

Zbiór mniej lub bardziej ciekawych algorytmów i struktur danych, jakie bywały omawiane na wykładzie (albo i nie).

PRACA ZBIOROWA POD REDAKCJĄ Krzysztofa Piecucha

Korzystać na własną odpowiedzialność.

Spis treści

1	Zrol	oione	5
	1.1	Sortowanie bitoniczne	6
	1.2	Algorytm macierzowy wyznaczania liczb Fibonacciego	11
	1.3	Mnożenie macierzy	13
2	Und	ler construction	15
	2.1	Złożoność obliczeniowa	16
	2.2	Model obliczeń	17
	2.3	Twierdzenie o rekurencji uniwersalnej	18
			19
	2.4		19
	2.5		20
	2.6		22
	2.7		25
2.8 Algorytmy sortowania			26
			$\frac{-2}{28}$
	2.9		$\frac{1}{29}$
		1 0 0	$\frac{1}{29}$
			$\frac{-5}{29}$
		0 0	$\frac{-5}{29}$
		0 0	$\frac{20}{29}$
	2.10		$\frac{20}{30}$
			31
			32
	2.12	1 Togramowanie dynamiczne na drzewach	JZ
D۵	ndate	ek A Porównanie programów przedmiotu AiSD na różnych	
٠,			33

Rozdział 1

Zrobione

1.1 Sortowanie bitoniczne

W tym rozdziale przedstawimy algorytm sortowania bitonicznego. Jest to algorytm działający w czasie $O(n\log^2 n)$ czyli gorszym niż inne, znane algorytmy sortujące takie jak sortowanie przez scalanie albo sortowanie szybkie. Zaletą sortowania bitonicznego jest to, że może zostać uruchomiony równolegle na wielu procesorach. Ponadto, dzięki temu, że algorytm zawsze porównuje te same elementy bez względu na dane wejściowe, istnieje prosta implementacja fizyczna tego algorytmu (np. w postaci tzw. sieci sortujących). Algorytm będzie zakładał, że rozmiar danych n jest potęgą dwójki. Gdyby tak nie było, moglibyśmy wypełnić tablicę do posortowania nieskończonościami, tak aby uzupełnić rozmiar danych do potęgi dwójki. Rozmiar danych zwiększyłby się wtedy nie więcej niż dwukrotnie, zatem złożoność asymptotyczna pozostałaby taka sama.

Sortowanie bitoniczne posługuje się tzw. ciągami bitonicznymi, które sobie teraz zdefiniujemy.

Definicja 1. Ciągiem bitonicznym właściwym nazywamy każdy ciąg powstaty przez sklejenie ciągu niemalejącego z ciągiem nierosnącym.

Dla przykładu ciąg 2, 2, 5, 100, 72, 69, 42, 17 jest ciągiem bitonicznym, gdyż powstał przez sklejenie ciągu niemalejącego 2, 2, 5 oraz ciągu nierosnącego 100, 72, 69, 42, 17. Ciąg 1, 0, 1, 0 nie jest ciągiem bitonicznym, gdyż nie istnieją taki ciąg niemalejący i taki ciąg nierosnący, które w wyniku sklejenia dałyby podany ciąg.

Definicja 2. Ciągiem bitonicznym nazywamy każdy ciąg powstały przez rotację cykliczną ciągu bitonicznego właściwego.

Ciąg 69, 42, 17, 2, 2, 5, 100, 72 jest ciągiem bitonicznym, gdyż powstał przez rotację cykliczną ciągu bitonicznego właściwego 2, 2, 5, 100, 72, 69, 42, 17.

Istnieje prosty algorytm sprawdzający, czy ciąg jest bitoniczny. Należy znaleźć element największy oraz najmniejszy. Następnie od elementu najmniejszego należy przejść cyklicznie w prawo (tj. w sytuacji gdy natrafimy na koniec ciągu, wracamy do początku) aż napotkamy element największy. Elementy, które przeszliśmy w ten sposób powinny tworzyć ciąg niemalejący. Analogicznie, idziemy od elementy największego cyklicznie w prawo aż do elementu najmniejszego. Elementy, które odwiedziliśmy powinny tworzyć ciąg nierosnący. W sytuacji w której mamy wiele elementów najmniejszych (największych), powinny one ze sobą sąsiadować (w sensie cyklicznym) i nie ma znaczenia, który z nich wybierzemy. Dla przykładu w ciągu 69, 42, 17, 2, 2, 5, 100, 72 idąc od elementu najmniejszego do największego tworzymy ciąg 2, 2, 5, 100 i jest to ciąg niemalejący. Idąc od elementu największego do najmniejszego otrzymujemy ciąg 100, 72, 69, 42, 17, 2 i jest to ciąg nierosnący.

Jedyną procedurą, która będzie przestawiała elementy w tablicy, będzie procedura bitonic_compare (Algorytm 1). Jako dane wejściowe otrzymuje ona tablicę A, wielkość tablicy n oraz wartość logiczną up, która określa, czy ciąg będzie sortowany rosnąco czy malejąco. Procedura dzieli zadaną na wejściu tablicę na

Algorytm 1: Procedura bitonic_compare

```
Input: A[0..n-1], up

for i \leftarrow 0 to n-1 do

| if (A[i] > A[i+n/2]) = up then

| A[i] \leftrightarrow A[i+n/2]

end

end
```

dwie równe części. Następnie porównuje pierwszy element z pierwszej części z pierwszym elementem z drugiej części. Jeśli te elementy nie znajdują się w pożądanym porządku, to je przestawia. Następnie powtarza tą czynność z kolejnymi elementami.

Dla przykładu, jeśli procedurę uruchomimy z tablicą A = [2, 8, 7, 1, 4, 3, 5, 6], wartością n = 8 oraz up = true, w wyniku otrzymamy tablicę A = [2, 3, 5, 1, 4, 8, 7, 6]. W pierwszym kroku wartość 2 zostanie porównana z wartością 4. Ponieważ chcemy otrzymać porządek rosnący (wartość zmiennej up jest ustawiona na true), to zostawiamy tą parę w spokoju. W następnym kroku porównujemy wartość 8 z wartością 3. Te wartości są w złym porządku, dlatego algorytm zamienia je miejscami. Dalej porównujemy 7 z 5 i zamieniamy je miejscami i w końcu porównujemy 1 z 6 i te wartości zostawiamy w spokoju, gdyż są w dobrym porządku.

