

DUOMENŲ STRUKTŪROS IR ALGORITMAI

MARIUS GŽEGOŽEVSKIS

Algoritmų analizė ir sudėtingumas

Algoritmų analizė – labai svarbus darbo etapas, kuriant ir detalizuojant algoritmus, nusakant jų veikimą ir efektyvų taikymą praktiniams uždaviniams. Kadangi ne su kiekviena programa galima atlikti daug bandymų ar nuodugniai matematiškai įvertinti, analizė atliekama algoritmų klasėms.

Algoritmų analizė ir sudėtingumas

Algoritmų architektūra ir jų analizė dažnai labai susiję. Mažų ir nesudėtingų programų algoritmai dažniausiai realizuojami tiesmukiškai, tačiau jei algoritmai yra didelės sistemos dalis, naudojami abstraktūs duomenų tipai arba panaši vykdymo metodika, kuri įgalina patikimai pereiti nuo analizuojamo algoritmo varianto prie jo detalesnės realizacijos.

Algoritmų analizė ir sudėtingumas

Toliau yra pateiktos, nagrinėjamų algoritmų realizacijos naudojamos didelėse programose, operacinėse ir taikomosiose sistemose.

Todėl svarbu atkreipti dėmesį į jų savybes, didinančias patikimumą. Pavyzdžiui, kuriant realias sistemas geriau naudoti programavimo aplinką, kuri gali skirtis nuo naudojamos, tačiau kuri praneša apie klaidingas sąlygas, įgalina programas lengvai keisti, sieti jas su kitomis dalimis ar komponentais, įgalina jas lengvai perkelti į kitas terpes.

Analizuojant algoritmus, tikslinga:

- ✓ Algoritmą modifikuoti ar pakeisti jį kitu, labai panašiu, tačiau daug lengviau analizuojamu algoritmu;
- ✓ parinkti įvedimo duomenis, kurie patikimai atspindėtų įvairius algoritmo darbo atvejus, pvz., tikslinga spręsti, ar naudoti realius ar atsitiktinius, ar nepagrįstus duomenis (realūs duomenys tiksliau įvertina programos efektyvumą; atsitiktiniai duomenys garantuoja, kad algoritmas bus patikrintas eksperimentiškai; nepagrįsti duomenys rodo, kaip algoritmas veikia įvairiais pradinio duomenų atvejais, pvz. kaip veikia rūšiavimo algoritmas kai visi įvedimo duomenys yra lygūs),

Analizuojant algoritmus, tikslinga:

- ✓ įvertinti operacijas atsižvelginat į jų svarbą bei abstraktumo lygį ir analizuoti algoritmo veikimą šių operacijų pagrindu.
- ✓ Kadangi algoritmui realizuoti naudojamas kompiuteris, algoritmų analizei keliamas uždavinys įvertinti, kaip ilgai truks skaičiavimai. Tačiau laiko faktorius, nors ir dažniausiai naudojamas, yra ne vienintelis galimas. Algoritmo atliekamų 2 operacijų skaičių, t.y. **algoritmo sudėtingumą, galima matuoti**, remiantis įvairiais faktoriais:

Algoritmų sudėtingumo vertinimo faktoriai:

- ✓ laiku (laikinis sudėtingumas – time complexity, dažniausiai sutinkamas algoritmų analizėje),
- ✓ naudojamos atminties dydžiu (erdvinis sudėtingumas – space complexity),
- ✓ techninės įrangos parametrais,
- ✓ informacijos, kurią generuoja gaunami programos rezultatai, kiekiu (information complexity),
- ✓ energijos, reikalingos duotam uždaviniui spręsti, kiekiu, kt.

Algoritmų sudėtingumo vertinimo faktoriai:

Akivaizdu, kad algoritmo vykdymas ir nuo įvairių kitų faktorių, iš kurių svarbiausias yra įvedimo duomenų kiekis (arba panaši **duomenų charakteristika**). Todėl paprastai visi minėti sudėtingumo aspektai skaičiuojami kaip funkcijos nuo pradinių duomenų parametro(-ų), kuris labiausiai įtakoja algoritmo veiklą.

