

# Cheatsheet APA

Quack

Questo file non è esaustivo e potrebbe contenere errori.  
Ringrazio Fagadau Daniel per i suoi appunti.

## Sommario

<b>PD</b>	<b>2</b>
Teoria	2
Pratica	3
<b>FW</b>	<b>5</b>
Teoria	5
Pratica	6
<b>BFS</b>	<b>8</b>
Teoria	8
Pratica	9
<b>DFS</b>	<b>12</b>
Teoria	12
Pratica	13
<b>Greedy e Matroidi</b>	<b>17</b>
Teoria	17
Pratica	18
<b>Insiemi Disgiunti</b>	<b>19</b>
<b>MST</b>	<b>20</b>
Kruskal	21
Prim	22
<b>Dijkstra (CMSU)</b>	<b>23</b>

## PD

### Teoria

**Dimostrazione Sottostruttura Ottima LCS:** Siano  $X = \langle x_1, \dots, x_m \rangle$  e  $Y = \langle y_1, \dots, y_n \rangle$  due sequenze e sia  $Z = \langle z_1, \dots, z_k \rangle$  una LCS di  $X$  e  $Y$ .

- Se  $x_m = y_n$  allora  $x_m = y_n = z_k$  e  $Z_{k-1} = LCS(X_{m-1}, Y_{n-1})$ :
  - Per assurdo:**  $x_m \neq z_k$ , allora esiste  $Z' = Z + \langle x_m \rangle$  tale che  $Z'$  è sottosequenza comune di  $X$  e  $Y$  e  $|Z'| > |Z|$  e quindi  $Z$  non può essere la LCS
  - Per assurdo:**  $Z_{k-1} \neq LCS(X_{m-1}, Y_{n-1})$ , allora esiste  $Z'_{k-1}$  sottosequenza comune a  $X_{m-1}$  e  $Y_{n-1}$  tale che  $|Z'_{k-1}| > |Z_{k-1}|$
- Se  $x_m \neq y_n$  allora  $z_k \neq x_m$  implica che  $Z = LCS(X_{m-1}, Y_n)$ 
  - Per assurdo:**  $Z \neq LCS(X_{m-1}, Y_n)$  allora esiste  $Z'$  sottosequenza comune a  $X_{m-1}$  e  $Y_n$  tale che  $|Z'| > k$ .  $Z$  non può essere LCS
- Se  $x_m \neq y_n$  allora  $z_k \neq y_n$  implica che  $Z = LCS(X_m, Y_{n-1})$ 
  - Per assurdo:**  $Z \neq LCS(X_m, Y_{n-1})$  allora esiste  $Z'$  sottosequenza comune a  $X_m$  e  $Y_{n-1}$  tale che  $|Z'| > k$ .  $Z$  non può essere LCS

**Dimostrazione Sottostruttura Ottima LIS:** Sia  $X = \langle x_1, \dots, x_m \rangle$  una sequenza e sia  $X_i$  un suo prefisso di lunghezza  $i$ . Sia  $Z_i$  una tra le più lunghe sottosequenze crescenti di  $X_i$  e che termina con  $x_i$ . Allora vale che  $Z^i = Z^* | x_i$ ,  $Z^* \in W_i$ ,  $|Z^*| = \max\{|W| \mid tc \ W \in W_i\}$  dove  $W_i$  è l'insieme di tutte le sottosequenze crescenti di  $X_j$  e che finiscono con  $x_j$  a cui è accodabile  $x_i$ . Per assurdo:  $Z^i \neq Z^* | x_i$ , allora vale  $Z^i = Z' | x_i$  e  $|Z'| > |Z^*|$  dove  $Z'$  è una sottosequenza crescente di prefisso inferiore a  $X_i$ . Sia  $z'$  l'ultimo elemento di  $Z'$ , vale che  $z' < x_i$ . Sia  $h < i$  il più grande indice tale che  $x_h = z'$ . Si ottiene che  $Z' \in W_i$  ma ciò porta ad una contraddizione:  $|Z'| > |Z^*|$  è contro l'ipotesi  $|Z^*| = \max\{|W| \mid tc \ W \in W_i\}$

**Dimostrazione Sottostruttura Ottima LICS:** Siano  $X$  sequenza di  $m$  interi e  $X_i$  un suo prefisso, e  $Y$  sequenza di  $n$  interi e  $Y_j$  suo prefisso. Sia  $Z^{ij}$  una LICS di  $X_i$  e  $Y_j$  e che termina con  $x_i$  e  $y_j$ . Allora vale che  $Z^{ij} = Z^* | x_i$ ,  $Z^* \in W_{ij}$ ,  $|Z^*| = \max\{|W| \mid tc \ W \in W_{ij}\}$  dove  $W_{ij}$  è l'insieme di tutte le sottosequenze crescenti comuni a  $x_h$  e  $y_k$  a cui è accodabile  $x_i$ .  
**Per assurdo:**  $Z^{ij} \neq Z^* | x_i$ , allora vale  $Z^{ij} = Z' | x_i$  e  $|Z'| > |Z^*|$  dove  $Z'$  è una sottosequenza comune crescente di prefisso inferiore a  $X_i$  e  $Y_j$ . Sia  $z'$  l'ultimo elemento di  $Z'$ , vale che

$z' < x_i$ . Siano  $r < i$  e  $s < j$  i più grandi indici tali che  $x_r = y_s = z'$ . Si ottiene che  $Z' \in W_{ij}$  ma ciò porta ad una contraddizione:  $|Z'| > |Z^*|$  è contro l'ipotesi  $|Z^*| = \max\{|W| \mid W \in W_{ij}\}$