Procedura bitonic_compare ma bardzo ważną własność, którą teraz udowodnimy.

Twierdzenie 1. Jeżeli elementy tablicy A[0..n-1] tworzą ciąg bitoniczny, to po zakończeniu procedury bitonic_compare elementy tablicy A[0..n/2-1] oraz tablicy A[n/2..n-1] będą tworzyły ciągi bitoniczne. Ponadto jeśli wartość zmiennej up jest ustawiona na true to każdy element tablicy A[0..n/2-1] będzie niewiększy od każdego elementu tablicy A[n/2..n-1]. W przeciwnym przypadku będzie większy.

Weźmy dla przykładu ciąg bitoniczny 69, 42, 17, 2, 2, 5, 100, 72. Po przejściu procedury bitonic_compare z ustawioną zmienną up na wartość true otrzymamy ciąg 2, 5, 17, 2, 69, 42, 100, 72. Ciągi 2, 5, 17, 2 oraz 69, 42, 100, 72 są ciągami bitonicznymi. Ponadto każdy element ciągu 2, 5, 17, 2 jest niewiększy od każdego elementu ciągu 69, 42, 100, 72.

Przejdźmy do dowodu powyższego twierdzenia. Przyda nam się do tego poniższy lemat:

Lemat 1 (zasada zero-jeden). Twierdzenie 1. jest prawdziwe dla dowolnych tablic wtedy i tylko wtedy, gdy jest prawdziwe dla tablic zero-jedynkowych.

Dowód. Jeśli twierdzenie jest prawdziwe dla każdej tablicy to w szczególności jest prawdziwe dla tablic złożonych z zer i jedynek. Dowód w drugą stronę jest dużo ciekawszy.

Weźmy dowolną funkcję niemalejącą f. To znaczy funkcję $f: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ taką, że $\forall_{a,b\in\mathbb{R}} \ a\leqslant b\Rightarrow f(a)\leqslant f(b)$. Dla tablicy T przez f(T) będziemy rozumieli tablicę powstałą przez zaaplikowanie funkcji f do każdego elementu tablicy T. Niech A oznacza tablicę wejściową do procedury bitonic_compare i niech B oznacza tablicę wyjściową. Udowodnimy, że karmiąc procedurę bitonic_compare tablicą f(A) otrzymamy tablicę f(B). W kroku i-tym procedura rozważa przestawienie elementów t_i oraz $t_{i+n/2}$. Jeśli $f(a_i)=f(a_{i+n/2})$ to nie ma znaczenia czy elementy zostaną przestawione. Z kolei jeśli $f(a_i)< f(a_{i+n/2})$ to również przestawi elementy a_i oraz $a_{i+n/2}$. Analogicznie gdy $f(a_i)>f(a_{i+n/2})$. Zatem istotnie: dla każdej funkcji niemalejącej f, procedura bitonic_compare otrzymując na wejściu tablicę f(A) zwróci na wyjściu tablicę f(B).

Wróćmy do dowodu lematu. Dowód nie wprost. Załóżmy, że twierdzenie jest prawdziwe dla wszystkich tablic zero-jedynkowych i nie jest prawdziwe dla pewnej tablicy T[0..n-1]. Niech S[0..n-1] oznacza zawartość tablicy po zakończeniu procedury bitonic_compare. Jeśli twierdzenie nie jest prawdziwe, oznacza to, że albo któraś z tablic S[0..n/2-1], S[n/2..n-1] nie jest bitoniczna albo, że elementy z jednej z nich nie są mniejsze od wszystkich elementów z drugiej tablicy. Rozważmy dwa przypadki.

Załóżmy, że tablica S[0..n/2-1] nie jest bitoniczna (przypadek kiedy druga z tablic nie jest bitoniczna, jest analogiczny). Załóżmy, że ciąg powstały przez przejście od najmniejszego elementu w tej tablicy do największego nie tworzy ciągu niemalejącego (przypadek gdy ciąg powstały przez przejście od największego elementu do najmniejszego nie tworzy ciągu nierosnącego jest analogiczny). Zatem istenieje w tablicy element S[i] większy od elementu S[i+1]. Rozważmy następują funkcję:

$$f(a) = \begin{cases} 1 & \text{ jeśli } a \leqslant S[i] \\ 0 & \text{ wpp.} \end{cases}$$

Zwróćmy uwagę, że w takiej sytuacji twierdzenie nie byłoby prawdziwe dla tablicy f(T), zatem dla tablicy zero-jedynkowej. Gdyż ponownie - element f(S[i]) = 1 byłby większy od elementu f(S[i+1]) = 0.

Drugi przypadek. Załóżmy, że zmienna up ustawiona jest na true (przypadek drugi jest analogiczny). Załóżmy, że element S[i] jest mniejszy od elementu S[j]

Zrobić rysunki

gdzie j < n/2 oraz $i \ge n/2$. Rozważmy funkcję:

$$f(a) = \begin{cases} 1 & \text{jeśli } a \leqslant S[j] \\ 0 & \text{wpp.} \end{cases}$$

Wtedy twierdzenie nie byłoby prawdziwe dla tablicy f(T) (zero-jedynkowej). Ponownie - element f(S[i]) = 0 byłby mniejszy od elementu f(S[j]) = 1.

Do pełni szczęścia potrzebujemy udowodnić, że Twierdzenie 1 jest prawdziwe dla wszystkich ciągów zero-jedynkowych.

Lemat 2. Twierdzenie 1. jest prawdziwe dla wszystkich ciągów zero-jedynkowych.

Dowód. Zakładać będziemy, że zmienna up jest ustawiona na true (dowód dla sytuacji przeciwnej jest analogiczny). Istnieje sześć rodzai bitonicznych ciągów zero-jedynkowych : 0^n , 0^k1^l , $0^k1^l0^m$, 1^n , 1^k0^l , $1^k0^l1^m$ z czego trzy ostatnie są symetryczne do trzech pierwszych (więc zostaną pominięte w dowodzie). Rozważmy wszystkie interesujące nas przypadki:

Ten dowód jest nudny.

