

# Selezione

Luca Tagliavini

April 7-8, 2021

## Contents

0.1	Il problema della selezione . . . . .	2
0.1.1	Caso particolare: selezione del minimo . . . . .	2
0.1.2	Caso particolare: selezione del <i>secondo</i> minimo . . . . .	2
0.2	Generalizzazione: ricerca (non ottimale) del $k$ -esimo . . . . .	3
0.3	Soluzione al problema del $k$ -esimo con heap . . . . .	3
0.4	Metodo ancora migliore . . . . .	4

## 0.1 Il problema della selezione

Il problema della *selezione del  $k$ -esimo* è il problema che rappresenta l'ordinamento e la selezione dell'elemento  $k$  dopo aver ordinato l'array in cui esso è contenuto. La domanda che ci facciamo è, *si ha un modo migliore per selezionare l'elemento anzi che ordinare l'intero array?*

Avremo dunque un array  $A[1..n]$  di valori *distinti*, un valore  $1 \leq k \leq n$  e dovremo trovare l'elemento che è maggiore esattamente di  $k - 1$  elementi. Esempio trovare *il mediano*: valore che occuperebbe la posizione  $n/2$  se l'array fosse ordinato.

### 0.1.1 Caso particolare: selezione del minimo

Ricerca del  $k$ -esimo con  $k = 1$ :

```
algorithm minimum(T[1..n] A) → T
  min := A[1]
  for i := 2 to n do
    if A[i] < min then
      min = A[i]
    endif
  endfor
  return min
endalgorithm
```

Costo:  $O(n - 1) = \Theta(n)$

### 0.1.2 Caso particolare: selezione del *secondo* minimo

Ricerca del  $k$ -esimo con  $k = 2$ :

```
algorithm second_minimum(T[1..n] A) → T
  min1 := A[1]
  min2 := A[2]
  for i := 3 to n do
    if A[i] < min2 then
      min2 = A[i]
      if min2 < min1 then
        swap(min1, min2)
      endif
    endif
  endfor
  return min
endalgorithm
```

Costo:  $O(2(n - 2) + 1)$

## 0.2 Generalizzazione: ricerca (non ottimale) del $k$ -esimo

Questo algoritmo si ispira fortemente al Selection Sort, in quanto cerca  $k$  volte il minimo e lo pone in cima all'array, per poi ritornare  $A[k]$  che per quello che abbiamo detto poc'anzi sarà il  $k$ -esimo valore minimo

```
algorithm k_minimum(T[1..n] A, int k) → T
  for i := 1 to k do
    minIndex := i
    minValue := A[i]
    for j := i+1 to n do
      if A[j] < minValue then
        minIndex := j
        minValue := A[j]
      endif
    endfor
    swap(A[i], A[minIndex])
  endfor
  return A[k]
endalgorithm
```

Costo:  $O(kn)$

## 0.3 Soluzione al problema del $k$ -esimo con heap

Si può avere una soluzione simile all'algoritmo dell'Heap Sort, che funziona tramite una struttura arborea Heap che posiziona in testa all'array il valore minore (in tempo lineare) e ne rimuove via via  $k$  volte il più piccolo valore per ottenere il minimo di nostro interesse (con tempositiche dell'ordine  $\log_2 n$ ). Eccone una implementazione:

```
algorithm k_minimum(T[1..n] A, int k) → T
  min_heapify(A) // O(n)
  for i := 1 to k-1 do
    delete_min(A) // O(log n)
  endfor
  return find_min(A) // O(1)
endalgorithm
```

Costo:  $O(n + k \log_2 n)$

Questa versione ispirata all'Heap Sort è migliore di quella precedente basata sul Selection Sort in quanto, per valori di  $k$  molto grandi (vicini a  $n$ ) questo è migliore.

In particolare se interessati a un  $k \leq O(\frac{n}{\log_2 n}) = O(\frac{n}{\log_2 n})$  avremo un tempo  $O(n + \frac{n}{\log_2 n} \log_2 n) = O(2n) = O(n)$ . Ha chiaramente un costo migliore dell'altro (che sarebbe stato  $O(\frac{n^2}{\log_2 n})$ ).

Analogamente, per casi scomodi come la ricerca del mediano dove si ha  $k = n/2$ . Facendo i conti avremmo un costo nell'ordine di  $O(n \log_2 n)$ , stesso

costo di un algoritmo di ordinamento completo.

## 0.4 Metodo ancora migliore

I spirandoci al Quick Sort possiamo tuttavia trovare una soluzione divide-et-impera che ci portera' ad avere performance migliori delle soluzioni precedenti:

```
algorithm select1(T[1..n] A, int k) -> T
  x := un elemento in A
  A1 := { y in A | y < x }
  A2 := { y in A | y = x }
  A3 := { y in A | y > x }
  quicksort(A1);
  quicksort(A3);
  ritorna merge(A1, A2, A3)[k];
endalgorithm
```

Ora possiamo osservare che, visto che il nostro obbiettivo non e' ordinare l'intero array ma sono la parte che conterra' il  $k$ -esimo, possiamo vedere dove andra' a cadere  $k$  guardando le grandezze delle partizioni e ordineremo solo codeste partizioni. In questo modo avremo un costo vantaggioso. Eccone una implementazione:

```
algorithm quick_select(T[1..n] A, int k) -> T
  x := un elemento in A
  A1 := { y in A | y < x }
  A2 := { y in A | y = x }
  A3 := { y in A | y > x }
  if k <= len(A1) then
    return quick_select(A1, k)
  elif k <= len(A1) + len(A2) then
    return x
  else
    return quick_select(A3, k - len(A1) - len(A2))
  endif
endalgorithm
```

Calcolo del costo:

- caso ottimo (ogni chiamata dimezziamo):  $T(n) = T(n/2) + n = \Theta(n)$   
caso 3 del Master Theorem. (NOTA:  $+n$  e' dovuto alla divisione in 3 sottoarray)
- caso pessimo (rimuoviamo sempre solo il pivot):  $T(n) = T(n-1) + n = \Theta(n^2)$   
dimostrabile come nel Quick Sort
- caso medio: Ad ogni iterazione elimino  $len(A2) + \min(len(A1), len(A3))$  elementi, insomma assumo sempre che andro' a cercare nel sottoinsieme

piu' grande. Il numero di elementi *scartati* sara' dunque  $1 \leq i \leq n/2$ .  
La probabilita' di ricadere su un segmento di lunghezza  $i$  e' di  $\approx \frac{1}{n/2} = 2/n$  per  $i = n/2, n/(2+1), \dots, n-1$

$$T(n) = \begin{cases} 1 & \text{se } n = 1 \\ T(n') + n & \text{con } \frac{n}{2} \leq n' < n \end{cases}$$

Tramite la tecnica della sostituzione proviamo il seguente teorema: Il costo  $T(n) \leq 4n$ , quindi  $T(n) = O(n)$ .