**Dimostrazione Sottostruttura Ottima WIS:** Sia  $i \in \{2, \dots, n\}$  (sottoproblemi del passo ricorsivo). Assumo di aver già risolto i sottoproblemi più piccoli:  $i-1, i-2, \dots, 2, 1$ , ossia di conoscere  $S_{i-1}, S_{i-2}, \dots, S_2, S_1$ . Allora vale l'equazione di ricorrenza:

$$S_i = \{S_{i-1} \text{ se } OPT_{i-1} \geq OPT_{p(i)} + v_i\} S_i = \{S_{p(i)} \cup \{i\} \text{ altrimenti}\}$$

- $i \notin S_i$ . Per assurdo  $S_{i-1}$  non è la soluzione del problema  $i$ -esimo. In particolare  $S_i \neq S_{i-1}$  e  $v(S_i) > v(S_{i-1})$ .  $S_i \subseteq \{1, \dots, i-1\}$  e  $COMP(S_i) = true$ . Allora  $S_{i-1}$  non è soluzione del problema  $i-1$ -esimo.
- $i \in S_i$ . Per assurdo  $S_{p(i)} \cup \{i\}$  non è la soluzione del problema  $i$ -esimo. In particolare  $S_i \neq S_{p(i)} \cup \{i\}$  e  $v(S_i) > v(S_{p(i)}) + v_i$ .  $S_i = S' \cup \{i\}$  e  $COMP(S_i) = true$ . Allora  $S' \subseteq \{1, \dots, p(i)\}$  e  $COMP(S') = true$ . Posso riscrivere come  $v(S') + v_i > v(S_{p(i)}) + v_i$  ovvero  $v(S') > v(S_{p(i)})$  e quindi  $S_{p(i)}$  non può essere soluzione del problema  $P(i)$ -esimo

**Dimostrazione Sottostruttura Ottima Hateville:** Sia  $i \in \{2, \dots, n\}$  (sottoproblemi del passo ricorsivo). Assumo di aver già risolto i sottoproblemi più piccoli:  $i-1, i-2, \dots, 2, 1$ , ossia di conoscere  $S_{i-1}, S_{i-2}, \dots, S_2, S_1$ . Allora vale l'equazione di ricorrenza:

$$S_i = \{S_{i-1} \text{ se } OPT_{i-1} \geq OPT_{i-2} + d_i\} S_i = \{S_{i-2} \cup \{i\} \text{ altrimenti}\}$$

$i \notin S_i$ . Per assurdo  $S_{i-1}$  non è la soluzione del problema  $i$ -esimo. In particolare  $S_i \neq S_{i-1}$  e  $D(S_i) > D(S_{i-1})$ .  $S_i \subseteq X_{i-1}$  e  $COMP(S_i) = true$ . Allora  $S_{i-1}$  non è soluzione del problema  $i-1$ -esimo

- $i \in S_i$ . Per assurdo  $S_{i-2} \cup \{i\}$  non è la soluzione del problema  $i$ -esimo. In particolare  $S_i \neq S_{i-2} \cup \{i\}$  e  $D(S_i) > D(S_{i-2}) + d_i$ .  $S_i = S' \cup \{i\}$  e  $COMP(S_i) = true$ . Allora  $S' \subseteq X_{i-2}$  e  $COMP(S') = true$ . Posso riscrivere come  $D(S') + d_i > D(S_{i-2}) + d_i$  ovvero  $D(S') > D(S_{i-2})$  e quindi  $S_{i-2}$  non può essere soluzione del problema  $i-2$ -esimo

## Pratica

Tutti gli esercizi di PD del tipo "Date due sequenze trovare sequenza comune crescente/decrescente/alternante con qualche vincolo" sono facilmente risolvibili in questo modo:

1. **Introduzione Problema Ausiliario:** riscrivere il sottoproblema di dimensione  $(i,j)$  ed aggiungere alla fine "e che termina con  $x_m$  e  $y_n$  se questi coincidono". Esempio:
  - a. Sottoproblema P' LICS: date due sequenze  $X$  e  $Y$ , rispettivamente di  $m$  ed  $n$  numeri interi, si determini la lunghezza di una tra le più lunghe sottosequenze crescenti comuni al prefisso  $X_i$  e al prefisso  $Y_j$  e che termina con  $x_m$  e  $y_n$  se questi coincidono
2. **Calcolo Coefficiente:** è la lunghezza del sottoproblema del problema ausiliario + specificare lunghezza prefissi. Esempio:

- a. Coefficiente P':  $c_{ij}$  = lunghezza di una tra le più lunghe sottosequenze crescenti comuni a  $X_i$  e a  $Y_j$ , con  $i \in \{1, \dots, m\}$  e  $j \in \{1, \dots, n\}$  e che termina con  $x_m$  e  $y_n$  se questi coincidono
3. **Caso Base:**  $c_{ij} = 0$  se  $x_i \neq y_j$
4. **Passo Ricorsivo:**  $c_{ij} = 1 + \max\{c_{hk} \mid 1 \leq h < i, 1 \leq k < j \mid \text{condizioni}\}$  dove in condizioni inseriamo la condizione del problema. Esempi:
  - a. LCS Crescente:  $x_h < x_i$
  - b. LCS Decrescente:  $x_h > x_i$
  - c. LCS Alternante:  $x_h \neq x_i$
  - d. LCS Pari/Dispari:  $x_h \bmod 2 \neq x_i \bmod 2$
  - e. LCS Alterna Qualcosa (es. Colore):  $f(x_h) \neq f(x_i)$
  - f. LCS No 2 cons:  $x_h \neq \text{qualcosa} \vee x_i \neq \text{qualcosa}$
5. **Valore Ottimo:**  $c_{mn} = \max\{c_{ij} \mid 1 \leq i \leq m, 1 \leq j \leq n\}$
6. **Algoritmo DP:**

```

Unset
procedure L-CS(X, Y)
max = 0
for i=1 to m
  for j=1 to n
    if x[i] != y[j]
      C[i,j] = 0
    else
      tmp = 0
      for h = 1 to i - 1
        for k = 1 to j - 1
          if condizione AND C[h,k] > tmp
            tmp = C[h,k]
            H[i,j] = (h,k)
      C[i,j] = tmp + 1
      if C[i,j] > max
        max = C[i,j]
return max
  
