

**Domanda 37** Scrivere una funzione `IsABR(A)` che dato in input un array di interi `A[1..n]`, interpretato come albero binario (come nel caso degli heap, ogni `A[i]` è un nodo con figlio sinistro e destro `A[2i]` e `A[2i+1]`) verifica se `A` è un albero binario di ricerca. Valutarne la complessità.

**Soluzione:** Una versione iterativa, di tempo  $O(n \log n)$  consiste nel verificare che ogni nodo sia minore o uguale dei nodi dei quali è nel sottoalbero sinistro e maggiore o uguale di quelli in cui è nel sottoalbero destro

`IsABR(A)`

```
n = A.length
i = n
isABR = true
while ((i > 1) and isABR)
  j = i
  while j > 1
    # risale l'albero
    if even(j)
      # i nodi di indice pari sono figli sx
      isABR = isABR and A[i] <= A[j/2]
    else
      # quelli di indice dispari figli dx
      isABR = isABR and A[i] >= A[j/2]
    j = j/2
  i = i-1
return isABR
```

E varie versioni ricorsive, la prima per ogni nodo verifica che sia maggiore o uguale al massimo del sottoalbero destro e minore o uguale del minimo del sottoalbero destro. Dato che prima controlla che tali sottoalberi siano ABR può cercare minimo e massimo in tempo  $\log n$  cosa che assicura che il costo complessivo è lineare. Infatti  $T(n) = 2T(n/2) + 2 \log n$  che secondo il master theorem porta a  $T(n) = \Theta(n)$ .

```

IsABRO(A,n)
    return IsABRO_rec(A,n,1)

IsABRO_rec(A,n,i):
    if i > n
        return True
    else:
        isABRL = IsABRO_rec(A,n,2*i)
        isABRR = IsABRO_rec(A,n,2*i+1)
        M = max(A,n,2*i)           # massimo del sottoalbero sx (assumendolo
                                   ABR, gia' controllato!)
        m = min(A,n,2*i+1)         # minimo del sottoalbero dx (assumendolo
                                   ABR, gia' controllato!)

        return isABRL and isABRR
               and A[i] >= M
               and A[i] <= m

Tmin(A,n,i):
    if i>n:
        return +INFTY
    else:
        while (2*i <=n):
            i = 2*i      # scende a sx

        return A[i]

```

**Esercizio 11** Sia dato un albero i cui nodi contengono una chiave intera  $x.key$ , oltre ai campi  $x.l$ ,  $x.r$  e  $x.p$  che rappresentano rispettivamente il figlio sinistro, il figlio destro e il padre. Si definisce *grado di squilibrio* di un nodo il valore assoluto della differenza tra la somma delle chiavi nei nodi foglia del sottoalbero sinistro e la somma delle chiavi dei nodi foglia del sottoalbero destro. Il grado di squilibrio di un albero è il massimo grado di squilibrio dei suoi nodi.

Fornire lo pseudocodice di una funzione `sdegree(T)` che calcola il grado di squilibrio dell'albero  $T$  (si possono utilizzare funzioni ricorsive di supporto). Valutare la complessità della funzione.

**Soluzione:**

```
// computes the sum of the leaf nodes of the subtree and the sdegree
// for the node x (returns two values)
```

```
sdegree(x)

    if (x == nil)
        sum = 0
        degree = 0
    elif (x.left == nil) and (x.right == nil)      # leaf
        sum = x.key
        degree = 0
    else
        suml, degreeel = sdegree(x.l)
        sumr, degreeer = sdegree(x.r)
        sum = suml + sumr
        degree = max { degreeel, degreeer, abs(suml - sumr) }

    return sum, degree
```

**Domanda 23** Scrivere una funzione `IsMaxHeap(A)` che dato in input un array di interi  $A[1..n]$  che verifica se  $A$  è organizzato a max-heap e ritorna un corrispondente valore booleano. Valutarne la complessità.

