# **Dimostrazione Algoritmo Completa**

- 1. Algoritmo
  - 1. Versione alberi binari
  - 2. Versione alberi non binari
- 2. Dimostrazione
  - 1. Alberi Binari
- 3. Ottimizzazione dell'algoritmo
- 4. Osservazione sull'ordinamento degli archi

# **Algoritmo**

## Versione alberi binari

L'algoritmo è diviso in due fasi

- Preprocessing
- Check finale

La **fase di preprocessing** è la fase che calcola, con approccio bottom-up, l' $EA_{\max}$  e il  $T_{\max}$  di ogni sottoalbero fino alla radice. Ogni volta che risalgo di livello, propago le informazioni dai figli di u fino a u, e combino le informazioni che ho ottenuto con i valori sul nodo u.

Quando l'algoritmo risale alla radice, per ogni sottoalbero avremo calcolato correttamente i valori EA e  $T_{\rm max}$ .

I valori EA e  $T_{\max}$  sono definiti così :

- ullet  $EA_{\max}$  :  $\max_{f \in \mathrm{f} \ \mathrm{e} \ \mathrm{foglia}} EA$  da  $f \in T_v$  fino al padre di v
- $T_{\max}$  : Istante di tempo t tale che se arrivo al padre di v a tempo  $\leq t$  allora riesco a visitare tutto  $T_v$
- $T_v$  : sottoalbero radicato nel nodo v E vengono calcolati dall'algoritmo in questo modo :
- Il valore dell'EA è uguale al massimo dei minimi timestamp di ogni livello
- ullet Il valore del  $T_{
  m max}$  è uguale al minimo dei massimi timestamp di ogni livello

Una volta eseguita la fase 1, verranno ritornati due dizionari, uno per l'EA e uno per il  $T_{\rm max}$  Usando poi questi dizionari, passiamo in fase 2 per il check della temporal connectivity

Pseudocodice del preprocessing

### Algorithm Procedura Preprocessing

**Require:**  $L_v$ : Lista timestamp arco entrante in v

```
Require: Dizionario D_{EA}, Dizionario D_{Tmax}
   procedure Preprocessing (Albero T)
      if v \in \text{Nullo then}
         return -\infty, \infty, D_{EA} = \emptyset, D_{Tmax} = \emptyset
      end if
      if v è foglia then
         return L_v[1], L_v[n], D_{EA}, D_{Tmax}
      end if
      min_{sx}, max_{sx} = \text{Preprocessing}(sx(v))
      min_{dx}, max_{dx} = \text{Preprocessing}(dx(v))
      EA = \max(min_{sx}, min_{dx})
      Tmax = \min(max_{sx}, max_{dx})
      NextEA = BinarySearch(L_v, EA)
      NextTime = BinarySearch(L_v, Tmax)
      if NextEA = -1 \lor NextTime = -1 then
         return \infty, \infty
      end if
      \min \mathrm{Time} = \min(Tmax, L_v[n])
      D_{EA}(v)=NextEA //Aggiungo al dizionario EA la coppia (nodo v:NextEA) [chiave,valore]
                                                                       //Stessa cosa del dizionario EA
      D_{Tmax}(v) = \min \text{Time}
      return NextTime,minTime,D_{EA}, D_{Tmax}
   end procedure
```

La **fase di check finale** è la fase che si occupa di vedere se l'albero rispetta la condizione di connettività temporale, ovvero

$$EA_{sx} \le T_{\max,dx} \wedge EA_{dx} \le T_{\max,sx}$$
 (1)

Se usando i valori ottenuti in fase 1 questa condizione viene verificata per ogni sottoalbero, allora posso affermare che l'albero è temporalmente connesso, altrimenti se almeno un sottoalbero non mi verifica la condizione, affermo che l'albero non è temporalmente connesso.

Pseudocodice fase 2

### Algorithm Procedura Check Temporal Connectivity

```
Procedure Check Temporal Connectivity (D_{EA}, D_{Tmax})

Controllo in modo ricorsivo la condizione di temporal connectivity per ogni sottoalbero, usando man mano i valori all'interno dei due dizionari.

Check = False

for all nodo v do

EA(v), Tmax(v) = D_{EA}. get(v), D_{Tmax}. get(v)

if EA(v) \leq Tmax(v) then

Check=True

else

Check=False

Se Check diventa False, significa che un sottoalbero non rispetta la condizione, quindi esco subito dal ciclo e ritorno Check

return False

end if

end for
```