```

7. **Algoritmo Ricostruzione:**

```

Unset
procedure print-L-CS(i,j)
  if H[i,j] != (0,0)
    print-L-CS(H[i,j])
  append x[i]
  
```

*Osservazione:* Per altri esercizi PD non risolvibili in questo modo, come LCS, LIS, Knapsack ed altri, consiglio di guardare il file del Prof. Dennunzio.

# FW

## Teoria

Dato un grafo orientato e pesato  $G = (V, E)$  con  $W$  matrice dei pesi, vogliamo calcolare il peso del cammino minimo da  $i$  a  $j$ , per ogni coppia di vertici  $(i, j)$ . Algoritmo di Programmazione Dinamica.

```
Unset
Floyd-Warshall(V, E, W)
D[0] = W
Π[0] = matrix (n x n) of NIL values
for i = 1 to n
    for j = 1 to n
        if i != j and w[i, j] != ∞
            Π[0][i, j] = i
for k = 1 to n
    for i = 1 to n
        for j = 1 to n
            D[k][i, j] = D[k-1][i, j]
            Π[k][i, j] = Π[k-1][i, j]
            if i != k and k != j
                if D[k][i, j] > D[k-1][i, k] + D[k-1][k, j]
                    D[k][i, j] = D[k-1][i, k] + D[k-1][k, j]
                    Π[k][i, j] = Π[k-1][k, j]
```

**Tempo di Esecuzione FW:**  $\Theta(n^3)$

**Costruzione cammini minimi:** un possibile metodo consiste nel costruire la matrice  $D$  dei pesi dei cammini minimi e da questa ricavare la matrice dei predecessori  $\Pi$ :

- Quando  $k = 0$ , un cammino minimo da  $i$  a  $j$  non ha alcun vertice intermedio, quindi il predecessore di  $k$  è o NIL se  $i=j$  o arco infinito oppure è  $i$ .
- Per  $k \geq 1$ , se prendiamo i cammini  $i \rightarrow j$  e  $k \rightarrow j$ , dove  $k \neq j$ , allora il predecessore di  $j$  che scegliamo è uguale al predecessore di  $j$  che avevamo scelto in un cammino minimo da  $k$  con tutti i vertici in  $\{1, \dots, k-1\}$ . Altrimenti, scegliamo lo stesso predecessore di  $j$  che avevamo scelto in un cammino minimo da  $i$  con tutti i vertici intermedi in  $\{1, \dots, k-1\}$ .

**Caratterizzazione cammini minimi:** La caratterizzazione della struttura di cammino minimo di Floyd-Warshall si basa sul concetto di vertice intermedio. Dato un cammino  $p = \{v_1, \dots, v_l\}$  si considera vertice intermedio qualunque vertice dell'insieme  $\{v_2, \dots, v_{l-1}\}$ . Consideriamo un sottoinsieme  $\{1, \dots, k\}$  di vertici. Per una coppia di vertici qualsiasi  $i, j \in V$ , consideriamo tutti i cammini i cui vertici intermedi sono tutti in  $\{1, \dots, k\}$  e sia  $p$  un cammino minimo fra di essi.

- Se  $k$  non è vertice intermedio di  $p$ , allora tutti i vertici intermedi di  $p$  sono nell'insieme  $\{1, \dots, k-1\}$ . Quindi, un cammino minimo da  $i$  a  $j$  con tutti i vertici

intermedi in  $\{1, \dots, k-1\}$  è anche un cammino minimo da  $i$  a  $j$  con tutti i vertici intermedi in  $\{1, \dots, k\}$ .

- Se  $k$  è un vertice intermedio di  $p$  allora spezziamo  $p$  in  $p_1: i \rightarrow k$  e  $p_2: k \rightarrow j$ .
  - $p_1$  è un cammino minimo da  $i$  a  $k$  con tutti i vertici nell'insieme  $\{1, \dots, k\}$ . Poiché  $k$  non è vertice intermedio di  $p_1$ , allora  $p_1$  è un cammino minimo da  $i$  a  $k$  con tutti i vertici intermedi in  $\{1, \dots, k-1\}$ .
  - Vale lo stesso ragionamento per  $p_2$

**Chiusura transitiva** di un grafo orientato  $G=(N,A)$  è un grafo orientato  $G_+ = (N, A_+)$ , tale che un arco  $(i,j)$  è in  $A_+$  se e solo se esiste un cammino da  $i$  a  $j$  in  $G$ . Un modo per calcolare la chiusura transitiva di un grafo consiste nell'assegnare 1 a ogni arco in  $E$  e nell'eseguire l'algoritmo di Floyd-Warshall. Se esiste un cammino dal vertice  $i$  al vertice  $j$ , si ha  $d_{ij} < n$ , altrimenti  $d_{ij} = \infty$ .