**Soluzione:** Versione ricorsiva

```
IsMaxHeap(A,i,j) // verifica se l'array A[i,j] e' un max-heap
                  (o meglio, se contiene un max-heap radicato in i,
                   dato che al passo ricorsivo non tutto [i,j]
                   conterra' il sottoalbero scelto)

    l = 2*i
    r = 2*i+1
    if l<j
        leftOk = A[i] >= A[l] and IsMaxHeap(l, j)
    else
        leftOk = true

    if r<j
        rightOk = A[i] >= A[r] and IsMaxHeap(r, j)
    else
        rightOk = true

    return leftOk and rightOk
```

Per quanto riguarda la complessità si osservi che  $T(n) = c + 2T(n/2)$  per un'opportuna costante  $c$  e quindi, utilizzando il master theorem, si deduce che la complessità è  $O(n)$ .

Versione iterativa

```
IsMaxHeap(A,n) // verifica se l'array A[1..n] e' un max-heap
    i=2
    while (i <= n) and (A[i] <= A[i/2])
        i++
    return (i==n+1)
```

**Domanda 14** Dare una soluzione asintotica per la ricorrenza  $T(n) = 3T(n/2) + n(n+1)$ .

**Soluzione:** Si usa il master theorem con  $a = 3$ ,  $b = 2$ ,  $f(n) = n(n+1)$ . Si deve confrontare  $f(n)$  con  $n^{\log_b a} = n^{\log_2 3}$  ed essendo che  $\log_2 3 < 2$  per qualunque  $0 < \epsilon < 2 - \log_2 3$  si vede facilmente che  $f(n) = \Omega(n^{\log_2 3 + \epsilon})$ .

Per concludere che  $T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n^2)$  usando il caso 3 del master theorem occorre dimostrare la regolarità di  $f(n)$ , ovvero che  $af(n/b) < kf(n)$  per  $0 < k < 1$ , asintoticamente. Si imposta

$$af(n/b) = 3n/2(n/2 + 1) < kn(n+1)$$

e si vede che  $n/2 + 1 < 5n/8$  per  $n > n_0 = 8$ , quindi sotto questa condizione

$$af(n/b) = 3n/2(n/2 + 1) < 15/16n(n+1)$$

ovvero  $k = 15/16$  va bene.

**Domanda 17** Dare la definizione di  $\Omega(f(n))$ . Mostrare che se  $f(n) = \Omega(g(n))$  e  $g(n) = \Omega(h(n))$  allora  $f(n) = \Omega(h(n))$ .

**Soluzione:** Si ha che

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

Se  $f(n) = \Omega(g(n))$  e  $g(n) = \Omega(h(n))$  allora esistono  $c_1, c_2 > 0$ ,  $n_1, n_2 \in \mathbb{N}$  tali che per ogni  $n \geq n_1$

$$0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \tag{1}$$

e per ogni  $n \geq n_2$

$$0 \leq c_2 h(n) \leq g(n) \tag{2}$$

Ne consegue che per ogni  $n \geq \max\{n_1, n_2\}$ , moltiplicando (2) per  $c_1$  si ha

$$0 \leq c_1 c_2 h(n) \leq c_1 g(n) \leq f(n)$$

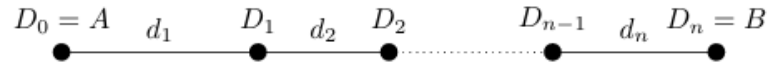
ovvero, indicato con  $n_0 = \max\{n_1, n_2\}$  e  $c = c_1 c_2$ , per ogni  $n \geq n_0$ ,

$$0 \leq ch(n) \leq f(n)$$

ovvero  $f(n) = \Omega(h(n))$ .

## 9 Greedy

**Esercizio 33** Si supponga di voler viaggiare dalla città  $A$  alla città  $B$  con un'auto che ha un'autonomia pari a  $d$  km. Lungo il percorso si trovano  $n - 1$  distributori  $D_1, \dots, D_{n-1}$ , a distanze di  $d_1, \dots, d_n$  km ( $d_i \leq d$ ) come indicato in figura



L'auto ha inizialmente il serbatoio pieno e l'obiettivo è quello di percorrere il viaggio da  $A$  a  $B$ , minimizzando il numero di soste ai distributori per il rifornimento.