L'algoritmo completo sarà quindi il seguente

```
Algorithm Algoritmo per Alberi Binari
```

```
Require: Dizionario D_{EA}, Dizionario D_{Tmax}

procedure Algoritmo (Albero T)

D_{EA}, D_{Tmax} = Preprocessing (T)

Check = Check Temporal Connectivity (D_{EA}, D_{Tmax})

if Check = True then

return Albero Temporalmente Connesso

else

return Albero Non Temporalmente Connesso

end if

end procedure
```

### Versione alberi non binari

Mettere algoritmo in due fasi

- preprocessing
- check finale

Pseudocode qui

### Algorithm Algoritmo per Alberi Non Binari

### **Algorithm** Procedura Preprocessing

La **fase di check finale** è la fase che si occupa di vedere se l'albero rispetta la condizione di connettività temporale, ovvero

$$EA \leq T_{\max}, orall EA, T_{\max}$$
 (2)

Se usando i valori ottenuti in fase 1 questa condizione viene verificata per ogni sottoalbero, allora posso affermare che l'albero è temporalmente connesso, altrimenti se almeno un sottoalbero non mi verifica la condizione, affermo che l'albero non è temporalmente connesso.

Algorithm Procedura Check Temporal Connectivity

## Dimostrazione

La dimostrazione verrà fatta per alberi non binari, in quanto per gli alberi binari basta minimizzare tutto a un fattore 2

Abbiamo che la fase 1 impiega tempo  $\Theta(N \log(M))$ , in quanto per ogni nodo calcola EA e  $T_{\max}$ , sfruttando l'ordinamento degli archi.

Quindi per ogni nodo, le informazioni corrette vengono propagante pagando  $\log(M)$ 

Vediamo la fase 2:

Per ogni sottoalbero, viene effettuata la seguente verifica

Consideriamo un nodo  $\boldsymbol{u}$  con i suoi figli :

- $\forall EA(v)$  con v figlio di u eseguiamo le seguenti operazioni
  - Elimino dal dizionario  $D_{Tmax}$  il  $T_{max}(v)$  corrispondente all'EA(v) appena preso, mi costa  $\log(\Delta_u)$
  - ullet Trovo il minimo  $T_{
    m max}$  tra tutti i figli  $v_i$  di u, mi costa  $\log(\Delta_u)$
  - Eseguo il check tra  $EA_v$  e  $T_{
    m max,minimo}$  e costa O(1)
  - Riaggiungo il valore  $T_{\max}(v)$  eliminato prima nel dizionario corrispondente, costo  $\log(\Delta_u)$

### Adesso, preso

- $\delta_u$  = num. di figli del nodo u
- $\Delta_u$  = num. di valori  $T_{\rm max}$  del nodo u Abbiamo che il costo totale dell'algoritmo per il nodo u è il seguente :

$$\delta_u \log(\Delta_u)$$

Ora, per ogni nodo  $u \in T$ , il costo totale dell'algoritmo di check sarà

$$N \sum_{i}^{N} \delta_{i} \log(\Delta_{i}) \implies N \delta \log(\Delta)$$

e ora, dato che  $\delta \leq N$  e  $\Delta \leq M$ , il costo diventerà  $N^2 \log(M)$  Quindi, abbiamo che l'algoritmo impiega :

$$\begin{split} \text{Tempo} &= \underbrace{\Theta(N \log(M))}_{\text{Preprocessing}} + \underbrace{O(N^2 \log(M))}_{\text{Check Temporal Connectivity}} = O(N^2 \log(M)) \\ \text{Spazio} &= \Theta(N) \end{split}$$

## **Alberi Binari**

Per quanto riguarda gli alberi binari, la dimostrazione è la stessa, semplicemente il tutto viene abbassato di un fattore 2.

Infatti il costo della fase 2 sarà semplicemente  $N\log(M)$ , in quanto il valore  $\delta$  sarà uguale a 2,  $\forall~u\in T$ 

Il costo totale sarà sempre

```
\begin{split} \text{Tempo} &= \underbrace{\Theta(N \log(M))}_{\text{Preprocessing}} + \underbrace{O(N \log(M))}_{\text{Check Temporal Connectivity}} = \Theta(N \log(M)) \\ \text{Spazio} &= \Theta(N) \end{split}
```

# Ottimizzazione dell'algoritmo

Possiamo notare che, a meno di costanti motliplicative, le due fasi dell'algoritmo possono essere unite in un unico algoritmo, che mentre calcola i valori  $EA, T_{\max}$  bottom-up riesce anche ad effettuare il controllo di connettività temporale fra tutti i sottoalberi relativi ad un nodo interno  $u, \ \forall \ u \in T$ 