**Chiusura transitiva in FW:** si possono modificare le equazioni di ricorrenza di Floyd-Warshall in questo modo:

- si sostituisce a min un  $\vee$
- si sostituisce a + un  $\wedge$

Le variabili assumono valori True o False, in base a se esiste o meno il cammino minimo.

## Pratica

Tutti gli esercizi che non richiedono un problema ausiliario sono risolvibili nel seguente modo:

1. **Definizione Coefficiente:**
  - a. Richiede cammino minimo:  $d^{(k,\dots)}(i,j)$  è il **peso** di un cammino minimo dal vertice  $i$  al vertice  $j$ , i cui vertici intermedi appartengono all'insieme  $\{1, \dots, k\}$  e che **condizione**.
  - b. Richiede esistenza cammino minimo:  $d^{(k,\dots)}(i,j)$  **vale True** di un cammino minimo dal vertice  $i$  al vertice  $j$ , i cui vertici intermedi appartengono all'insieme  $\{1, \dots, k\}$  e che **condizione**, altrimenti False.
2. **Caso Base:** Il passo più difficile. Si ha per  $k=0$ , ovvero quando abbiamo solo un nodo ( $i=j$ ) o due nodi ( $i \neq j$ ). Bisogna innanzitutto vedere se è necessario mantenere una nuova variabile per tenere conto di qualcosa (numero vertici-archi cammino, pari-dispari, massimo numero vertici-archi che soddisfano una condizione ecc.). Bisogna controllare se la condizione è  $=, \geq$  o  $\leq$ , bisogna controllare se richiede il controllo su archi o sui vertici. Purtroppo non so come sintetizzare.
3. **Passo Ricorsivo:** Si ha per  $k > 0$ . Quasi sempre basta comportarsi così:
  - a.  $k \notin$  cammino minimo:  $d^{(k,\dots)}(i,j) = d^{(k-1,\dots)}(i,j) = e_0$
  - b.  $k \in$  cammino minimo:
 
$$d^{(k,\dots)}(i,j) = \min\{d^{(k-1,\dots)}(i,k) + d^{(k-1,\dots)}(k,j)\}$$
 tc controllo = e1, dove il controllo è sulle altre variabili, esempio:
    - i.  $d^{(k,h)}(i,j) = \min\{d^{(k-1,h1)}(i,k) + d^{(k-1,h2)}(k,j)\}$  tc  $h1 + h2 = h = e_1$  il seguente codice controlla che la somma dei due cammini sia esattamente quella del cammino originale.

- c.  $d^{(k, \dots)}(i, j) = \min\{e_0, e_1, \dots, e_n\}$
- d. Se richiede esistenza cammino: sostituisci il + con un AND e sostituisci il min con V.
- 4. Valore Ottimo:  $d^{(n)}(i, j)$

Gli esercizi che richiedono il problema ausiliario sono tendenzialmente quelli in cui si chiede una condizione tra archi adiacenti. Dato che bisogna controllare l'ultimo arco prima k e il primo arco dopo k ma non abbiamo a disposizione tale informazioni, si introducono le variabili (c,d) che rappresentano il primo arco e l'ultimo arco del grafo. Di seguito un esempio:

Esistenza di cammini senza archi consecutivi rossi:

1. **Definizione Coefficiente:**  $d^{(k)}(i, j, a, b)$  vale True se esiste un cammino minimo dal vertice i al vertice j, con vertici intermedi appartenenti all'insieme  $\{1, \dots, k\}$ , senza due archi consecutivi di colore rosso, con il primo arco di colore a, e l'ultimo arco di colore b, False altrimenti.
2. **Caso Base:**  
 $k = 0, d^{(0)}(i, j, a, b) = \text{True se } i \neq j \wedge (i, j) \in E \wedge a = b = \text{col}(i, j), \text{ False altrimenti}$
3. **Passo Ricorsivo:**  $k > 0$ :
  - a.  $k \notin \text{cammino minimo: } d^{(k)}(i, j, a, b) = \{d^{(k-1)}(i, j, a, b)\} = e_0$
  - b.  $k \in \text{cammino minimo:}$   
 $d^{(k)}(i, j, a, b) = \{d^{(k-1)}(i, k, a, c) \wedge d^{(k-1)}(k, j, d, b) \text{ t.c. } c \neq R \vee d \neq R\} = e_1$
  - c. In conclusione:  $d^{(k)}(i, j, a, b) = e_0 \vee e_1$
4. **Valore Ottimo:**  $d^{(n)}(i, j)$

# BFS

## Teoria

```
Unset
BFS(G, s) {
  for all u in V - {s}
    u.col = WHITE
    u.d = ∞
    u.π = NIL
  s.col = GREY
  s.d = 0
  s.π = NIL
  enqueue(Q, s)
  while Q ≠ ∅
    u = dequeue(Q)
    for all v Adj[u]
      if v.col == WHITE
        v.col = GREY
        v.d = u.d + 1
        v.π = u
        enqueue(Q, v)
    u.col = BLACK
}
```

**Tempo di Esecuzione:** l'inizializzazione richiede  $O(V)$ , Le operazioni di enqueue e dequeue richiedono tempo costante e sono eseguite una volta per ogni vertice, quindi  $O(V)$  in totale. La scansione delle liste di adiacenza avviene una volta per ogni vertice. La lunghezza totale è  $\Theta(E)$  quindi il tempo è  $O(E)$ . In totale il tempo è:  $O(V + E)$

**Colori Vertici:** I vertici di un grafo possono assumere durante l'esecuzione di una BFS, tre colori:

1. bianco: il nodo non è ancora stato scoperto
2. grigio: il nodo è stato scoperto ma la sua lista di adiacenza non è stata esplorata del tutto
3. nero: il nodo è stato scoperto e la lista di adiacenza è stata completamente esplorata

*Osservazione:* Se mi serve sapere solo i nodi raggiungibili dalla sorgente, ovviamente non ho bisogno dei **colori** o dei **predecessori**. Queste sono informazioni che ci servono per ulteriori implementazioni dell'algoritmo.