- i. Introdurre la nozione di soluzione per il problema e di costo della una soluzione. Mostrare che vale la proprietà della sottostruttura ottima e individuare una scelta che gode della proprietà della scelta greedy.
- ii. Sulla base della scelta greedy individuata al passo precedente, fornire un algoritmo greedy `stop(d,n)` che dato in input l'array delle distanze `d[1..n]` restituisce una soluzione ottima.
- iii. Valutare la complessità dell'algoritmo.

**Soluzione.** In generale, la specifica del problema consiste in una sequenza di soste possibili  $D_0(=A), D_1, \dots, D_n(=B)$ . Per una coppia di soste  $D_i, D_j$  con  $i \leq j$  poniamo  $d_{i,j} = \sum_{h=i+1}^j d_h$ . Quindi una soluzione del problema è una sottosequenza di soste che porta dal punto iniziale al punto finale, senza percorrere tratti di lunghezza maggiore di  $d$  ovvero:

$$S = D_{i_0} \dots D_{i_k}$$

(con  $i_0 < i_1 < \dots < i_k$ ) tali che  $D_{i_0} = A$  e  $D_{i_k} = B$ , per ogni  $j \in \{0, \dots, k-1\}$  vale  $d_{i_j, i_{j+1}} \leq d$ . Il costo  $c(S)$  è il numero  $k-1$  di soste.

**Sottostruttura ottima.** Sia  $S = D_{i_0} \dots D_{i_k}$  una soluzione ottima per il problema  $D_0, D_1, \dots, D_n$ . Se consideriamo il sottoproblema di andare da  $D_{i_1}$  a  $D_n$ , ovvero  $D_{i_1}, D_{i_1+1} \dots D_n$ , allora  $S_1 = D_{i_1}, \dots, D_{i_k}$  è una soluzione ottima. Infatti, è chiaramente una soluzione. Inoltre, se ci fosse una soluzione migliore  $S'_1$ , con un numero inferiore di soste per il sottoproblema, ovvero  $c(S'_1) < c(S_1)$ , aggiungendo la sosta  $D_{i_0}$  otterremmo una soluzione  $S'$  migliore di  $S$  per il problema originale dato che  $c(S') = c(S'_1) + 1 < c(S_1) + 1 = c(S)$ .  
 Significa che, avendo scelto bene prima, aggiungendo altre soste, la scelta rimane minima.

**Scelta greedy.** Per il problema  $D_0, D_1, \dots, D_n$ , si fissa necessariamente  $i_0 = 0$ , e la scelta greedy consiste nel raggiungere la sosta più lontana a distanza minore o uguale di  $d$ , ovvero definire  $i_1 = \max\{j \mid d_{0,j} \leq d\}$ .

Data una soluzione ottima per il problema  $S = D_{j_0} \dots D_{j_k}$ , certamente  $j_0 = 0 = i_0$  e  $j_1 \leq i_1$ . Quindi è immediato verificare che anche  $S' = D_{j_0} D_{i_1} D_{j_2} \dots D_{j_k}$  è una soluzione per il problema  $D_0, D_1, \dots, D_n$ , ed è ottima, dato che  $c(S') = c(S)$ . (Si noti che, più precisamente, in prima istanza si potrebbe pensare che  $D_{i_1}$  potesse essere anche oltre  $D_{j_2}$ , ma questo darebbe una soluzione migliore di quella ottima, portando ad un assurdo).

**Algoritmo.** Ne segue l'algoritmo che riceve in la sequenza di distanze nella forma di un array  $d[1..n]$  e restituisce un array  $S[1..n-1]$  con le soste scelte (la prima e l'ultima sono scelte sempre, non serve indicarlo).

```
stop(d, n)
  dist = d[1]           // distanza percorsa
  for i=2 to n
    if dist + d[i] > d
      S[i-1]=1
      dist=d[i]
    else
      S[i-1] = 0
  return S
```

Per scelta greedy, prendiamo la sosta con distanza  $\leq$  a quella attuale, tale da capire caso per caso quale i conviene di più.