Algoritmų sudėtingumo vertinimo faktoriai:

Šis parametras (dažnai žymimas **N**), gali būti tiesiog duomenų kiekis, arba tai gali būti daugianario laipsnis, failo dydis, simbolių skaičius teksto eilutėje, kokia nors kita abstrakti išraiška, priklausomai nuo sprendžiamos užduoties.

Dažniausiai šis parametras būna tiesiog proporcingas apdorojamos informacijos kiekiui. Kai naudojami keli parametrai, analizė gali būti redukuojama iki vieno parametro, arba gali būti imamos tinkamos parametų kombinacijos.

Algoritmų sudėtingumo vertinimo faktoriai:

Praktinis algoritmų analizės tikslas – išreikšti reikalavimus programos ištekliams priklausomai nuo **N** matematinėmis formulėmis, kurios nusako algoritmo elgesį esant didelėms parametrų reikšmėms, t.y. asimptotiškai.

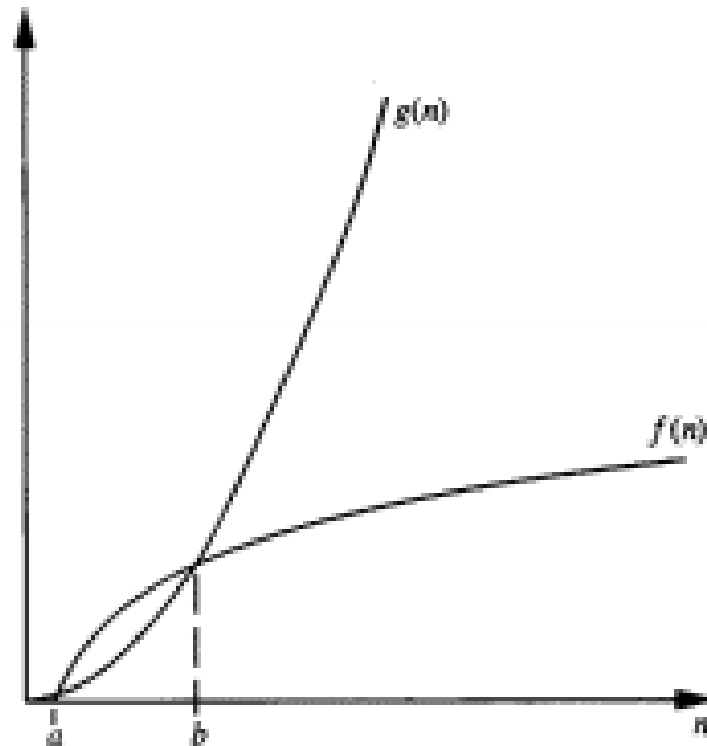
Asimptotinė analizė

Asimptotinė analizė skirta tirti funkcijų (nebūtinai išreikštų matematine kalba) elgesį arba santykį tarp funkcijų, kai jų argumentas(-ai) asimptotiškai artėja prie kokios nors reikšmės(-ių). Taikant analizę galima teigti, kad viena funkcija yra apytikriai (asimptotiškai) lygi kitai funkcijai, arba yra už ją mažesnė (ar didesnė), ar tenkina kokį nors duotą santykį tarp funkcijų.

Populiariausios priemonės, naudojamos tokiems tyrimams, yra **O -žymuo**, **o -žymuo**, **Θ -žymuo**, ir pan. Jų apibrėžimuose dalyvauja neneigiamos funkcijos, tačiau tai nesiaurina jų prasmės.

O-žymuo: Funkcija $g(N)$ yra vadinama $O(f(N))$, jei egzistuoja konstantos c_0 ir N_0 , tokios, kad $0 < g(N) < c_0 \cdot f(N)$ visiems $N > N_0$

Pvz., $O(\ln x)$ ir $O(x^4)$, ka
ip parodyta pav. 1.1:



Pav. 1.1. $\ln x$ vs $O(x^4)$

O-žymuo tinka trimis skirtingiems tikslams:

1. siekiant išvengti galimos paklaidos atmetant mažus ar neesminius matematinių formulių narius,
2. siekiant išvengti galimos paklaidos atmetant programos dalis, kurios sudaro visų analizuojamų veiksmų mažą (šalutinę) dalį,
3. klasifikuoti algoritmus pagal viršutinius apribojimus jų bendram vykdymo laikui.