Il **grafo dei predecessori**, è definito formalmente come  $G_\pi = (V_\pi, E_\pi)$  dove:

- $V_\pi = \{v \in V: v.\pi \neq NIL\} \cup \{s\}$
- $E_\pi = \{(v.\pi, v): v \in V - \{s\}\}$



Il grado dei predecessori contiene quindi tutti i vertici raggiungibili dal vertice sorgente e, per ognuno di essi, il cammino minimo dal vertice sorgente ad esso.

## Pratica

**Contare vertici raggiungibili:** Basta che chiamo BFS, e scorro tutti i vertici, per ogni vertice che ha distanza diversa da infinito incremento il contatore.

```
Unset
BFS(G=(V, x)
n = 0
for all v in V
    if v.d != ∞
        n++
Return n
```

**Stabilire se un grafo non orientato è albero:** sapendo che è non orientato, per essere albero manca aciclico e connesso:

- connesso: come prima, BFS visita solo i nodi raggiungibili, quindi se trovo almeno un nodo che ha colore bianco, allora non è connesso
- aciclico: presa la lista di adiacenza di un nodo, se trovo un vertice grigio, vuol dire che l'ho visitato in precedenza e quindi ho ciclo.

```
Unset
isConnected(G) {
s = Random(V)
BFS(G, s)
for all v in V
    if v.d == ∞
        return FALSE
return TRUE
}
```

```
Unset
...
for all v Adj[u]
    ...
    if v.col == GREY
        return FALSE
return TRUE
```

**Variante grafo non orientato è albero:** sapendo che il grafo è connesso, questo sarà un

albero se  $|E| = |V| - 1$ . Possiamo allora usare una variabile che conta gli archi e viene incrementata per ogni vertice della lista di adiacenza, mentre il numero di vertici viene fornito da "Adj.length". Bisogna dividere  $e/2$  perchè grafo è non orientato e quindi conta 2 volte.

```
Unset
...
for all v Adj[u]
    ne++
...
if isConnected(G) AND ne/2 == Adj.length - 1
    return TRUE
return FALSE
```

**Stabilire se cc è albero:** dobbiamo solo contare il numero di vertici e archi in quanto sappiamo già che la componente è connessa. In questo caso però il numero di vertici non è dato da Adj.length, ma bisogna usare una variabile che viene incrementata ogni volta che effettuo una dequeue.

```
Unset
while Q ≠ ∅
    u = dequeue(Q)
    nv++
    for all v Adj[u]
        ne++
    ...
if ne/2 == nv - 1
    return TRUE
return FALSE
```

**Modifica BFS tale che considera nodi a distanza minore uguale a k:** semplicemente faccio la enqueue dei soli vertici a distanza minore di k

```
Unset
for all v Adj[u]
    if v.d == ∞
        v.d = u.d + 1
        if v.d < k
            enqueue(Q, v)
```

**Stabilire se cc siano grafi completi:**

- se il grafo è non orientato deve valere la seguente proprietà:  $|E| = \frac{(n-1) \cdot n}{2}$ .
  - se il grafo è orientato, deve valere la seguente proprietà:  $|E| = n \cdot (n - 1)$
- Mi comporto allo stesso modo del problema dell'albero e cambio il controllo.

```
Unset
while Q ≠ ∅
    u = dequeue(Q)
    nv++
    for all v Adj[u]
        ne++
        ...
if "controllo numeri archi"
    return TRUE
return FALSE
```

# DFS

## Teoria

```
Unset
DFS(G)
  for all v in V
    v.col = WHITE
    v.π = NIL
  time = 0
  for all v in V
    if v.col == WHITE
      DFS_Visit(G, v)

DFS_Visit(G, u)
  time++
  u.d = time
  u.col = GREY
  for all w in Adj[u]
    if w.col == WHITE
      w.π = u
      DFS_Visit(G, w)
  u.col = BLACK
  time++
  u.f = time
```

**Tempi di Esecuzione:** la procedura DFS, avviene per ogni vertice, quindi  $\Theta(V)$ . La procedura DFS-VISIT è chiamata per ogni vertice, e il ciclo interno viene eseguito tante volte quanto la lunghezza della lista di adiacenza, ovvero  $\Theta(E)$ . In totale quindi  $\Theta(V + E)$

*Osservazione:* Il numero di chiamate a DFS-VISIT da DFS corrisponde al numero di componenti connesse di un grafo non orientato. Questo perchè, per come è strutturata una DFS, DFS-VISIT viene chiamata da DFS in modo da formare un albero DF disgiunto dagli altri delle foresta DF

Il **grafo dei predecessori** prodotto da una visita DF è definito formalmente come  $G_\pi = (V, E_\pi)$  dove:

- $E_\pi = \{(v, \pi, v) : v \in V \wedge v.\pi \neq NIL\}$

Il sottografo è una foresta DF composta da vari alberi DF. Gli archi in  $E_\pi$  sono archi dell'albero.

**Classificazione Archi:** definiamo quattro tipi di archi in un grafo orientato:

- Arco Tree: sono gli archi nella foresta DF. Sono gli archi tale che la destinazione ha colore White.
- Archi Backward: sono gli archi che collegano un vertice u ad un suo antenato v in un albero DF. Sono gli archi tali che la destinazione ha colore Grey.