- 0^n . Po wykonaniu procedury bitonic_compare otrzymamy $0^{n/2}$ oraz $0^{n/2}$. Oba ciągi są bitoniczne i każdy element z pierwszego ciągu jest niewiększy od każdego elementu z ciągu drugiego.
- $0^k 1^l$ oraz k < n/2. Wtedy po wykonaniu procedury bitonic_compare otrzymamy ciągi $0^k 1^{l-n/2}$ oraz $1^{n/2}$. Oba ciągi są bitoniczne i każdy element z pierwszego ciągu jest niewiększy od każdego elementu z ciągu drugiego.
- 0^k1^l oraz k>n/2. Otrzymamy ciągi $0^{n/2}$ oraz $0^{k-n/2}1^l$. Znowu oba są bitoniczne i każdy element z pierwszego jest niewiększy od każdego z drugiego.
- $0^k 1^l 0^m$ oraz k > n/2. Wtedy otrzymujemy ciągi $0^{n/2}$ oraz $0^{k-n/2} 1^l 0^m$. Spełniają one tezę twierdzenia.
- $0^k 1^l 0^m$ oraz m > n/2. Ciągi, które otrzymamy wyglądają tak: $0^{n/2}$ oraz $0^k 1^l 0^{m-n/2}$. Są to ciągi, które nas cieszą.
- $0^k1^l0^m$ oraz l>n/2. Dostaniemy wtedy ciągi $0^k1^{l-n/2}0^m$ oraz $1^{n/2}$. Są to ciągi, które spełniają naszą tezę.
- $0^k 1^l 0^m$ oraz k, l, m < n/2. Ciągi, które uzyskamy to $0^{n/2}$ oraz $1^{n/2-m} 0^{n/2-l}$ $1^{n/2-k}$. Spełniają one naszą tezę.

Na mocy Lematów 1 i 2 Twierdzenie 1 jest prawdziwe dla wszystkich tablic T[0..n-1]. Mając tak piękne twierdzenie, możemy napisać prosty algorytm sortujący ciągi bitoniczne (Algorytm 2).

Algorytm 2: Procedura bitonic_merge

```
Input: A - tablica bitoniczna, n, up

Output: A - tablica posortowana

if n > 1 then

bitonic_compare(A[0..n - 1], n, up)

bitonic_merge(A[0..n / 2 - 1], n / 2, up)

bitonic_merge(A[n / 2..n - 1], n / 2, up)

end
```

Algorytm zaczyna od wywołania procedury bitonic_compare. Dzięki niej, wszystkie elementy mniejsze wrzucane są do pierwszej połowy tablicy, a elementy większe do drugiej połowy. Ponadto bitonic_compare gwarantuje, że obie podtablice pozostają bitoniczne (jakie to piękne!). Możemy zatem wykonać całą procedurę ponownie na obu podtablicach rekurencyjnie.

Złożoność algorytmu wyraża się wzorem rekurencyjnym $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + O(n)$. Rozwiązując rekurencję otrzymujemy, że złożoność algorytmu to $O(n \log n)$.

Mamy algorytm sortujący ciągi bitoniczne. Jak uzyskać algorytm sortujący dowolne ciągi? Zrealizujemy to w najprostszy możliwy sposób! Posortujemy (rekurencyjnie) pierwszą połowę tablicy rosnąco, drugą połowę tablicy malejąco (dlatego potrzebna nam była zmienna up!) i uzyskamy w ten sposób ciąg bitoniczny. Teraz wystarczy już uruchomić algorytm sortujący ciągi bitoniczne i voilà.

Algorytm 3: Procedura bitonic_sort

```
Input: A, n, up

Output: A - tablica posortowana

if n > 1 then

bitonic_sort(A[0..n/2 - 1], n/2, true)

bitonic_sort(A[n/2..n - 1], n/2, false)

bitonic_merge(A[0..n - 1], n/2, up)

end
```

Złożoność algorytmu wyraża się wzorem rekurencyjnym $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + O(n \log n)$. Rozwiązaniem tej rekurencji jest $O(n \log^2 n)$.

1.2 Algorytm macierzowy wyznaczania liczb Fibonacciego

W tym rozdziałe opiszemy algorytm obliczania liczb Fibonacciego, który wykorzystuje szybkie potęgowanie¹. Algorytm działa w czasie $O(\log n)$, co sprawia, że jest znacznie atrakcyjniejszy (gdy pytamy tylko o jedną liczbę) od algorytmu dynamicznego, który wymaga czasu O(n).

Algorytm szybkiego potęgowania będzie opisany w tym skrypcie, więc jak już będzie to będziemy chciali się odwolać do odpowiedniego rozdziału a nie do wikipedii.

Znajdźmy taką macierz M, która po wymnożeniu przez transponowany wektor wyrazów F_n i F_{n-1} da nam wektor, w którym otrzymamy wyrazy F_{n+1} oraz F_n . Łatwo sprawdzić, że dla ciągu Fibonacciego taka macierz ma postać:

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

bo:

$$M \times \begin{bmatrix} F_n \\ F_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} F_n \\ F_{n-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_n + F_{n-1} \\ F_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_{n+1} \\ F_n \end{bmatrix}$$
(1.1)

Wynika to wprost z definicji mnożenia macierzy oraz definicji ciągu Fibonacciego. Wykonajmy mnożenie z równania $1.1\ n$ razy:

$$\underbrace{M \times \left(M \times \left(M \times \dots \left(M \times \left[F_1\right]\right) \dots\right)\right)}_{\text{n razy}}$$

Z faktu, że mnożenie macierzy jest łączne oraz powyższego wyrażenia otrzymujemy:

$$M^n imes \begin{bmatrix} F_1 \\ F_0 \end{bmatrix}$$

Pokażemy, że powyższa macierz ma zastosowanie w obliczaniu n-tej liczby Fibonacciego.