O-žymuo

Konstantos c_0 ir N_0 , dalyvaujančios **O-žymenyje**, paslepia algoritmo realizavimo detales, kurios gali būti svarbios praktikoje. Akivaizdu, kad algoritmo vykdymo laikas $O(f(N))$ negali teikti informacijos apie vykdymo laiką, jei N yra mažiau nei N_0 , o c_0 gali nusišlepti didelį kiekį reikalingų operacijų, siekiant išvengti paties blogiausio atvejo.

Aišku, kad algoritmas, naudojantis N^2 nanosekundžių, bus pasirinktas vietoj algoritmo, naudojančio $\log N$ šimtmečių, tačiau tokio pasirinkimo nebus galima padaryti remiantis O-žymeniu.

O-žymuo

Naudojant O-žymenį, dažnai išraiškas galima užrašyti kompaktiškiau, praleidžiant neesminius narius.

Pavyzdžiui, išplėtus išraišką $(N + O(1))(N + O(\log N) + O(1))$

gaunami šeši nariai:

$$N^2 + O(N) + O(N \log N) + O(\log N) + O(N) + O(1).$$

Tačiau į daugelį narių galima nekreipti dėmesio, paliekant aproksimaciją:

$$N^2 + O(N \log N).$$

Duomenų struktūrų operacijos

Data Structure	Time Complexity								Space Complexity
	Average				Worst				Worst
	Access	Search	Insertion	Deletion	Access	Search	Insertion	Deletion	
Array	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
Stack	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$
Singly-Linked List	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$
Doubly-Linked List	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$
Skip List	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n \log(n))$
Hash Table	-	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	-	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
Binary Search Tree	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
Cartesian Tree	-	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	-	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(n)$
B-Tree	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$
Red-Black Tree	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$
Splay Tree	-	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	-	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$
AVL Tree	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(n)$

LEGENDA -

Excellent

Good

Fair

Bad

Horrible

MASYVO RŪŠIAVIMO ALGORITMAI

Algorithm	Time Complexity			Space Complexity
	Best	Average	Worst	Worst
Quicksort	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(\log(n))$
Mergesort	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n)$
Timsort	$O(n)$	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n)$
Heapsort	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(n \log(n))$	$O(1)$
Bubble Sort	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
Insertion Sort	$O(n)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
Selection Sort	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(n^2)$	$O(1)$
Shell Sort	$O(n)$	$O((n \log(n))^2)$	$O((n \log(n))^2)$	$O(1)$
Bucket Sort	$O(n+k)$	$O(n+k)$	$O(n^2)$	$O(n)$
Radix Sort	$O(nk)$	$O(nk)$	$O(nk)$	$O(n+k)$