- Archi Forward: sono gli archi che collegano un vertice  $u$  ad un discendente  $v$  in un albero DF. Sono gli archi tali che la destinazione ha colore Black e  $u.d < v.d$
- Archi trasversali: tutti gli altri archi, ovvero quelli tali che la destinazione ha colore Black e  $u.d \geq v.d$

**Teorema delle parentesi:** Dopo una visita in profondità, uno solo dei tre casi seguenti si può verificare per due vertici  $u$  e  $v$ :

1.  $[d[u], f[u]]$  contiene  $[d[v], f[v]]$  ovvero  $v$  è discendente di  $u$  in un albero della visita
2.  $[d[v], f[v]]$  contiene  $[d[u], f[u]]$  ovvero  $u$  è discendente di  $v$  in un albero della visita
3.  $[d[u], f[u]]$  e  $[d[v], f[v]]$  sono disgiunti ovvero  $u$  e  $v$  non sono discendenti l'uno dell'altro in un albero della visita

**Dimostrazione Teorema parentesi:**

1. Caso 1:  $d[u] < d[v]$ 
  - a.  $d[v] < f[u]$ 
    - i. verranno ispezionati tutti gli archi uscenti da  $v$  prima di riprendere l'ispezione degli archi uscenti da  $u$
    - ii.  $v$  è discendente di  $u$  in un albero della visita
    - iii.  $f[v] < f[u]$
    - iv.  $[d[u], f[u]]$  contiene  $[d[v], f[v]]$
  - b.  $f[u] < d[v]$ 
    - i. sicuramente  $d[u] < f[u]$  e  $d[v] < f[v]$  allora  $d[u] < f[u] < d[v] < f[v]$
    - ii. nessuno dei due vertici è stato scoperto mentre l'altro era grigio
    - iii. nessuno dei due vertici è discendente dell'altro nello stesso albero della visita
    - iv.  $[d[u], f[u]]$  e  $[d[v], f[v]]$  sono disgiunti
2. Caso 2:  $d[u] > d[v]$  si ripete scambiando i ruoli dei due vertici

**Ordinamento Topologico:** avviene su un DAG, ovvero un grafo orientato aciclico.

Rappresenta un ordinamento lineare dei suoi vertici, tale per cui se nel grafo esiste un arco  $(u,v)$  allora  $u$  comparirà prima di  $v$  nell'ordinamento. Per ottenere un ordinamento topologico possiamo sfruttare DFS:

```
Unset
procedure topological-sort(G)
DFS(G)
una volta completata ispezione vertice, inserire vertice in testa a lista
concatenata
ritornare la lista concatenata
```

## Pratica

**Contare i vertici:** nell'iterazione, quando setto un nuovo vertice a grey, incremento la variabile che salva il numero di vertici.

```

Unset
DFS_Visit(G, u)
time++
u.d = time
u.col = GREY
nv++

```

**Contare le cc di un grafo:** Ogni volta che effettuiamo la visita, stiamo esplorando una nuova CC, quindi la incremento prima di effettuare una nuova procedura.

```

Unset
for all v in V
    if v.col == WHITE
        cc++
        DFS_Visit(G, v)

```

**Contare quante cc sono alberi:** come prima essendo non orientati e connessi basta che siano aciclico. Possiamo anche, invece di controllare che sia ciclico, usare la proprietà di vertici ed archi. P

```

Unset
DFS(G)
...
for all v in V
    if v.col == WHITE
        Acyclic = TRUE
        DFS_Visit(G, v)
        if ne/2 = nv -1
            nTree++

DFS_Visit(G,u)
nv++
...
for all w in Adj[u]
    ne++
...

```

**Contare quante cc sono grafi completi:** stesso principio di prima ma cambia il controllo.

```

Unset
DFS(G)
...
for all v in V
    if v.col == WHITE
        Acyclic = TRUE
        DFS_Visit(G, v)
        if ne/2 == ((nv - 1) * nv)\2
            nComplete++

DFS_Visit(G,u)
nv++
...
for all w in Adj[u]
    ne++
    ...

```

**Etichettare archi grafo orientato:** se il nodo è bianco è un T, se il nodo è grigio è un B, se il nodo di partenza è stato scoperto prima del nodo di arrivo è F, altrimenti C.

```

Unset
for all w in Adj[u]
    if w.col == WHITE
        print 'Tree-Edge'
        w.π = u
        DFS_Visit(G, w)
    else if w.col == GREY
        print 'Back-Edge'
    else if u.d < w.d
        print 'Forward-Edge'
    else
        print 'Cross-Edge'

```

*Osservazione:* se il grafo è non orientato, nello scorrimento non considero il parent di u, ed etichetto solo con T e B.

**Stabilire se un grafo è foresta con k alberi:** come nel contare le cc di un grafo, ma chiamo la visita solo se è ancora aciclico e il numero di cc è < k.

```

Unset
DFS(G)
for all v V
    v.col = WHITE
    v. = NIL

```

```

DFS(G)
...
CC = 0
while all v in V AND CC < k AND Acyclic
    if v.col == WHITE AND CC < k
        DFS_Visit(G, v)
        CC++
    else if v.col == WHITE
        CC++
if CC == k AND Acyclic
    Return TRUE
else
    Return FALSE

DFS_Visit(G, u)
...
while all w Adj[u] \ u.π AND Acyclic
    if w.col == WHITE
        ...
    else
        Acyclic = FALSE
...