Lemat 3.

$$M^n \times \begin{bmatrix} F_1 \\ F_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_{n+1} \\ F_n \end{bmatrix}$$

Dowód przez indukcję. Sprawdźmy dla n = 0. Mamy:

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^0 \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = I \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} F_1 \\ F_0 \end{bmatrix}$$

¹https://en.wikipedia.org/wiki/Exponentiation_by_squaring

Rozważmy n+1 zakładając poprawność dla n.

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^{n+1} \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}^n \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \stackrel{teza}{=} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} F_{n+1} \\ F_n \end{bmatrix} \stackrel{1.1}{=} \begin{bmatrix} F_{n+2} \\ F_{n+1} \end{bmatrix}$$

Algorytm 4: Procedura get_fibonacci

Input: n
Output: n-ta liczba Fibonacciego $M \leftarrow \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$ $M' \leftarrow \text{exp_by_squaring}(\texttt{M, n - 1})$ $M'' \leftarrow M' \times \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ return $M''_{1,1}$

Mimo że powyższy algorytm działa w czasie $O(\log n)$, warto mieć na uwadze fakt, że liczby Fibonacciego rosną wykładniczo. W praktyce oznacza to pracę na liczbach przekraczających długość słowa maszynowego.

Zaprezentowaną metodę można uogólnić na dowolne ciągi, które zdefiniowane są przez liniową kombinację skończonej liczby poprzednich elementów. Wystarczy znaleźć odpowiednią macierz M; dla ciągów postaci:

$$G_{n+1} = a_n G_n + a_{n-1} G_{n-1} + \dots + a_{n-k} G_{n-k}$$

wygląda ona następująco:

$$M = \begin{bmatrix} a_n & a_{n-1} & a_{n-2} & \dots & a_{n-k+1} & a_{n-k} \\ 1 & 0 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & \dots & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \dots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \dots & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Dowód tej konstrukcji pozostawiamy czytelnikowi jako ćwiczenie.

1.3 Mnożenie macierzy

Z mnożeniem macierzy mieliście już prawdopodobnie do czynienia na Algebrze. Mając dane dwie macierze nad ciałem liczb rzeczywistych A (o rozmiarze $n \times m$) oraz B (o rozmiarze $m \times p$), chcemy policzyć ich iloczyn:

$$A \cdot B = C$$

gdzie elementy macierzy C (o rozmiarze $n \times p$) zadane są wzorem:

$$c_{i,j} = \sum_{r=1}^{m} a_{i,r} \cdot b_{r,j}$$

Przykładowo:

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 3 & 1 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (1 \cdot 3 + 0 \cdot 2 + 2 \cdot 1) & (1 \cdot 1 + 0 \cdot 1 + 2 \cdot 0) \\ (0 \cdot 3 + 3 \cdot 2 + 1 \cdot 1) & (0 \cdot 1 + 3 \cdot 1 + 1 \cdot 0) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 5 & 1 \\ 7 & 3 \end{bmatrix}$$

Korzystając prosto z definicji możemy napisać następujący algorytm mnożenia dwóch macierzy:

Algorytm 5: Naiwny algorytm mnożenia macierzy

```
Input: A, B - macierze o rozmiarach n \times m oraz m \times p

Output: C = A \cdot B

for i \leftarrow 1 to n do

for j \leftarrow 1 to p do

C[i][j] \leftarrow 0

for r \leftarrow 1 to m do

C[i][j] \leftarrow C[i][j] + A[i][r] \cdot B[r][j]

end

end

end
```

Powyższy algorytm działa w czasie $O(n^3)$. Korzystając ze sprytnej sztuczki, jesteśmy w stanie zmniejszyć złożoność naszego algorytmu.

Zacznijmy od założenia, że rozmiar macierzy jest postaci $2^k \times 2^k$. Jeśli macierze nie są takiej postaci, to możemy uzupełnić brakujące wiersze i kolumny zerami. Następnie podzielmy macierze na cztery równe części:

$$A = \begin{bmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} \\ A_{2,1} & A_{2,2} \end{bmatrix} \quad B = \begin{bmatrix} B_{1,1} & B_{1,2} \\ B_{2,1} & B_{2,2} \end{bmatrix} \quad C = \begin{bmatrix} C_{1,1} & C_{1,2} \\ C_{2,1} & C_{2,2} \end{bmatrix}$$

Każda z części jest rozmiaru $2^{k-1} \times 2^{k-1}$. Ponadto wzór na każdą część macierzy C wyraża się wzorem:

$$C_{i,j} = A_{i,1} \cdot B_{1,j} + A_{i,2} \cdot B_{2,j}$$

Czy wzór ten umożliwia nam ułożenie efektywnego algorytmu mnożenia macierzy? Nie. W algorytmie mamy do policzenia 4 podmacierze macierzy C. Każda podmacierz wymaga 2 mnożeń oraz jednego dodawania. Dodawanie macierzy możemy w prosty sposób zrealizować w czasie $O(n^2)$. Mnożenie podmacierzy możemy wykonać rekurencyjnie. Taki algorytm będzie działał w czasie $T(n) = 8 \cdot T(n/2) + O(n^2)$ czyli $O(n^3)$. Osiągnęliśmy tą samą złożoność czasową jak w przypadku algorytmu liczącego iloczyn wprost z definicji.

Algorytm Strassena osięga lepszą złożoność asymptotyczną przez pozbycie się jednego z mnożeń. Algorytm ten liczy następujące macierze:

$$\begin{split} M_1 &= (A_{1,1} + A_{2,2}) \cdot (B_{1,1} + B_{2,2}) \\ M_2 &= (A_{2,1} + A_{2,2}) \cdot B_{1,1} \\ M_3 &= A_{1,1} \cdot (B_{1,2} - B_{2,2}) \\ M_4 &= A_{2,2} \cdot (B_{2,1} - B_{1,1}) \\ M_5 &= (A_{1,1} + A_{1,2}) \cdot B_{2,2} \\ M_6 &= (A_{2,1} - A_{1,1}) \cdot (B_{1,1} + B_{1,2}) \\ M_7 &= (A_{1,2} - A_{2,2}) \cdot (B_{2,1} + B_{2,2}) \end{split}$$

Do policzenia każdej z tych macierzy potrzebujemy jednego mnożenia i co najwyżej dwóch dodawań/odejmowań. Podmacierze macierzy C możemy policzyć teraz w następujący sposób:

$$C_{1,1} = M_1 + M_4 - M_5 + M_7$$

$$C_{1,2} = M_3 + M_5$$

$$C_{2,1} = M_2 + M_4$$

$$C_{2,2} = M_1 - M_2 + M_3 + M_6$$

Wykonując proste przekształcenia arytmetyczne, możemy dowieść poprawności powyższych równań.

