

## SORTOWANIE

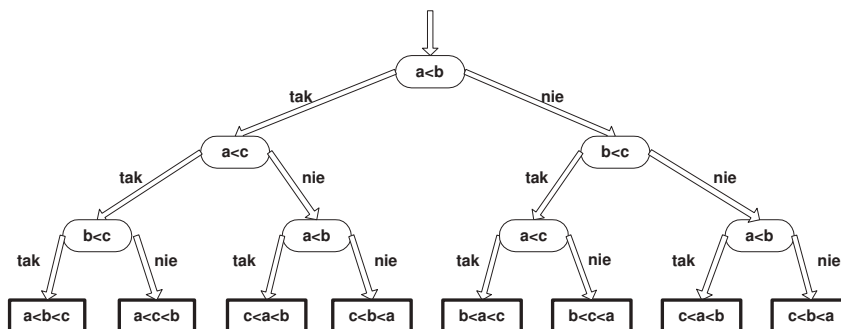
## 3 Dolne granice.

Rozważając dolne ograniczenia na złożoność problemu sortowania ograniczymy się, podobnie jak w przypadku problemu jednoczesnego znajdowania minimum i maksimum, do klasy algorytmów, które na elementach ciągu wejściowego wykonują jedynie operacje porównania. Działanie takich algorytmów można w naturalny sposób reprezentować *drzewami decyzyjnymi*. Niezbyt formalnie można je zdefiniować jako skończone drzewa binarne, w których każdy wierzchołek wewnętrzny reprezentuje jakieś porównanie, każdy liść reprezentuje wynik obliczeń a krawędzie odpowiadają obliczeniom wykonywanym przez algorytm pomiędzy kolejnymi porównaniami.

Ponieważ od drzew decyzyjnych wymagamy by były skończone, jedno drzewo nie może reprezentować działania algorytmu dla dowolnych danych. Z reguły przyjmujemy, że algorytm reprezentowany jest przez nieskończoną rodzinę drzew decyzyjnych  $\{D_i\}_{i=1}^{\infty}$ , gdzie drzewo  $D_n$  odpowiada działaniu algorytmu na danych o rozmiarze  $n$ .

## PRZYKŁAD

Rysunek 7 przedstawia drzewo decyzyjne odpowiadające działaniu algorytmu *SelectSort* na ciągach 3-elementowych.

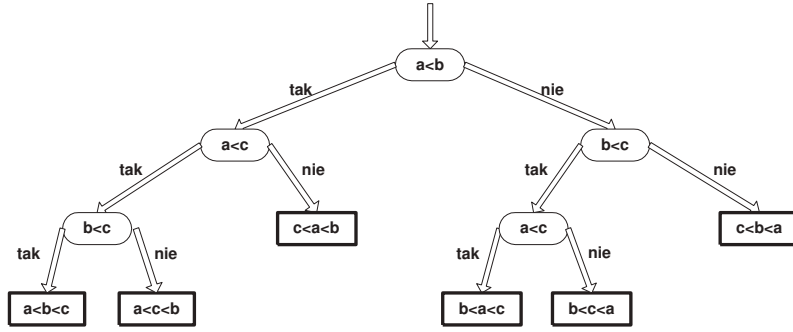


Rysunek 7: Drzewo  $D_3$  dla algorytmu sortowania przez selekcję.

□

Jak łatwo zauważyć, algorytm *Select Sort* wykonuje niektóre porównania niepotrzebnie. Są to porównania "a < b" znajdujące się w odległości 2 od korzenia. Po ich usunięciu otrzymamy inne, mniejsze, drzewo decyzyjne dla sortowania ciągów 3-elementowych (patrz Rysunek 8). Pod względem liczby liści jest ono optymalne.

**Fakt 12** Niech  $\mathcal{A}$  będzie algorytmem sortującym, a  $\{D_i\}_{i=1}^{\infty}$  – odpowiadającą mu rodziną drzew decyzyjnych. Wówczas drzewo  $D_n$  posiada co najmniej  $n!$  liści, dla każdego  $n$ .