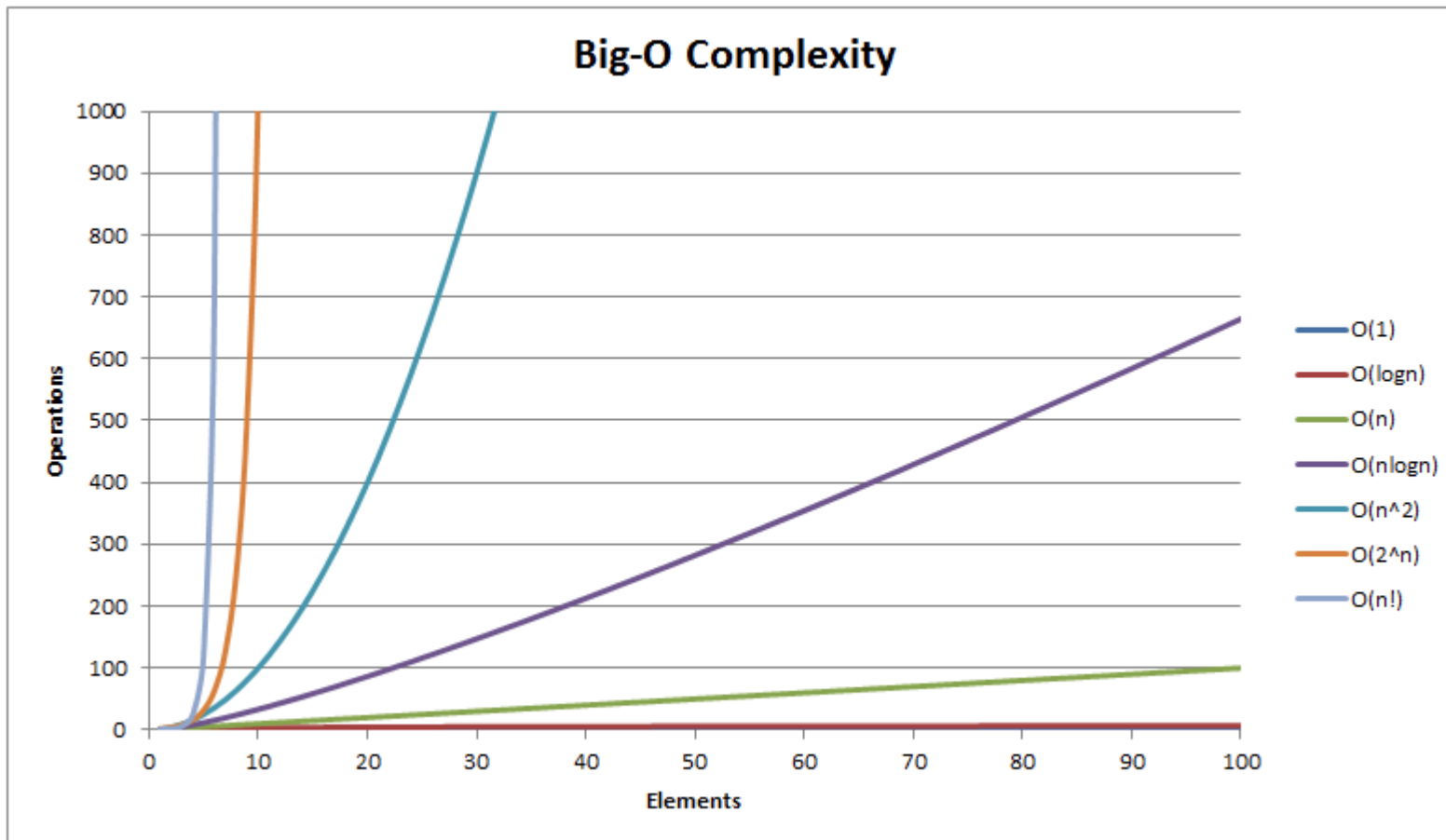
GRAFO OPERACIJOS

[illegible]

PIRAMIDĒS OPERACIJOS

Type	Time Complexity						
	Heapify	Find Max	Extract Max	Increase Key	Insert	Delete	Merge
Linked List (sorted)	-	$O(1)$	$O(1)$	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(m+n)$
Linked List (unsorted)	-	$O(n)$	$O(n)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$	$O(1)$
Binary Heap	$O(n)$	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(m+n)$
Binomial Heap	-	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(\log(n))$
Fibonacci Heap	-	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(1)$	$O(1)$	$O(\log(n))$	$O(1)$

Big – **O** (Didžiojo **O**) sudėtingumo lentelė



Piramidės rūšiavimo algoritmas

Piramidės rūšiavimas naudojamas piramidės duomenų struktūrai t.y. toks dvejetainis medis, kurio šaknis yra didžiausią reikšmę turinti viršūnė.

Piramidės rūšiavimo algoritmas yra sukonstruotas remiantis išrinkimo rūšiavimo algoritmu. Tai lėtesnis algoritmas nei spartusis rūšiavimo algoritmas.

Kas yra piramidė (angl. Heap) ?