Używając powyższych wzorów, możemy skonstruować algorytm rekurencyjny. Będzie on dzielić macierze A oraz B o rozmiarze $2^k \times 2^k$ na cztery równe części. Następnie policzy on macierze M_i . Tam, gdzie będzie musiał dodawać/odejmować użyje on algorytmu działającego w czasie $O(n^2)$. Tam, gdzie będzie musiał mnożyć - wywoła się on rekurencyjnie. Na podstawie macierzy M_i policzy macierz C. Ponieważ wykona dokładnie 7 mnożeń oraz stałą ilość dodawań, jego złożoność obliczeniowa będzie wyrażała się wzorem rekurencyjnym $T(n) = 7 \cdot T(n/2) + O(n^2)$. Korzystając z twierdzenia o rekurencji uniwersalnej otrzymujemy złożoność $O(n^{\log_2 7})$ czyli około $O(n^{2.81})$.

Rozdział 2

Under construction

2.1 Złożoność obliczeniowa

2.2 Model obliczeń

2.3 Twierdzenie o rekurencji uniwersalnej

Popularną metodą rozwiązywania zadań jest metoda Dziel i Zwyciężaj. Polega ona na podzieleniu problemu na mniejsze, rozwiązaniu ich w sposób rekurencyjny, a następnie na scaleniu wyniku w jeden. Schemat tej metody jest przedstawiony jako Schemat 6.

Schemat 6: Procedura Dziel_i_zwyciezaj

```
if n \leqslant 1 then

| rozwiąż trywialny przypadek
end

Stwórz a podproblemów wielkości n/b w czasie D(n)
for i \leftarrow 1 to a do

| wykonaj procedurę Dziel_i_zwyciezaj rekurencyjnie dla i-tego
| podproblemu
end

Połącz wyniki w czasie P(n)
```

Złożoność takiego algorytmu możemy zapisać zależnością rekurencyjną $T(n)=aT(n/b)+\Theta(n^k\log^p n)$ przy czym $P(n)+D(n)\in\Theta(n^k\log^p n)$. Jednakże zależność rekurencyjna na czas działania algorytmu nie zawsze nas satysfakcjonuje. Zazwyczaj chcielibyćmy uzyskać wzór zwarty. Do tego celu służy poniższe twierdzenie, znane Twierdzeniem o rekurencji uniwersalnej.

Twierdzenie 2. Niech $T(n) = aT(n/b) + \Theta(n^k \log^p n)$ oraz $a \ge 1$, b > 1, $k \ge 0$ oraz p liczby rzeczywiste. Wtedy

- 1. jeżeli $a > b^k$, to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
- 2. $ie\dot{z}eli\ a=b^k\ oraz$

(a)
$$p > -1$$
 to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^{p+1} n)$

(b)
$$p = -1$$
 to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log \log n)$

(c)
$$p < -1$$
 to $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$

3. $je\dot{z}eli\ a < b^k\ oraz$

(a)
$$p \geqslant 0$$
 to $T(n) = \Theta(n^k \log^p n)$

(b)
$$p < 0$$
 to $T(n) = O(n^k)$

Dowód. TODO TODO TODO.

2.3.1 Przykłady wykorzystania twierdzenia

W rozdziale 2.8 zapoznamy się z algorytmem sortowania przez scalanie. Jego złożoność określona jest wzorem rekurencyjnym $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + O(n)$. W tym przypadku a = 2, b = 2, k = 1 oraz p = 0. Ponieważ $a = b^k$ sprawdzamy dodatkowo, że p > -1 i otrzymujemy, że w naszym przypadku powinniśmy skorzystać z pkt 2a. Otrzymujemy, że złożoność naszego algorytmu jest $\Theta(n^{\log_b a} \log^{p+1} n)$ czyli $\Theta(n \log n)$.

W rodziale ?? opisany został algorytm sortowania bitonicznego. Jego złożoność określona jest wzorem $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + O(n \log n)$. W tym przypadeku a=2, b=2, k=1 i p=1. Ponieważ $a=b^k$ i p>-1 korzystamy z punktu 2a. Otrzymujemy złożoność $\Theta(n \log^2 n)$

W rozdziale ?? opisany jest algorytm Karatsuby. Jego złożoność opisana jest rekurencyjnym wzorem 3T(n/2)+O(n). W tym przypadku $a=3,\ b=2,\ k=1$ i p=0. Ponieważ $a>b^k$ korzystamy z punktu 1. Otrzymujemy złożoność $\Theta(n^{\log_2 3})\approx \Theta(n^{1.585})$

Wyszukiwanie binarne to innowacyjny algorytm klasy Dziel i Zwyciężaj wyszukujący elementu w posortowanym ciągu. Ze względu na swoją złożoność obliczeniową i wydajność na współczesnych procesorach jest wykorzystywany w takich projektach jak Linux, czy WebKit. Ma złożoność opisaną rekurencyjnym wzorem T(n) = T(n/2) + O(1). Mamy więc $a=1,\ b=2,\ k=p=0$. Ponieważ $a=b^k$ i p>-1 korzystamy z punktu 2a. Otrzymujemy złożoność $\Theta(\log n)$.

Algorytm Strassena jest opisany w rodziale ??. Jego złożoność opisana jest rekurencyjnym wzorem $T(n) = 7 * T(n/2) + O(n^2)$. W tym przypadku mamy a = 7, b = 2, k = 2, p = 0. Jako, że $a > b^k$ wykorzystamy punky 1. Otrzymujemy złożoność $\Theta(n^{\log_2 7}) \approx \Theta(n^2.807)$

TODO. W tym samym duchu napisać przykłady użycia do sortowania bitonicznego, algorytmu Karatsuby, wyszukiwania binarnego, algorytmu Strassena i wszystkiego sensownego co wymyślicie (uprzedzając pytanie - przykłady z egzaminu nie są sensowne).

