Domande Orale Primo Modulo

Domande per l'orale del primo modulo di Analisi e Progettazione di Algoritmi (APA).

1. Complessità di problemi, problemi aperti e chiusi

Un problema può avere complessità O(f(n)), $\Omega(f(n))$ o $\Theta(f(n))$. Solitamente O è per indicare il caso peggiore (quindi il limite superiore), Ω per il caso migliore (quindi il limite inferiore) e Θ quando si conoscono il limite inferiore e superiore. Nel caso di algoritmi randomizzati si calcola la media pesata di tutti i tempi di esecuzione per uno stesso input e quello che interessa è il caso peggiore, quindi quello con tempo di esecuzione maggiore.

Un problema si dice **chiuso** quando esiste un algoritmo di complessità O(f(n)) e si è dimostrato che qualunque algoritmo risolvente ha complessità $\Omega(f(n))$, ossia non può esistere un algoritmo di complessità inferiore a $\Omega(f(n))$ (in altre parole $O(f(n)) = \Omega(f(n))$), dimostrando così che l'algoritmo è **ottimo** con possibili miglioramenti marginali.

Un problema si dice **aperto** quando il miglior algoritmo risolvente noto è O(f(n)) e si è dimostrato che qualunque algoritmo risolvente deve avere complessità $\Omega(g(n))$ con $g \neq f$. In altri termini, si sa risolvere il problema in un tempo f(n) e si sa che non lo si può risolvere in un tempo migliore g(n), dove g 'cresce meno' di f (in altre parole $O(f(n)) \neq \Omega(g(n))$).

Un problema potrebbe avere anche un **gap algoritmico** che può essere chiuso 'dal di sopra' trovando un algoritmo migliore che, se coincide con il limite inferiore, rende l'algoritmo chiuso e ottimo oppure 'dal di sotto' dimostrando che esiste un limite inferiore più alto, similmente a prima se questo coincide con il limite superiore l'algoritmo è chiuso e ottimo.

2. Algoritmo di Dijkstra

Problema: dato un grafo orientato pesato G, con pesi non negativi e dati un nodo di partenza s e un nodo di arrivo t, trovare un cammino minimo tra s e t.

```
Dijkstra(G,s)

for each (u nodo in G) dist[u] = +inf

parent[s] = null; dist[s] = 0

Q = heap vuoto

for each (u nodo in G) Q.add(u,dist[u])

while(Q non vuota)

u = Q.getMin() // nodo u nero

for each((u,v) arco in G)

if dist[u] + peso(u,v) < dist[v]

dist[v] = dist[u] + peso(u,v); parent[v] = u

Q.changePriority(v,dist[v])

return dist, parent</pre>
```

A parole: si inizializzano i pesi dei nodi a ∞ tranne che per il nodo di partenza che si inizializza a 0. Si crea un heap con i nodi e i loro pesi e, fino a quando l'heap non è vuoto, si estrae il nodo grigio con peso minore e si marca come visitato (nero). Per ogni arco uscente dal nodo si controlla se il peso del nodo di partenza più il peso dell'arco è minore del peso "registrato" nell'heap, in tal caso si aggiorna il peso e si cambia la priorità nell'heap e si marca il nodo v come grigio.

NB: in un heap il padre ha priorità minore dei figli, quindi il nodo con peso minore è in cima all'heap.

Complessità:

- Inizializzazione nodi bianchi: O(n)
- n estrazioni da heap: $O(n \log n)$
- ciclo interno dove ogni arco viene percorso una volta e per ogni nodo adiacente si ha eventuale cambio di priorità: $O(m \log n)$

Complessivamente $O(n \log n + m \log n) = O((n + m) \log n)$, nel caso di grafo denso $m = n^2 \rightarrow O(n^2 \log n)$

