rozwiązania w czasie $\Theta(n \log n)$.
2. **Algorytm B**: rozwiązuje problem dzieląc go rekurencyjnie na 2 pod-problemy rozmiaru $n - 1$ i scala ich rozwiązania w czasie stałym.
3. **Algorytm C**: rozwiązuje problem dzieląc go rekurencyjnie na 9 pod-problemów rozmiaru $n/3$ i scalając ich rozwiązania w czasie $\Theta(n^2)$.

Jaka jest złożoność obliczeniowa tych algorytmów? Który z nich byś wybrał? Odpowiedź uzasadnij.

1. Spełniona zostaje rekurencja:

$$T(n) = 5T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n \log n)$$

Ograniczmy ją sobie z dołu i z góry:

$$T(n) = \Omega(n \log n)$$

$$T(n) = O(n \log n)$$

Zatem z **Master Theorem** otrzymujemy, że złożoność obliczeniowa algorytmu A wynosi $\Theta(n \log n)$.

2. Spełniona zostaje rekurencja:

$$T(n) = 2T(n - 1) + \Theta(1)$$

Ograniczmy ją sobie z dołu i z góry:

$$T(n) = \Omega(n)$$

$$T(n) = O(n)$$

Zatem z **Master Theorem** otrzymujemy, że złożoność obliczeniowa algorytmu B wynosi $\Theta(n)$.

3. Spełniona zostaje rekurencja:

$$T(n) = 9T\left(\frac{n}{3}\right) + \Theta(n^2)$$

Ograniczmy ją sobie z dołu i z góry:

$$T(n) = \Omega(n^2)$$

$$T(n) = O(n^2)$$

Zatem z **Master Theorem** otrzymujemy, że złożoność obliczeniowa algorytmu C wynosi $\Theta(n^2)$.

13.2.6 zadanie 6

Powiedzmy, że masz do wykonania n zadań, gdzie każde z nich wymaga t_j minut pracy. Chcesz wykonać wszystkie zadania maksymalizując zadowolenie przełożonego poprzez minimalizację średniego czasu zakończenia każdego zadania. Uzasadnij, w jakiej kolejności powinieneś wykonywać zadania.

Możemy przyjąć, że mamy tablicę $T = [t_1, t_2, \dots, t_n]$ z czasami trwania zadań. Możemy zrealizować algorytm w następujący sposób:

- Zadania powinny być wykonywane w kolejności rosnącej czasu pracy. Posortować tablicę T rosnąco i wykonywać zadania pokoleji.

- Dla każdego zadania j zakończenie zadania j w czasie t_j minimalizuje średni czas zakończenia każdego zadania. Dlaczego się tak dzieje?
Rozpatrzmy najpierw mały przykład:
Mamy 3 zadania

$$T = [t_1 = 3, t_2 = 5, t_3 = 4].$$

Posortowane zadania to

$$T = [t_1 = 3, t_3 = 4, t_2 = 5].$$

teraz czasy zakończenia wykonywania zadań, to

$$t = [t_1, t_1 + t_3, t_1 + t_3 + t_2]$$

$$t = [3, 3 + 4, 3 + 4 + 5]$$

Średni czas zakończenia zadania to

$$\frac{3 + 7 + 12}{3} = 7\frac{1}{3}$$

Rozważmy teraz ogólny problem:

- **Input:** tablica z długościami trwania wykonywania zadań $T = [t_1, t_2, \dots, t_n]$
- **Output:** pewna permutacja tablicy T , która minimalizuje średni czas zakończenia zadania – $\sigma(T)$
- **Problem:** należy znaleźć pewne minimum:

$$\min \{f(\sigma(T)) : \sigma \in S_n\}$$

gdzie $f : \mathcal{P}(\mathbb{N}) \rightarrow \mathbb{R}$ jest funkcją postaci:

$$f(T) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^i t_j$$

można to zapisać jako:

$$f(T) = \frac{nt_1 + (n-1)t_2 + \dots + 2t_{n-1} + t_n}{n}$$

- **Rozwiązanie:** minimalizacja funkcji f polega na posortowaniu tablicy T rosnąco, należy jednak udowodnić, że permutacja σ sortująca tablicę T jest optymalna. **Dowód:**

Założmy, że istnieje optymalna permutacja τ , w której występuje para indeksów $i < j$ taka, że $t_i > t_j$. Rozważmy nową permutację τ' , otrzymaną przez zamianę miejscami zadań i oraz j , czyli:

$$\tau' = (\dots, t_j, \dots, t_i, \dots)$$

Przyjrzyjmy się wpływowi tej zamiany na funkcję celu

$$f(T) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^k t_{\tau(l)}.$$

W wyniku zamiany, zadania t_i i t_j pojawiają się na pozycjach i oraz j , odpowiednio, co wpływa na sumy częściowe w następujący sposób:

$$\Delta = f(\tau') - f(\tau) = (t_i - t_j)(j - i).$$

Skoro $j - i > 0$ oraz przy założeniu $t_i > t_j$, mamy

$$\Delta > 0.$$

Oznacza to, że funkcja celu f jest mniejsza dla permutacji τ' niż dla τ , czyli:

$$f(\tau') < f(\tau).$$

Sprzeczność z założeniem, że τ była optymalna, wynika z faktu, iż zawsze można dokonać zamiany pary, gdzie wcześniejsze zadanie trwa dłużej niż późniejsze, co zmniejsza średni czas zakończenia.