Kopce binarne 2.4

Chciałbym, aby skrypt był

definicję kopca

chciałbym mieć zapisaną formalnie

(bez przypisów) i w znacznikach begin{definition}

end{definition}

Teraz śmieszna rzecz jest taka, że kopiec trudno

zdefiniować na drzewach. W

musielibyśmy

jest poziom w

na drzewach :F Więc zamiast

tablicy, lepiej zdefiniować kopiec jako tablicę na którą możemy

patrzeć jako na drzewo. Wtedy

jest lewy syn

podstawie będzie

własność kopca każdego wierzchołka wartość elementu jest mniejsza od wartości elementów jego

elementu w tablicy, prawy syn oraz ojciec. Na tej

łatwiei nam zdefiniować

dzieci. Jeśli

musimy zdefiniować co to jest liść, korzeń i ścieżka. Co da się

wolimy zamiast tego powiedzieć że ciąg elementów na

korzenia tworzy ciąg malejący to

ścieżce od liścia do

zrobić ale nie wiem czy jest to warte

świeczki, gdyż to będzie bodajże jedyne miejsce w

których użyjemy tych definicji) Zamień element jest fajną funkcją ale funkcje przesun

w dol i przesun w gore są ważniejsze. Ponadto nie chcemy nazywać

funkcje w języku polskim.

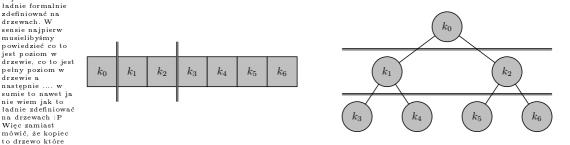
drzewie a następnie w

można reprezentować v

musimy zdefiniować co to

skryptem żebyśmy tam pisali formalnie. Dlatego Kopiec binarny to struktura danych, która reprezentowana jest jako prawie pełne drzewo binarne¹ i na której zachowana jest własność kopca. Kopiec przechowuje klucze, które tworzą ciąg uporządkowany. W przypadku kopca typu min ścieżka prowadząca od dowolnego liścia do korzenia tworzy ciąg malejący.

Kopce można w prosty sposób reprezentować w tablicy jednowymiarowej –kolejne poziomy drzewa zapisywane są po sobie.



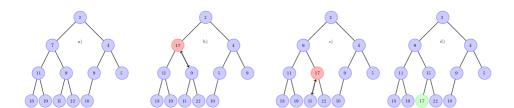
Rysunek 2.1: Reprezentacja kolejnych warstw kopca w tablicy jednowymiarowej.

Warto zauważyć, że tak reprezentowane drzewo pozwala na łatwy dostęp do powiązanych węzłów. Synami węzła o indeksie i są węzły 2i + 1 oraz 2i + 2, natomiast jego ojcem jest $\left| \frac{i-1}{2} \right|$.

Kopiec powinien udostępniać trzy podstawowe funkcje: zamien_element, która podmienia wartość w konkretnym węźle kopca, przesun_w_gore oraz przesun_w_dol, które zamieniaja odpowiednie elementy pilnując przy tym, aby własność kopca została zachowana.

```
Algorithm 7: Implementacja funkcji zamien_element
 if k/i/ < v then
    k[i] = v;
    przesun w dol(k, i);
 end
 else
    k[i] = v;
    przesun w gore(k, i);
 end
```

¹To znaczy wypełniony na wszystkich poziomach (poza, być może, ostatnim).



Rysunek 2.2: Przykład działania funkcji zamien_element. a) Oryginalny kopiec. b) Zmiana wartości w wyróżnionym węźle. c) Ponieważ nowa wartość jest większa od wartości swoich dzieci, należy wykonać wywołanie funkcji przesn_w_dol. d) Po zmianie własność kopca nie jest zachowana, dlatego należy ponownie wywołać funkcję przesn_w_dol. To przywraca kopcowi jego własność.

Algorytm rosyjskich wieśniaków 2.5

Algorytm rosyjskich wieśniaków jest przypisywany sposobowi mnożenia liczb używanemu w XIX-wiecznej Rosji. Aktualnie jest on stosowany w niektórych układach mnożących.

W celu obliczenia $a \cdot b$ tworzymy tabelkę i liczby a i b zapisujemy w pierwszym jej wierszu. Kolumnę a wypełniamy następująco: w i+1 wierszu wpisujemy wartość z wiersza i podzieloną całkowicie przez 2. W kolumnie b kolejne wiersze tworzą ciąg geometryczny o ilorazie równym 2. Wypełnianie tabelki kończymy wtedy, gdy w kolumnie a otrzymamy wartość 1. Na koniec sumujemy wartości w kolumine b z tych wierszy dla których wartości w kolumine a są nieparzyste. Uzyskany wynik to $a \cdot b$.

W poniższym przykładzie obliczymy 42 · 17.

\mathbf{a}	b
42	17
21	$17 \cdot 2 = 34$
10	$17 \cdot 2^2 = 68$
5	$17 \cdot 2^3 = 136$
2	$17 \cdot 2^4 = 272$
1	$17 \cdot 2^5 = 544$

enter po tabelce, to to zdanie nie dostanie w pdfie znajdować przed akapitami. To zdanie jest częścią

Jak usuniecie

tabulatora Tabulator powinien sie

poprzedniego akapitu.

Wartości a są nieparzyste w wierszach 2, 4 oraz 6. Zatem będziemy sumować wartości b z wierszy 2, 4 i 6.

$$a \cdot b = 17 \cdot 2 + 17 \cdot 2^3 + 17 \cdot 2^5$$
$$= 34 + 136 + 544$$
$$= 714$$

Faktycznie, otrzymaliśmy wynik poprawny. Spójrzmy raz jeszcze na na tę sumę:

$$a \cdot b = 17 \cdot 2 + 17 \cdot 2^{3} + 17 \cdot 2^{5}$$

$$= 17 \cdot (2^{5} + 2^{3} + 2)$$

$$= 17 \cdot (1 \cdot 2^{5} + 0 \cdot 2^{4} + 1 \cdot 2^{3} + 0 \cdot 2^{2} + 1 \cdot 2^{1} + 0 \cdot 2^{0})$$

$$= 17_{10} \cdot 101010_{2}$$

$$= 17 \cdot 42 = 714$$

Przypomnij sobie algorytm zamiany liczby w systemie dziesiętnym na system binarny. Okazuje się, że algorytm rosyjskich wieśniaków "po cichu" wylicza tę reprezentacje a.