3. Definizione di minimo albero ricoprente, algoritmi di Prim e Kruskal

Un **minimo albero ricoprente** di G è un albero ricoprente (che contiene tutti i nodi del grafo ed è aciclico) di G in cui la somma degli archi è minima.

```
Prim(G,s)

for each (u nodo in G) marca u come non visitato

for each (u nodo in G) dist[u] = inf

parent[s] = null; dist[s] = 0

Q = heap vuoto

for each (u nodo in G) Q.add(u,dist[u])

while (Q non vuoto)

u = Q.getMin()

marca u come visitato (nero)

for each((u,v) arco in G)

if v non visitato e peso(u,v) < dist[v]

dist[v] = peso(u,v); parent[v] = u

Q.changePriority(v,dist[v])</pre>
```

Complessità: uguale a Dijkstra, $O((n+m)\log n)$

Complessità: il problema è controllare se due nodi sono già connessi. Farlo in modo banale con una visita dei due alberi richiede O(n) nel caso peggiore, quindi si ha $O(n \cdot m)$.

```
KruskalUF(G)

s = sequenza di archi di G in ordine di costo crescente

T = foresta formata dai nodi di G e nessun arco

UF = struttura union-find vuota

for each (u nodo in G) UF.makeSet(u)

while (s non vuota)

estrai da s il primo elemento (u,v)

if (UF.union_by_need(u,v))

// esegue la union delle radici se UF.find(u) != UF.find(v)

T = T + (u,v)

return T
```

Complessità: $O(m \log m)$

4. Definizione di ordinamento topologico, i due algoritmi per calcolarlo

Un ordinamento topologico di un grafo orientato aciclico (DAG) G = (V, E) è un ordine totale stretto su V tale che se $(u, v) \in E$ allora u precede v nell'ordinamento (u < v).

```
topologicalsort(G)
          S = insieme vuoto
          Ord = sequenza vuota
          for each (u nodo in G) indegree[u] = indegree di u
          for each (u nodo in G)
              if indegree[u] == 0 S.add(u)
          while (S non vuoto)
              u = S.remove()
              Ord.add(u) // in fondo
9
              for each ((u,v) arco in G)
                  indegree[v]--
11
                   if indegree[v] == 0 S.add(v)
12
          return Ord
```

Complessità: O(n+m)

```
DFS(G)
          for each (u nodo in G) marca u come bianco ; parent[u] = null
3
          for each (u nodo in G)
              if u bianco DFS-Visit(G,u)
      DFS-Visit(G,u,T)
          time++; start[u] = time
          visita u ; marca u come grigio
9
          for each ((u,v) arco in G)
              if v bianco
11
                  parent[v] = u
12
                  DFS-Visit(G,v)
          time++; end[u] = time
```

Complessità: O(n+m)

5. Definizione di componenti fortemente connesse, l'algoritmo per calcolarle

In un grafo orientato G, due nodi u e v si dicono mutualmente raggiungibili, o **fortemente connessi**, se ognuno dei due è raggiungibile dall'altro, ossia se esistono un cammino da u a v e un cammino da v a u. Una **componente fortemente connessa** è un sottografo di G in cui i nodi sono tutti fortemente connessi tra loro.

```
DFS(G, Ord)

GT = grafo trasposto di G

OrdFC = sequenza vuota // componenti fortemente connesse

while(Ord non vuota)

u = ultimo nodo visitato in Ord

C = insieme di nodi vuoto

DFS(GT,u,C)

OrdFC.add(C)

return OrdFC
```

Complessità: O(n+m)

```
CFC(G)
Ord = DFS(G) // con i time-stamp (solo questa)
```

```
GT = grafo trasposto di G
OrdFC = sequenza vuota // componenti fortemente connesse
while(Ord non vuota)
u = primo nodo non visitato in Ord
C = DFS(GT,u)
OrdFC.add(C)
return OrdFC
```

6. Caratteristiche della programmazione dinamica, problema LCS e algoritmo per risolverlo, algoritmo di Floyd-Warshall

La programmazione dinamica è vantaggiosa se un sottoproblema viene usato più volte, si basa su def. ricorsiva come divide-et-impera e la correttezza per induzione forte, spesso bottom-up (memorizzazione dei risultati dei sottoproblemi).

LCS problema: date due sequenze trovare una sottosequenza comune di lunghezza massima.