```



# Greedy e Matroidi

## Teoria

Una coppia  $(S, F)$ , dove  $S$  è un insieme finito di elementi e  $F$  famiglia di sottoinsiemi di  $S$ , è definita **Sistema di Indipendenza** se preso  $A \in F$ , allora un qualsiasi  $B \subseteq A, B \in F$

Un sistema di indipendenza è un **Matroide** se  $\forall A, B \in F$   $tc |B| = |A| + 1$  allora  $\exists b \in B - A$   $tc A \cup \{b\} \in F$

Dato un grafo  $G = (V, E)$  non orientato e connesso,  $M_G = (S, F)$  è il **matroide grafico di G**, tale che  $S$  è l'insieme degli archi  $E$ , e  $F$  tutti i sottoinsiemi di  $S$  aciclici.

Dato un matroide  $M = (S, F)$ ,  $s \in S$  è detto **estensione** di  $A \in F$  se  $A \cup \{s\} \in F$

Dato un matroide  $M = (S, F)$ ,  $A \in F$  è detto **massimale** se non ha estensioni

**Teorema di Rado:** la coppia  $(S, F)$  è matroide sse per ogni funzione peso  $W$ , l'algoritmo greedy standard fornisce la soluzione ottima

```
Unset
Greedy_Standard(I)
S = ∅
<calcolo n parametri>
ordino per parametro
for i=1 to n
    if I[i] può essere aggiunto
        S = S ∪ {I[i]}
return S
```

**Tempo di Esecuzione:**  $O(n \log n)$

*Osservazione:* Il problema associato ad una coppia costituita da un SI e una funzione peso su esso è un insieme  $M \in F$  tale che il suo peso sia massimo. L'algoritmo procede così:

```
Unset
Greedy(E, F, w)
S = ∅
Q = E
while(Q ≠ ∅)
    determina elemento m di peso massimo in Q
    Q = Q - {m}
    if S ∪ {m} ∈ F
        S = S ∪ {m}
```

return S

**Dimostrazione Matroide Grafico è Matroide:**  $M_G$  è un matroide:

1.  $A \in F, B \subseteq A \Rightarrow B \in F$ 
  - a. Se  $A \in F$ , allora anche  $B \subseteq A$  sarà aciclico e appartiene quindi a  $F$
2.  $\forall A, B \in F \text{ t.c. } |B| = |A| + 1$  allora  $\exists b \in B - A \text{ t.c. } A \cup \{b\} \in F$ 
  - a. Sino  $A, B \in F$  tali che  $|B| = |A| + 1$  ovvero
    - i.  $G_A =$  foresta di  $|V| - |A|$  alberi
    - ii.  $G_B =$  foresta di  $|V| - |B|$  alberi
  - b.  $G_B$  ha un albero in meno di  $G_A$  e quindi in  $G_B$  esiste arco  $(u,v)$  che connette due vertici  $u$  e  $v$  che in  $G_A$  stanno in due alberi diversi:  $\{(u,v)\} \cup A \in F$

## Pratica

S insieme dei primi 1000 interi positivi, F famiglia dei sottoinsiemi A di S tale che la somma dei numeri è multiplo di 3.

- (S, F) è Sistema di Indipendenza, ovvero  $A \in F, B \subseteq A$  allora  $B \in F$ ? **No**, controesempio  $A = \{2, 4, 3\}$ ,  $B = \{4, 3\}$
- Conclusione: **(S, F) non è matroide**

E insieme finito di vettori in V, F sottoinsieme di E formato dai vettori linearmente indipendenti.

- (S, F) è Sistema di Indipendenza? **Sì**, se ho un insieme indipendente e ne prendo un sottoinsieme, saranno ancora tra loro indipendenti.
- (S, F) è Matroide, ovvero vale la proprietà di scambio  $\forall A, B \in F \text{ t.c. } |B| = |A| + 1$  allora  $\exists b \in B - A \text{ t.c. } A \cup \{b\} \in F$ ? **Sì**, se prendo un sottoinsieme di n vettori linearmente indipendenti e uno di n+1, deve esistere un vettore da aggiungere al più piccolo che non fa parte di questo, in quanto altrimenti l'insieme più grande sarebbe ottenibile dai n vettori del gruppo minore e quindi linearmente dipendente.
- Conclusione: **(S, F) è matroide**

Knapsack

- (S, F) è Sistema di Indipendenza? **Sì**, perchè se A non supera il limite, sicuramente un sottoinsieme non lo farà
- Per (S, F) vale la proprietà di scambio? No, controesempio:
  - a. valore 10 peso 50
  - b. valore 20 peso 30
  - c. valore 15 peso 40
- con limite a 70 e  $A = \{a\}$  e  $B = \{b, c\}$  non posso aggiungere nessun elemento ad A
- Conclusione: **Knapsack non è matroide**, infatti abbiamo dimostrato che se si prende come funzione peso il valore, knapsack non fornisce la soluzione ottima

## Insiemi Disgiunti

Una Struttura per Insiemi Disgiunti è una collezione  $S = \langle S_1, S_2, \dots, S_k \rangle$  di insiemi disgiunti. Ogni insieme è identificato da un rappresentante, uno tra i membri dell'insieme stesso. Le operazioni supportate sono:

- **MakeSet(x)**: Crea un nuovo insieme con un singolo membro
- **Union(x, y)**: Unisce i due insiemi contenenti x ed y
- **FindSet(x)**: Ritorna il rappresentante dell'insieme in cui x è contenuto

Implementazioni: è possibile rappresentare una struttura dati per insiemi disgiunti in due modi:

- **Lista**, in cui ogni elemento ha: valore, puntatore alla testa, puntatore a next, puntatore alla coda (solo il rappresentante). Complessità:
  - **Make-set(x)**:  $O(1)$
  - **Union(x,y)**:  $O(n)$
  - **Find-set(x)**:  $O(1)$
- **Foresta**, in cui gli elementi di ogni albero hanno solo un puntatore al proprio genitore. La radice contiene in più un puntatore al rappresentante. Complessità:
  - **Make-set(x)**:  $O(1)$
  - **Union(x,y)**:  $O(1)$
  - **Find-set(x)**:  $O(n)$

**Euristica Unione Pesata (Liste)**: Ogni lista conterrà anche un attributo con la sua lunghezza, così che quando faccio la Union la lista più corta viene aggiunta a quella più lunga. Allora m operazioni vengono fatte in  $O(m + n \cdot \log n)$ : dato che un singolo elemento può aggiornare il suo rappresentante  $\log n$  volte e che ci sono n elementi, arriviamo a tale tempo.