Algorytm 8: Algorytm rosyjskich wieśniaków

```
Input: a, b - liczby naturalne

Output: wynik = a \cdot b

a' \leftarrow a

b' \leftarrow b

wynik \leftarrow 0

while a' > 0 do

if a' \mod 2 = 1 then

wynik \leftarrow wynik \leftarrow b'

end

a' \leftarrow a' \text{ div } 2

b' \leftarrow b' \cdot 2

end
```

W kolejnych paragrafach podamy algorytm i w celu jego udowodnienia sformułujmy *niezmiennik* oraz wykażemy jego prawdziwośc.

Twierdzenie 3. Niech a'_i (kolejno: b'_i , wyni k_i) będzie wartością zmiennej a' (b', wynik) w i - tej iteracji pętli while. Zachodzi następujący niezmiennik pętli:

$$a_i' \cdot b_i' + wynik_i = a \cdot b$$
.

Lemat 4. Przed wejściem do pętli while niezmiennik jest prawdziwy.

Dowód. Skoro przed przed wejściem do pętli mamy: $a'_0 = a$, $b'_0 = b$ oraz $wynik_0 = 0$, to oczywiście: $a'_0 \cdot b'_0 + wynik_0 = a \cdot b + 0 = a \cdot b$.

Lemat 5. Po i - tym obrocie pętli niezmiennik jest spełniony.

Dowód. Załóżmy, że niezmiennik zachodzi w i-tej iteracji i sprawdźmy co dzieje się w i+1 iteracji. Rozważmy dwa przypadki.

Nie możesz czegoś

• a'_i parzyste. Instrukcja if się nie wykona, w i+1 iteracji $wynik_i$ pozostanie niezmieniony, a'_i zmniejszy się o połowę, a b'_i zwiększy dwukrotnie.

$$wynik_{i+1} = wynik_i$$

$$a'_{i+1} = a'_i \text{ div } 2 = \frac{a'_i}{2}$$

$$b'_{i+1} = b'_i \cdot 2$$

W tym przypadku otrzymujemy:

$$a'_{i+1} \cdot b'_{i+1} + wynik_{i+1} = \frac{a'_i}{2} \cdot 2b'_i + wynik_i = a'_i \cdot b'_i + wynik_i = a \cdot b$$

• a'_i nieparzyste:

$$wynik_{i+1} = wynik_i + b'_i$$

$$a'_{i+1} = a'_i \text{ div } 2 = \frac{a'_i - 1}{2}$$

$$b'_{i+1} = b'_i \cdot 2$$

Ostatecznie otrzymujemy:

$$a'_{i+1} \cdot b'_{i+1} + wynik_{i+1} = \frac{a'_i - 1}{2} \cdot 2b'_i + wynik_i + b'_i = a'_i \cdot wynik_i + b'_i = a \cdot b$$

Lemat 6. Po zakończeniu algorytmu wyni $k = a \cdot b$

Dowód. Wystarczy zauważyć, że tuż po wyjściu z pętli while wartość zmiennej a' wynosi 0. Podstawiając do niezmiennika okazuje się, że faktycznie algorytm rosyjskich wieśniaków liczy $a \cdot b$.

Lemat 7. Algorytm sie kończy.

 $Dow \acute{o}d$. Skoro $a_i \in \mathbb{N}$ oraz \mathbb{N} jest dobrze uporządkowany, to połowiąc a_i po pewnej liczbie iteracji otrzymamy 0.

Z powyższych lematów wynika, że niemiennik spełniony jest zarówno przed, w trakcie jak i po zakończeniu algorytmu. Algorytm rosyjskich wieśniaków jest poprawny.

Złożoność Z każdą iteracją połowimy a'. Biorąc pod uwagę kryterium jednorodne pozostałe instrukcje w pętli nic nie kosztują. Stąd złożoność to $O(\log a)$.

W kryterium logarytmicznym musimy uwzględnić czas dominującej instrukcji: dodawania $wynik \leftarrow wynik+b'$. W najgorszym przypadku zajmuje ono $O(\log ab)$. Zatem złożoność to $O(\log a \cdot \log ab)$.

2.6 Sortowanie topologiczne



Rysunek 2.3: Przykładowy graf z ubraniami dla bramkarza hokejowego. Krawędź między wierzchołkami a oraz b istnieje wtedy i tylko wtedy, gdy gracz musi ubrać a zanim ubierze b. Pytanie o to w jakiej kolejności bramkarz powinien się ubierać, jest pytaniem o posortowanie topologiczne tego grafu.

2.7 Algorytmy sortowania

W tym rozdziale zapoznamy się z algorytmem sortowania przez scalanie (ang. merge sort). Wykorzystuje on metodę "dziel i zwyciężaj" - problem jest dzielony na kilka mniejszych podproblemów podobnych do początkowego problemu, problemy te są rozwiązywane rekurencyjnie, a następnie rozwiązania otrzymane dla podproblemów scala się, uzyskując rozwiązanie całego zadania.

Idea. Algorytm sortujący dzieli porządkowany n-elementowy zbiór na kolejne połowy, aż do uzyskania n jednoelementowych zbiorów - każdy taki zbiór jest już posortowany. Uzyskane w ten sposób części zbioru sortuje rekurencyjnie - posortowane części łączy ze sobą za pomocą scalania tak, aby wynikowy zbiór był posortowany.