L'algoritmo ricalca proprio la selezione delle attività e:  
 - prende come distanza la prima, per inizializzazione  
 - se la somma tra la prima distanza e quella attuale è  $>$  della sequenza delle distanze, allora abbiamo la distanza buona e salviamo la sosta con la distanza ottima (sapendo che ci siamo fermati "prima", quindi  $S[i-1]=1$ )  
 - se invece non ci siamo fermati prima, avremo  $S[i-1] = 0$



La complessità è  $\Theta(n)$ .

**Esercizio 1** (9 punti) Realizzare una funzione `avgTree(T)` che dato un albero binario `T` con chiavi numeriche, verifica se, per ogni nodo che abbia discendenti, la chiave del nodo è maggiore o uguale della media delle chiavi dei discendenti e ritorna conseguentemente un valore booleano (la radice dell'albero è `T.root` e ogni nodo `x` ha i campi `x.left` `x.right` e `x.key`).

**Soluzione:** L'idea è quella di effettuare una visita dell'albero, in modo ricorsivo, raccogliendo per ogni sottoalbero le seguenti informazioni:

- se è soddisfatta la condizione sulla media richiesta
- la somma delle chiavi
- il numero dei nodi.

Quanto mi trovo su di un nodo, analizzo i sottoalberi sinistro e destro. Quindi, avendo a disposizione la somma delle chiavi ed il numero dei nodi per i due sottoalberi posso verificare la condizione sulla media per il nodo in esame. Lo pseudocodice della soluzione può essere il seguente:

```
avgTree(T)
    v, n, s = avgTreeRec(T.root)
    return v

# avgTreeRec(x):
# verifica se il sottoalbero radicato in x e' un avgTree e ritorna tre valori:
# - un booleano,
# - il numero dei discendenti
# - la somma delle loro chiavi

avgTreeRec(x)

if x = nil
    return true, 0, 0
else
    # ispeziono i sottoalberi sinistro e destro
    vl, nl, sl = avgTreeRec(x.left)
    vr, nr, sr = avgTreeRec(x.right)

    # se non ci sono discendenti (nl+nr =0) oppure la chiave del nodo in
    # esame e' maggiore o uguale della media delle chiavi dei discendenti
    # la condizione e' soddisfatta
    v = (nl+nr =0) or (x.key >= (sl+sr)/(nl+nr))

    # il numero di nodi dell'albero radicato in x e' dato dalla somma del
    # del numero di nodi nel sottoalbero dx e nel sottoalbero sx piu' uno
    # (il nodo x stesso)
    n = nl + nr + 1

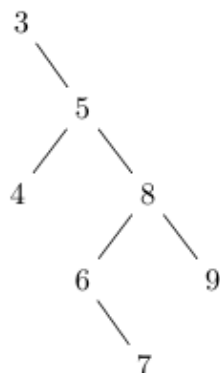
    # la somma delle chiavi dell'albero radicato in x e' dato dalla somma del
    # delle chiavi nel sottoalbero dx e in quello sx piu' x.key
    s = sl + sr + x.key

    return v, n, s
```

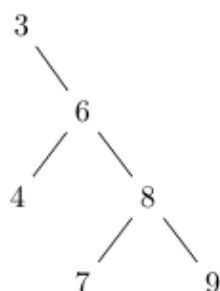
**Domanda B** (7 punti) Dare la definizione di albero binario di ricerca. Specificare l'albero ottenuto inserendo, con la procedura vista a lezione, a partire da un albero vuoto, i nodi aventi le seguenti chiavi:

3, 5, 8, 6, 9, 7, 4

Dall'albero così ottenuto si cancelli il nodo con chiave 5 e si indichi l'albero ottenuto. Sia per gli inserimenti che per la cancellazione, motivare sinteticamente il risultato ottenuto.