Piramidė – tai beveik pilnas dvejetainis medis, kuris tenkina žemiau pateiktą sąlygą: jei B yra viršūnės A vaikas, tai A reikšmė didesnė arba lygi B reikšmei. Tai reiškia, kad viršūnė, turinti didžiausią reikšmę yra šaknis.

Piramidės pavyzdys

Piramidė konstruojama kaip ir bet kuris pilnas dvejetainis medis t. y. iš kairės į dešinę, kol pilnai užpildomas visas lygis. Ir tik pilnai užpildžius visą lygį, pereinama į kitą lygį.

Sakykime turime masyvą:

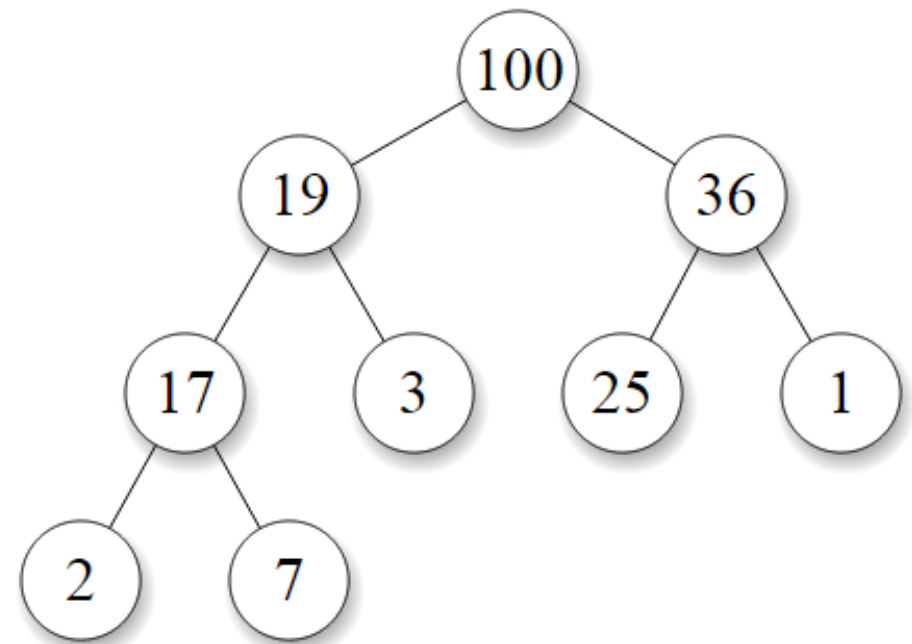
[100; 19; 36; 17; 3; 25; 1; 2; 7]

Indeksai apskaičiuojami taip:

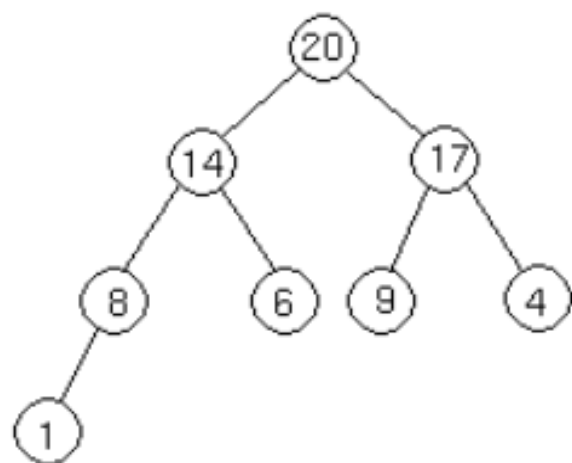
$\text{PARENT}(i) = \text{floor}(i / 2);$