I due pseudocodici sono i seguenti

### Alberi Binari

### **Algorithm** Algoritmo Completo

```
Require: L_v: Lista timestamp arco entrante in v
  procedure DFS-EA-TMAX(Albero T, nodo v)
      if v \in \text{Nullo then}
         return -\infty, \infty
      end if
      if v è foglia then
         return L_v[1], L_v[n]
      end if
      min_{sx}, max_{sx} = 	ext{DFS-EA-Tmax}(sx(v))
      min_{dx}, max_{dx} = 	ext{DFS-EA-Tmax}(dx(v))
      \mathbf{if}\left(min_{sx}>max_{dx}
ight)ee\left(min_{dx}>max_{sx}
ight)\mathbf{then}
         return \infty, \infty
      end if
      EA = \max(min_{sx}, min_{dx})
      Tmax = \min(max_{sx}, max_{dx})
      NextEA = BinarySearch(L_v, EA)
      NextTime = BinarySearch(L_v, Tmax)
      if (NextEA = -1) \lor (NextTime = -1) then
         return \infty, \infty
      end if
      \min \mathrm{Time} = \min(Tmax, L_v[n])
      return NextEA,minTime
   end procedure
```

Possiamo notare che nella versione ottimizzata, per gli alberi binari non c'è bisogno di mantenere in memoria i due dizionari, di conseguenza il costo temporale rimane invariato ma il costo spaziale passa da O(N) a O(1)

Una possibile implementazione in Python è la seguente

```
def dfs_EA_tmax(nodo):
    if nodo is None:
```

```
return float("-inf"),float("inf")
         if nodo.left == None and nodo.right == None:
5
             return nodo.weight[0], nodo.weight[-1]
6
 7
         min_sx, max_sx = dfs_EA_tmax(nodo.left)
8
         min_dx, max_dx = dfs_EA_tmax(nodo.right)
9
10
11
         if min_sx>max_dx and min_dx>max_sx:
             return float("inf"),float("inf")
12
13
         EA = max(min sx, min dx)
14
         t_max_visita = min(max_sx,max_dx)
15
16
         nextEA = binary search(nodo.weight,EA)
17
         nextTimeMax = binary_search_leq(nodo.weight,t_max_visita)
18
         if nextEA == -1 or nextTimeMax == -1:
19
20
             exit("Errore: EA o tempo max visita non trovati")
21
         minTime = min(t_max_visita,nextTimeMax)
22
23
         return nextEA, minTime
24
```

L'algoritmo completo sarà quindi

### Algorithm Algoritmo

```
\begin{aligned} &\mathbf{procedure} \ \mathsf{ALG}(\mathsf{Albero} \ T, \mathsf{radice} \ root) \\ &EA_{sx}, T_{max,sx} = \mathsf{DFS\text{-}EA\text{-}Tmax}(T, sx(root)) \\ &EA_{dx}, T_{max,dx} = \mathsf{DFS\text{-}EA\text{-}Tmax}(T, dx(root)) \\ &\mathbf{if} \ EA_{sx} = \infty \lor EA_{dx} = \infty \ \mathbf{then} \\ &\mathbf{return} \ \mathsf{Albero} \ \mathsf{non} \ \grave{\mathbf{e}} \ \mathsf{temporalmente} \ \mathsf{connesso} \\ &\mathbf{end} \ \mathbf{if} \\ &\mathbf{if} \ EA_{sx} \le T_{max,dx} \land EA_{dx} \le T_{max,sx} \ \mathbf{then} \\ &\mathbf{return} \ \mathsf{Albero} \ \grave{\mathbf{e}} \ \mathsf{temporalmente} \ \mathsf{connesso} \\ &\mathbf{else} \\ &\mathbf{return} \ \mathsf{Albero} \ \mathsf{non} \ \grave{\mathbf{e}} \ \mathsf{temporalmente} \ \mathsf{connesso} \\ &\mathbf{end} \ \mathbf{if} \\ &\mathbf{end} \ \mathbf{procedure} \end{aligned}
```