La cancellazione di 5 quindi produce:



**Domanda A** (7 punti) Definire formalmente la classe  $O(f(n))$ . Dimostrare che la seguente ricorrenza ha soluzione  $T(n) = O(n)$

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

**Soluzione:** Per la definizione di  $O(f(n))$ , consultare il libro.

Si deve provare che asintoticamente, per un'opportuna costante  $c > 0$

$$T(n) \leq cn$$

Si procede per induzione:

$$\begin{aligned}
 T(n) &= \frac{1}{3}T(n-1) + 2n + 1 && \text{[per definizione della ricorrenza]} \\
 &\leq \frac{1}{3}cn + 2n + 1 && \text{[per ipotesi induttiva } T(n-1) \leq c(n-1)\text{]} \\
 &= \left(\frac{1}{3}c + 2\right)n - \left(\frac{1}{3}c - 1\right) && \text{[assumendo } c \geq 3\text{]} \\
 &\leq \left(\frac{1}{3}c + 2\right)n \\
 &\leq cn
 \end{aligned}$$

dove l'ultima disuguaglianza vale quando  $c \geq 3$ , consistentemente con l'assunzione. Risulta dunque dimostrata la tesi.



**Esercizio 1** (9 punti) Realizzare una funzione booleana `checkSum(A,B,C,n)` che dati tre array  $A[1..n]$ ,  $B[1..n]$  e  $C[1..n]$  con valori numerici, verifica se esistono tre indici  $i, j, k$  con  $1 \leq i, j, k \leq n$  tali che  $A[i] + B[j] = C[k]$ . Valutarne la complessità.

**Soluzione:** L'idea consiste nell'ordinare i vettori  $B$  e  $C$  e a questo punto verificare per ogni elemento  $A[i]$  del primo array se ne esiste uno del secondo  $B[j]$  la cui somma produce un elemento  $C[k]$  del terzo. Il fatto che gli array  $B$  e  $C$  siano ordinati permette di scorrerli una sola volta per ogni elemento del primo array.

```
checkSum(A,B,C,n):
    # ordina B e C
    Sort(B)
    Sort(C)

    i = 1
    found = false

    while (i <= n) and not found
        # per ogni A[i] verifica se per qualche elemento B[j] vale che
        # A[i]+B[j]=C[k] scorrendo B e C

        j = k = 1
        while (j <= n) and (k <= n) and (A[i] + B[j] <> C[k])
            if (A[i] + B[j] < C[k]):
                j++
            else
                k++
        if (j<=n and k<=n)
            found = true
        else
            i++

    return found
```

L'invariante del ciclo esterno è che se `found` è falsa, allora per ogni  $i' < i$ , e qualunque siano  $j'$  e  $k'$ , vale  $A[i'] + B[j'] \neq C[k']$ . Se invece `found` è vera, allora  $i, j, n \leq n$  e  $A[i] + B[j] = C[k]$ .

Per il ciclo interno, abbiamo che per ogni  $j' < j$  e per ogni  $k' < k$  vale  $A[i] + B[j'] \neq C[k']$ . Per il mantenimento dell'invariante, unico fatto da osservare è che quando  $A[i] + B[j] < C[k]$  posso incrementare  $j$  mantenendo l'invariante. Infatti so che per ogni  $j' < j$ , dato che  $B$  è ordinato, vale  $B[j'] \leq B[j]$  e quindi  $A[i] + B[j'] \leq A[i] + B[j] < C[k]$ . Il ragionamento quando  $A[i] + B[j] > C[k]$  e incremento  $k$  è duale.

La complessità è  $O(n^2)$  dato che ho due cicli annidati. In quello esterno, quando non esco  $i$  aumenta, quindi il numero di iterazioni è limitato da  $n$ . In quello interno, quando non esco,  $j$  oppure  $k$  aumentano, quindi il numero di iterazioni è limitato da  $2n$ . Complessivamente, nel caso peggiore, ho  $n * 2n = 2n^2 = \Theta(n^2)$  iterazioni, ciascuna di costo costante.

A questo si somma il costo degli ordinamenti, che però posso realizzare in tempo  $\Theta(n \log n)$  di modo che non incida sulla complessità asintotica.