$\text{LEFT}(i) = 2 * i;$

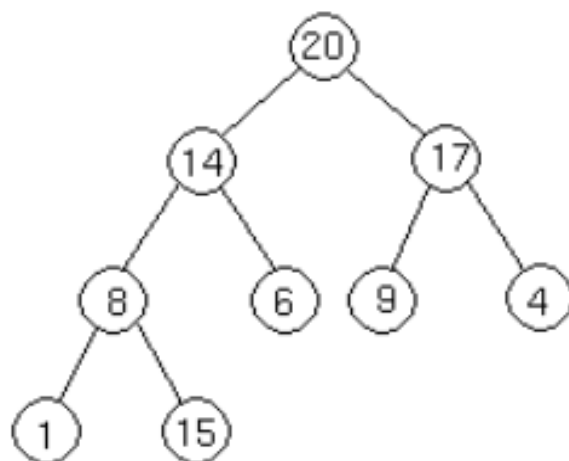
$\text{RIGHT}(i) = 2 * i + 1;$



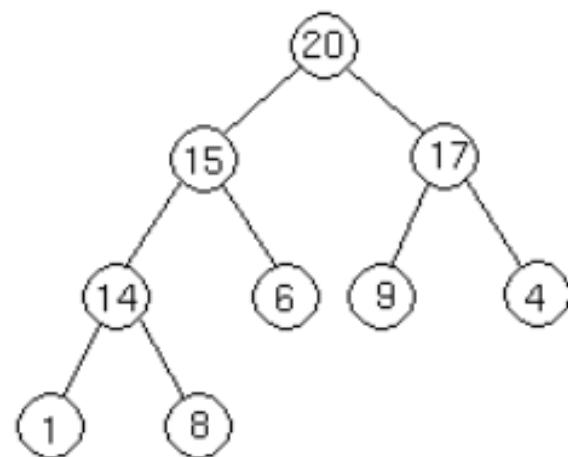
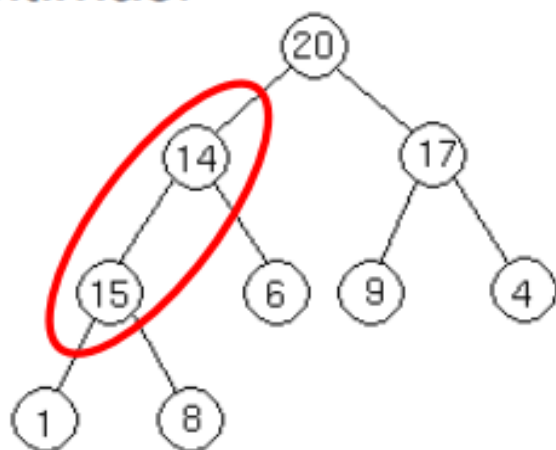
Pradinė piramidė:



Pridedama viršūnė su reikšme 15:



Viršūnių sukeitimas:



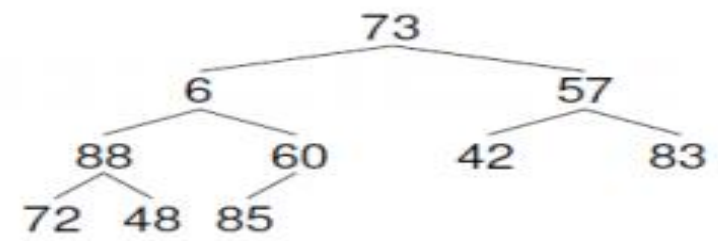
Piramidės rūšiavimo algoritmas

Algoritmo žingsniai:

1. Piramidės rūšiavimas pradedamas sudarant dvejetainę piramidę. Po to pašalinama šaknis ir padedama j dalinai išrūšiuoto masyvo pabaigą.
2. Pašalinus šaknį, rekonstruojama piramidė **surandant kitą didžiausią elementą** ir jis taip pat pašalinamas padedant jį dalinai išrūšiuotą masyvą.
3. Tai kartojama, kol piramidėje nebelieka viršūnių, o masyvas yra pilnai išrūšiuotas. **Šiam alogritmui reikalingi du masyvai: vienas piramidei, kitas sudėti išrūšiuoto masyvo elementus.**