W związku z tym, aby nie istniały żadne takie "inwersje", permutacja optymalna musi spełniać warunek

$$t_{\tau(1)} \leq t_{\tau(2)} \leq \dots \leq t_{\tau(n)},$$

czyli musi być uporządkowana rosnąco.

Wniosek: Minimalizacja średniego czasu zakończenia zadań jest osiągnięta przez sortowanie tablicy T w porządku rosnącym.

13.2.7 zadanie 7

Stwórz algorytm znajdujący najczęściej powtarzający się element w n elementowej tablicy (unikając sortowania tablicy), mający złożoność $O(n \log n)$ (zakładamy, że ten element powtarza się ponad $\frac{n}{2}$ razy).

Algorithm 29 Algorytm do zadania 7.

```

1: procedure DOMINAT( $A, p, q$ )
2:   if  $p = q$  then
3:     return  $A[p]$ 
4:   end if
5:    $dom_L = \text{Dominat}(A, p, \lfloor \frac{p+q}{2} \rfloor)$ 
6:    $dom_R = \text{Dominat}(A, \lfloor \frac{p+q}{2} \rfloor + 1, q)$ 
7:   if  $dom_L = dom_R$  then
8:     return  $dom_L$ 
9:   end if
10:   $count_L = \text{count}(A, p, q, dom_L)$ 
11:   $count_R = \text{count}(A, p, q, dom_R)$ 
12:  if  $count_L > count_R$  then
13:    return  $dom_L$ 
14:  else
15:    return  $dom_R$ 
16:  end if
17: end procedure

```

Złożoność obliczeniowa algorytmu:

$$T(n) = 2T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$$

Z **Master Theorem** otrzymujemy, że złożoność obliczeniowa algorytmu wynosi $\Theta(n \log n)$. Jest to problem z kategorii *Majority element*.

Algorytm działający w czasie liniowym:

Algorithm 30 Algorytm do zadania 7. działający w czasie liniowym.

```
1: procedure MAJORITY( $A$ )
2:    $count = 0$ 
3:    $candidate = None$ 
4:   for  $i = 0$  to  $n - 1$  do
5:     if  $count = 0$  then
6:        $candidate = A[i]$ 
7:     end if
8:     if  $A[i] = candidate$  then
9:        $count = count + 1$ 
10:    else
11:       $count = count - 1$ 
12:    end if
13:  end for
14:  return  $candidate$ 
15: end procedure
```

13.2.8 zadanie 8

Doktor Freud ma wahania nastrojów, które zapisuje sobie ilustrując nastrój danego dnia nieujemną liczbą całkowitą. Po n dniach zgromadził tablice n liczb opisujących swój nastrój i postanowił znaleźć (spójny) przedział czasu (dni), w których był najszczęśliwszy. Doktor Freud zdefiniował sobie szczęśliwość przedziału czasu jako sumę wartości występujących w dniach tego przedziału przemnożony przez najmniejszą wartość występującą w zadanym przedziale. Stwórz algorytm D&C znajdujący najszczęśliwszy przedział w złożoności $O(n \log n)$

13.2.9 zadanie 9

Wykaż, że nie istnieje algorytm sortujący, który działa w czasie liniowym dla co najmniej połowy z $n!$ możliwych danych wejściowych długości n . Czy odpowiedź ulegnie zmianie jeśli zapytamy o ułamek $\frac{1}{n}$ lub $\frac{1}{n^2}$ wszystkich permutacji?

Do pokazania tego faktu skożystamy z drzewa decyzyjnego, podobnie jak na wykładzie. Rozważmy nierówność gdzie h -wysokość drzewa, l - liści

1.

$$\frac{n!}{2} \leq l \leq 2^h \implies 2^{h+1} \geq n! \implies h \geq \log_2 n! - 1$$

zatem $h = \Omega(n \log n)$

2.

$$\frac{n!}{n} \leq 2^h \implies h \geq \log_2 n! - \log_2 n \implies h = \Omega(n \log n)$$

3.

$$\frac{n!}{2^n} \leq 2^h \implies h + n \geq \log_2 n! \implies h \geq \log_2 n! - n \implies h = \Omega(n \log n)$$

13.2.10 zadanie 10

Zaprojektuj algorytm, który sortuje n liczb całkowitych z przedziału od 1 do n^2 w czasie $O(n)$.