Rysunek 8: *Optymalne drzewo decyzyjne dla algorytmów sortujących ciągi 3-elementowe.*

UZASADNIENIE: Każda permutacja ciągu wejściowego może być wynikiem, a każdy liść drzewa  $D_n$  odpowiada jednemu wynikowi.  $\square$

Wprost z Faktu 12 mamy następujące:

**Twierdzenie 3** *Niech  $\mathcal{A}$  będzie algorytmem sortującym, a  $\{D_i\}_{i=1}^{\infty}$  – odpowiadającą mu rodziną drzew decyzyjnych. Wówczas drzewo  $D_n$  ma wysokość co najmniej  $\Omega(n \log n)$ .*

UZASADNIENIE: Drzewo binarne o  $n!$  liściach (a takim jest  $D_n$ ) musi mieć wysokość co najmniej  $\log(n!)$ . Ze wzoru Stirlinga,  $n!$  możemy z dołu oszacować przez  $(n/e)^n$ , co daje nam:

$$\log n! \geq n (\log n - \log e) \geq n \log n - 1.44n$$

$\square$

Ponieważ wysokość drzewa  $D_n$  odpowiada liczbie porównań wykonywanych w najgorszym przypadku przez algorytm  $A$  dla danych o rozmiarze  $n$ , otrzymujemy dolne ograniczenie na złożoność czasową (w najgorszym przypadku) algorytmów sortowania.

**Wniosek 1** *Każdy algorytm sortujący za pomocą porównań ciąg  $n$  - elementowy wykonuje co najmniej  $cn \log n$  porównań dla pewnej stałej  $c > 0$ .*

### 3.1 Ograniczenie na średnią złożoność

Działanie algorytmu sortowania, który dane wykorzystuje wyłącznie w porównaniach, zależy jedynie od względnego porządku pomiędzy elementami. W szczególności nie zależy ono od bezwzględnych wartości elementów. Dlatego badając złożoność takich algorytmów możemy ograniczać się do analizy zachowania algorytmu na permutacjach zbioru  $\{1, 2, \dots, n\}$ , a średnia złożoność algorytmu na danych rozmiaru  $n$  może być policzona jako suma:

$$\sum_{\sigma - \text{permutacja zbioru } \{1, 2, \dots, n\}} P[\sigma] c(\sigma),$$

gdzie  $P[\sigma]$  jest prawdopodobieństwem wystąpienia permutacji  $\sigma$  jako danych wejściowych, a  $c(\sigma)$  jest równa liczbie porównań wykonywanych na tych danych. W języku drzew decyzyjnych można ją wyrazić jako średnią wysokość drzewa, tj.

$$\sum_{v - \text{liść } T} p_v d_v,$$

gdzie  $p_v$  oznacza prawdopodobieństwo dojścia do liścia  $v$ , a  $d_v$  - jego głębokość.

Teraz łatwo widać, że dla wielu rozkładów danych średnia złożoność algorytmu także wynosi  $\Omega(n \log n)$ . Wystarczy bowiem, by istniały stałe  $c$  i  $d$  takie, że prawdopodobieństwa dojścia do liści znajdujących się na głębokości nie mniejszej niż  $cn \log n$  sumują się do wartości nie mniejszej  $d$ . W szczególności otrzymujemy:

**Twierdzenie 4** *Jeżeli każda permutacja ciągu  $n$ -elementowego jest jednakowo prawdopodobna jako dana wejściowa, to wówczas każde drzewo decyzyjne sortujące ciągi  $n$ -elementowe ma średnią głębokość co najmniej  $\log n!$ .*

UZASADNIENIE: Na głębokości nie większej niż  $\log(n/e)^n - 1$  znajduje się mniej niż  $n!/2$  liści. Tak więc co najmniej  $n!/2$  liści osiągalnych z prawdopodobieństwem  $1/n!$  leży na głębokości większej, co implikuje, że średnia wysokość drzewa decyzyjnego jest większa niż  $(1/n!)(n!/2) \log((n/e)^n)$ .  $\square$

## 4 Quicksort

O algorytmie *Quicksort* wspomnieliśmy omawiając strategię dziel i zwyciężaj. Podany tam schemat algorytmu można zapisać w następujący sposób:

```
procedure quicksort( $A[1..n], p, r$ )
  if  $r - p$  jest małe then insert - sort( $A[p..r]$ )
  else choosepivot( $A, p, r$ )
     $q \leftarrow partition(A, p, r)$ 
    quicksort( $A, p, q$ )
    quicksort( $A, q + 1, r$ )
```

Kluczowe znaczenie dla efektywności algorytmu mają wybór *pivota*, tj. elementu dzielącego, dokonywany w procedurze *choosepivot*, oraz implementacja procedury *partition* dokonującej przestawienia elementów tablicy  $A$ .

### 4.1 Implementacja procedury partition

Zakładamy, że w momencie wywołania  $partition(A, p, r)$  pivot znajduje się w  $A[p]$ . Procedura przestawia elementy podtablicy  $A[p..r]$  dokonując jej podziału na dwie części: w pierwszej –  $A[p..q]$  – znajdują się elementy nie większe od pivota, w drugiej –  $A[q + 1, r]$  – elementy nie mniejsze od pivota. Granica tego podziału, wartość  $q$ , jest przekazywana jako wynik procedury.