Scalanie. Podstawową operacją algorytmu jest scalanie dwóch uporządkowanych zbiorów w jeden uporządkowany zbiór. W celu wykonania scalania skorzystamy z pomocniczej procedury $\mathtt{merge}(A,p,q,r)$, gdzie A jest tablicą, a p,q,r są indeksami takimi, że $p \leqslant q < r$. W procedurze zakłada się, że tablice A[p..q] oraz A[q+1..r] (dwie przyległe połówki zbioru, który został przez ten algorytm podzielony) są posortowane. Procedura \mathtt{merge} scala te tablice w jedną posortowaną tablicę A[p..r]. Ogólna zasada działania jest następująca:

- 1. Przygotuj pusty zbiór tymczasowy.
- 2. Dopóki żaden ze scalanych zbiorów nie wyczerpał elementów, porównuj ze sobą pierwsze elementy każdego z nich i w zbiorze tymczasowym umieszczaj mniejszy z elementów.
- 3. W zbiorze tymczasowym umieść zawartość tego scalanego zbioru, który zawiera niewykorzystane jeszcze elementy.
- 4. Zawartość zbioru tymczasowego przepisz do zbioru wynikowego i zakończ algorytm.

Zapis algorytmu scalania dwóch list w pseudokodzie podano niżej.

Scalanie wymaga O(n+m) operacji porównań elementów i wstawienia ich do tablicy wynikowej.

Sortowanie. Algorytm sortowania przez scalanie jest algorytmem rekurencyjnym. Wywołuje się go z zadanymi wartościami indeksów wskazujących na początek i koniec sortowanego zbioru, zatem początkowo indeksy obejmują cały zbiór. Algorytm wyznacza indeks elementu połowiącego przedział, a następnie sprawdza, czy połówki zbioru zawierają więcej niż jeden element. Jeśli tak, to rekurencyjnie sortuje je tym samym algorytmem. Po posortowaniu obu połówek zbioru scalamy je za pomocą opisanej wcześniej procedury scalania podzbiorów uporządkowanych i kończymy algorytm. Zbiór jest posortowany.

Algorytm 9: Procedura merge

```
Input: tablica A, liczby p, q, r
Output: posortowana tablica A[p..r]
C \leftarrow \text{pusta tablica}
i \leftarrow p, j \leftarrow q+1, k \leftarrow 0
while i \leqslant q oraz j \leqslant r do
    if A[i] \leq A[j] then
     C[k] \leftarrow A[i], i \leftarrow i+1
     else
     C[k] \leftarrow A[j], j \leftarrow j+1
    k \leftarrow k + 1
end
while i \leq q do
C[k] \leftarrow A[i], i \leftarrow i+1, k \leftarrow k+1
end
while j \leq r do
C[k] \leftarrow A[j], j \leftarrow j+1, k \leftarrow k+1
end
```

Złożoność. Chociaż algorytm sortowania przez scalanie działa poprawnie nawet wówczas, gdy n jest nieparzyste, dla uproszczenia analizy załóżmy, że n jest potęgą dwójki. Dzielimy wtedy problem na podproblemy rozmiaru dokładnie $\frac{n}{2}$. Rekurencję określającą czas T(n) sortowania przez scalanie otrzymujemy, jak następuje.

Sortowanie przez scalanie jednego elementu wykonuje się w czasie stałym. Jeśli n>1, to czas działania zależy od trzech etapów:

Dziel: podczas tego etapu znajdujemy środek przedziału, co zajmuje czas stały, zatem $D(n) = \theta(1)$.

Zwyciężaj: rozwiązujemy rekurencyjnie dwa podproblemy, każdy rozmiaru $\frac{n}{2}$, co daje czas działania $2T(\frac{n}{2})$.

Połącz: procedura merge, jak wspomniano wyżej, działa w czasie liniowym, a wiec $P(n) = \theta(n)$.

Funkcje D(n) i P(n) dają po zsumowaniu funkcję rzędu $\theta(n)$. Dodając do tego $2T(\frac{n}{2})$ z etapu "zwyciężaj", otrzymujemy następującą rekurencję dla T(n):

$$T(n) = \begin{cases} \theta(1) & n = 1\\ 2T(\frac{n}{2}) + \theta(n) & n > 1 \end{cases}$$

Algorytm 10: Procedura merge sort

Poniższy przykład ilustruje zasadę działania sortowania przez scalanie:

<tu obrazek, ale nie umiem w obrazki, na dniach ogarnę>

Podsumowanie. Sortowanie przez scalanie należy do algorytmów szybkich, posiada klasę złożoności równą $\theta(n\log n)$. Jest oparty na metodzie dziel i zwyciężaj, która powoduje podział dużego problemu na mniejsze, łatwo rozwiązywane podproblemy. Sortowanie nie odbywa się w miejscu, potrzebujemy dodatkowej struktury. Algorytm jest stabilny.

2.7.1 Quick sort

In progress

2.8 Minimalne drzewa rozpinające

- 2.8.1 Cut Property i Circle Property
- 2.8.2 Algorytm Prima
- 2.8.3 Algorytm Kruskala
- 2.8.4 Algorytm Borůvki

2.9 Algorytm Dijkstry

2.10 Algorytm szeregowania

Dodatek A

Porównanie programów przedmiotu AiSD na różnych uczelniach

	UWr	UW	UJ	MIT	Oxford
Stosy, kolejki, listy		✓			
Dziel i zwyciężaj	\checkmark				
Programowanie Dynamiczne	\checkmark	✓	✓	\checkmark	
Metoda Zachłanna	\checkmark	✓	✓		
Koszt zamortyzowany	\checkmark	\checkmark			\checkmark
NP-zupełność	✓	\checkmark		✓	
PRAM / NC	✓				
Sortowanie	✓	✓			
Selekcja	✓	✓			
Słowniki	✓	✓	\checkmark		\checkmark
Kolejki priorytetowe	✓	✓			
Hashowanie	✓	✓			
Zbiory rozłączne	✓				
Algorytmy grafowe	✓	✓	\checkmark	✓	✓
Algorytmy tekstowe	✓	✓			
Geometria obliczeniowa	✓				
FFT	✓				\checkmark
Algorytm Karatsuby	\checkmark			\checkmark	
Metoda Newtona				✓	
Algorytmy randomizowane	✓				\checkmark
Programowanie liniowe					\checkmark
Algorytmy aproksymacyjne	✓				\checkmark
Sieci komparatorów	✓				
Obwody logiczne	✓				