### Alberi Non Binari

Per gli alberi non binari lo pseudocodice è il seguente

### Algorithm Algoritmo Completo

```
Require: L_v: Lista timestamp arco entrante in v
Require: Dizionario D_{Nodi}
Require: Dizionario D_{SottoAlberi}
Require: Dizionario D_{EA}, Dizionario D_{Tmax}
procedure DFS-EA-TMAX(Albero T, nodo v)
if v è Nullo then
return D_{Nodi} = \emptyset
```

```
end if
   if child(v) = \emptyset then
      \mathbf{return}\ D_{Nodi}(v) = (L_v[1], L_v[n])
   end if
   D_{SottoAlberi}(v) = \emptyset
   for all figlio u \operatorname{di} v \operatorname{do}
      update(D_{SottoAlberi}(v), DFS-EA-TMax(u)
      D_{EA}(v), D_{Tmax}(v) = D_{SottoAlberi}(u)
   end for
   for all EA_v \in D_{EA}(v) do
      delete(D_{Tmax}(v), T_{\max,v})
      \min \text{Time} = FindMin(D_{Tmax}(v))
      if EA_v > minTime then
         return D_{Nodi}(v) = (\infty, \infty)
      end if
      insert(D_{Tmax}(v), T_{\max,v})
   end for
   EA = \max(D_{EA})
   Tmax = \min(D_{Tmax})
   NextEA = BinarySearch(L_v, EA)
   NextTime = BinarySearch(L_v, Tmax)
   \min \text{Time} = \min(Tmax, L_v[n])
   D_{SottoAlberi}(v) = (NextEA, minTime)
   return D_{SottoAlberi}
end procedure
```

Una possibile implementazione in Python di questo pseudocodice potrebbe essere la seguente

```
def dfs EA tmax spazioN NonBinary(root):
2
         # Caso base: nodo nullo
3
         if root is None:
             return {}
4
 5
        # Caso base: foglia
6
         if not root.children:
7
             return {root.value: (root.weight[0], root.weight[-1])}
8
9
         # Variabili per raccogliere i valori EA e Tmax per ogni sottoalbero
10
         sottoalberi = {}
11
12
         # Calcolo ricorsivo per ogni figlio
13
         ea_vals = []
14
         t_max_vals = []
15
16
         for child in root.children:
17
             sottoalberi.update(dfs_EA_tmax_spazioN_NonBinary(child))
18
             ea, t_max = sottoalberi[child.value]
19
             ea_vals.append(ea)
20
             t max vals.append(t max)
21
```

```
22
23
        min tmax = min(t max vals)
24
        pos_min = t_max_vals.index(min_tmax)
        #first ea = ea vals[pos min]
25
        for i in range(len(ea_vals)):
26
             if ea_vals.index(ea_vals[i]) == pos_min:
27
                 continue
28
29
             elif ea_vals[i] > min_tmax:
                 return {root.value: (float("inf"), float("inf"))}
31
        # Calcolo EA e Tmax per il nodo corrente
32
        EA = max(ea_vals)
34
        t max visita = min(t max vals)
35
        nextEA = binary_search(root.weight, EA)
36
        nextTimeMax = binary_search_leq(root.weight, t_max_visita) # Binary
37
    search per trovare il predecessore
38
        minTime = min(t_max_visita, nextTimeMax)
39
        # Aggiornamento del nodo corrente nei risultati
40
        sottoalberi[root.value] = (nextEA, minTime)
41
42
43
         return sottoalberi
```

L'algoritmo completo sarà quindi il seguente

#### **Algorithm** Algoritmo

```
Require: Dizionario D_{EA}, Dizionario D_{Tmax}
   procedure Alg(Albero T, radice root)
      D_{Risultati} = \text{DFS-EA-Tmax}(T, root)
      for all Figlio u \operatorname{di} root \operatorname{do}
         D_{EA}, D_{Tmax} = D_{Risultati}(u)
      end for
      Check=True
      \textbf{for all } EA_{v_i} \in D_{EA}(root) \textbf{ do}
         delete(D_{Tmax}(root), T_{\max, v_i})
         \min \mathrm{Time} = FindMin(D_{Tmax}(root))
         if EA_{v_i} > minTime then
            Check=False
         end if
         insert(D_{Tmax}(root), T_{\max,v_i})
      end for
      if Check=True then
         return Albero temporalmente connesso
      else
         return Albero non temporalmente connesso
      end if
   end procedure
```

In questo caso, l'ottimizzazione si trova solo sulla parte del codice, perchè sia il costo temporale che spaziale rimane invariato

Costo temporale  $O(\Delta N \log(M))$ 

# Osservazione sull'ordinamento degli archi

Fino ad ora abbiamo fatto l'assunzione che i timestamp sugli archi fossero ordinati in partenza, ma nella realtà nessuno ci conferma se è effettivamente così oppure no.

Nel caso in cui i timestamp degli archi non siano ordinati, si può effettuare una procedura di preprocessing in cui in tempo  $O(M \log(M))$  si possono ordinare tutti i timestamp.

Questo vale sia per alberi binari che non binari.

Il costo totale quindi cambierà in questo modo :

Alberi Binari :

$$O(N\log(M)) + O(M\log(M)) = O(M\log(M)), \quad M = \Omega(N)$$

Alberi Non Binari

$$O(N^2\log(M)) + O(M\log(M)) = O(M\log(M)), \quad M = \Omega(N^2) = \Omega(N)$$