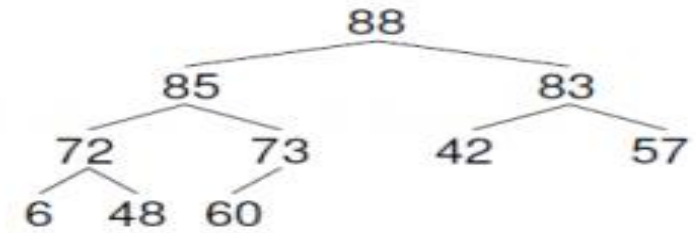
Original Numbers

73	6	57	88	60	42	83	72	48	85
----	---	----	----	----	----	----	----	----	----



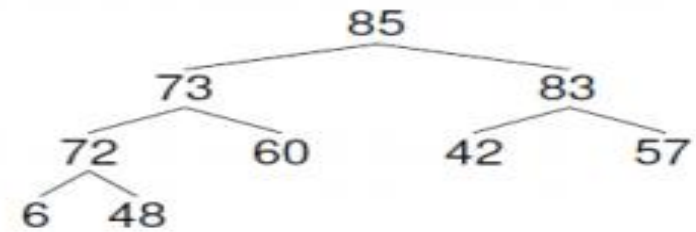
Build Heap

88	85	83	72	73	42	57	6	48	60
----	----	----	----	----	----	----	---	----	----



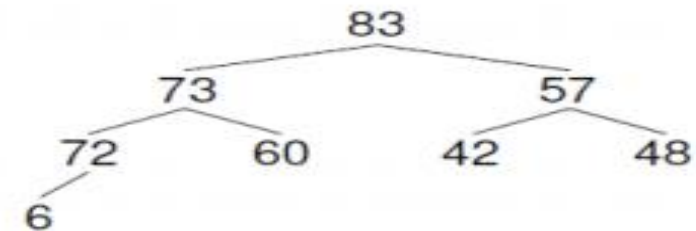
Remove 88

85	73	83	72	60	42	57	6	48	88
----	----	----	----	----	----	----	---	----	----



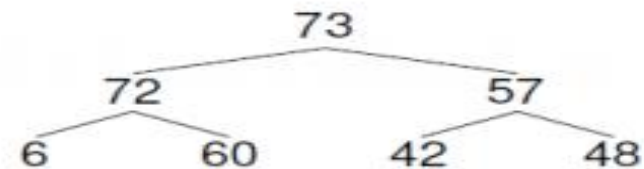
Remove 85

83	73	57	72	60	42	48	6	85	88
----	----	----	----	----	----	----	---	----	----



Remove 83

73	72	57	6	60	42	48	83	85	88
----	----	----	---	----	----	----	----	----	----



Piramidės algoritmo realizacija

```
void HeapSort ( int array[ ], int n)
{ int i, temp;
  heap (array ,n);

  for( i = n-1; i >= 1; i-- )
  {
    temp = array[ i ];
    array[ i ] = array[ 0 ];
    array[ 0 ] = temp;
    heap (array, i-1);
  }
}
```

```
void heap (int *a, int n)
{
  int i, temp;
  for ( i = n/2; i >= 0; i -- )
  {
    if ( a[(2*i) + 1] < a[(2*i) + 2] && (2*i + 1) <= n && (2*i + 2) <= n )
    {
      temp = a[(2*i) + 1];
      a[(2*i) + 1] = a[(2*i) + 2];
      a[(2*i) + 2] = temp;
    }
    if ( a[(2*i) + 1] > a[i] && (2*i + 1) <= n && i <= n )
    {
      temp = a[(2*i) + 1];
      a[(2*i) + 1] = a[i];
      a[ i ] = temp;
    }
  }
}
```

Piramidės algoritmo sudėtingumas

Piramidės konstravimo sudėtingumas: $T(n) = O(n)$;

n kartų ištrinant šaknį reikia atlikti : $T(n) = O(\log n)$;

Bendras piramidės rūšiavimo algoritmo sudėtingumas blogiausiu, vidutiniu ir geriausiu atveju: $T(n) = O(n \log n)$

Piramidės algoritmo privalumas tas, kad jo veiksmų skaičius nepriklauso nuo pradinės situacijos masyve.

Piramidės rūšiavimo algoritmas bendrai lėtesnis nei spartusis algoritmas, bet blogiausiu atveju jis greitesnis už spartųjį. (Quicksort $T(n) = O(n^2)$ blogiausiu atveju).