Si costruisce una matrice LCS con m+1 righe e n+1 colonne. La prima riga e la prima colonna sono inizializzate a 0. Si può procedere riga per riga o colonna per colonna, l'ultima casella (angolo in basso a destra) conterrà la soluzione. Se si ha lo stesso carattere sulla riga e sulla colonna, una "freccia diagonale", aumentando di 1 la lunghezza rispetto alla casella puntata dalla freccia; se sulla riga e sulla colonna ci sono due caratteri diversi, una freccia verso la casella con il valore maggiore tra la casella sopra e la casella a sinistra (se i valori sono uguali punto sempre sopra). Per l'algoritmo abbiamo la matrice L per le lunghezze e la matrice R dei riferimenti, X e Y sono le sequenze.

```
LCS(L,R,X,Y)
           for(i=0;i<=m;i++) L[i][0] = 0</pre>
           for(j=0; j \le n; j++) L[0][j] = 0
           for (i=1;i<=m;i++)</pre>
                for (j=1; j<=n; j++)
                    if (X[i] == Y[j])
                         L[i,j] = L[i-1,j-1] + 1
                         R[i,j] = "diagonale"
9
                    else if(L[i-1,j] > L[i,j-1])
                         L[i,j] = L[i,j-1]
11
                         R[i,j] = "sinistra"
                    else
13
                         L[i,j] = L[i-1,j]
14
                         R[i,j] = "sopra"
```

In corrispondenza di ogni freccia diagonale abbiamo un elemento della sottosequenza comune.

Complessità: $\Theta(mn)$.

Problema: dato un grafo pesato G trovare il cammino minimo tra ogni coppia di nodi. Sono ammessi costi negativi ma non cicli di costo negativo.

Idea: chiamiamo k-vincolato un cammino che passa solo per nodi $1 \dots k$ (esclusi gli estremi), per $k \leq n$, e indichiamo con $d^k(x,y)$ la distanza k-vincolata tra x e y, cioè la lunghezza minima di un cammino k-vincolato.

```
Floyd-Warshall(G)
for each (x,y nodi in G)

D[x,y] = 0 se x=y, peso(x,y) se x!=y, +inf altrimenti

P[x,y] = x se x!=y e (x,y) in E, null altrimenti

for (k=1;k<=n;k++)
for (x,y nodi in G)</pre>
```

Complessità: $O(n^3)$

7. Definizioni di problema di decisione, astratto e concreto, algoritmo di verifica, classi P, NP e NP-C

Un problema (astratto) è una relazione $\mathcal{P} \subseteq I \times S$, dove I è l'insieme degli input (o istanze del problema) e S è l'insieme delle (possibili) soluzioni. In generale per ogni istanza la soluzione può non essere unica.

Un problema (astratto) di decisione \mathcal{P} è un problema (astratto) in cui ogni input ha come soluzione vero oppure falso, ossia $\mathcal{P}: I \to \{T, F\}$. Dato un problema $\mathcal{P}: I \to \{T, F\}$, diciamo che un algoritmo A risolve \mathcal{P} se $\forall i \in I, A(i) = \mathcal{P}(i)$.

Un **problema concreto** \mathcal{P} è un problema il cui insieme di istanze è l'insieme delle stringhe binarie, ossia $\mathcal{P}: \{0,1\}^* \to \{T,F\}$. Un problema astratto può essere rappresentato in modo concreto tramite una codifica, ossia una funzione iniettiva: $c: I \to \{0,1\}^*$. Il problema $c(\mathcal{P})$ è definito da $c(\mathcal{P})(x) = T$ se e solo se x = c(i) e $\mathcal{P}(i) = T$, ossia assumiamo convenzionalmente che la soluzione sia falso sulle stringhe che non sono codifica di nessun input.

- Classe P: problemi risolvibili in tempo polinomiale
- Classe NP: problemi per i quali esiste un algoritmo di verifica polinomiale

Da finire.

- 8. Nozione di riduzione polinomiale, definizione di classe NP-C, problema P-NP
- 9. Esempi di problemi NP-completi e riduzioni (SAT, 3SAT, CLIQUE)