**Euristica Unione per Rango (Foreste)**: L'idea è di fare in modo di unire un albero 'corto' in subordine alla radice di uno lungo piuttosto che il contrario. Ad ogni nodo è associato un rango, ovvero il limite superiore per l'altezza del nodo, vale a dire il numero di archi del cammino più lungo fra sé ed una foglia.

**Compressione dei Cammini**: Visto che 'perdiamo tempo' a scorrere l'albero, possiamo modificarlo intanto per migliorare le findSet future.

```
Unset
findSet(x)
if x != P(x)
    P(x) = findSet(P(x))
Return P(x)
```

Ad ogni nodo viene assegnato come parent il rappresentante del proprio parent e questo permette di modificarlo per ottenere una struttura che migliorerà le findSet future

**Tempi di Calcolo**: l'unione per rango porta ad un tempo  $O(m \cdot \log n)$ . Se aggiungiamo la nuova findSet arriviamo ad un tempo  $O(m \cdot \alpha(m, n))$ ,  $\alpha \leq 4$  ovvero un tempo lineare.

# MST

## MST:

- Input: grafo connesso non orientato pesato  $G = (V, E)$  con funzione peso tale che  $W(u,v)$  è il peso dell'arco  $(u,v)$
- Output:  $T \subseteq E$  aciclico tale che:
  - a.  $\forall v \in V, \exists (u, v) \in T$
  - b.  $W(T) = \sum_{(u,v) \in T} W(u, v)$  è minimo.

## Algoritmo Generico:

1. Inizializza un insieme A vuoto
2. Aggiunge ad ogni passo un arco  $(u,v)$  in modo tale che unito ad A è sottoinsieme dell'insieme T degli archi di MST.
3. L'algoritmo termina non appena  $A = T$ , ovvero  $G_A$  è MST.

```
Unset
GENERIC-MST(G, w)
A = ∅
while A != MST
    trova (u,v) arco sicuro per A
    A = A ∪ {(u, v)}
return A
```

Si dice **taglio** una partizione di un grafo non orientato  $(S, V - S)$ .

Si dice che un **arco  $(u,v)$  attraversa un taglio** se una delle due estremità si trova in S e l'altra in  $V - S$ .

Si dice che un **taglio rispetta un sottoinsieme di archi** se nessun arco del sottoinsieme lo attraversa.

Si dice **arco leggero** per un taglio l'arco di peso minimo tra quelli che lo attraversano.

**Teorema dell'arco sicuro:** Sia

1.  $G = (V, E)$  un grafo connesso non orientato con una funzione peso  $w$  a valori reali definita in  $E$ .
2. Sia A un sottoinsieme di  $E$  che è contenuto in qualche MST per G
3. Sia  $(S, V - S)$  un taglio qualsiasi di G che rispetta A
4. Sia  $(u, v)$  un arco leggero che attraversa  $(S, V - S)$ .

Allora, l'arco  $(u, v)$  è sicuro per A.

**Dimostrazione arco sicuro:** Sia T un MST che include A e non contiene arco leggero  $(u,v)$ .

Costruiamo  $T' = A \cup \{(u, v)\}$ . L'arco  $(u,v)$  forma un ciclo con gli archi del cammino p da u a v in T. Dato che u e v sono sui lati opposti del taglio  $(S, V - S)$  almeno un arco in T nel cammino p attraversa il taglio. Sia  $(x,y)$  quest'arco. L'arco  $(x,y)$  non è in A, perchè il taglio rispetta A. Dato che  $(x,y)$  è sul cammino da u a v in T, rimuovendolo rompe T in due componenti. Aggiungendo  $(u,v)$  le riconnettiamo formando un nuovo spanning tree  $T' = (T - \{(x, y)\}) \cup \{(u, v)\}$ . Dato che  $(u,v)$  è arco leggero che attraversa  $(S, V - S)$  e anche

$(x,y)$  attraversa questo taglio,  $w(u, v) \leq w(x, y)$  e quindi  $w(T') \leq w(T)$ . Ma dato che  $T$  è MST, allora anche  $T'$  deve esserlo. Rimane da dimostrare che  $(u,v)$  è veramente sicuro per  $A$ . Abbiamo

1.  $A \subseteq T'$
2.  $A \subseteq T$
3.  $(x, y) \notin A$
4.  $A \cup \{(u, v)\} \subseteq T'$

Dato che  $T'$  è MST allora  $(u,v)$  è sicuro per  $A$ .

**Corollario:** Sia

1.  $G = (V, E)$  connesso e non orientato con funzione peso  $w$  a valori reali in  $E$ .
2. Sia  $A \subseteq E$  che include qualche MST per  $G$
3. Sia  $C = (V_C, E_C)$  una componente connessa di  $G_A = (V, A)$ .

Se  $(u,v)$  è un arco leggero che connette  $C$  a qualche altra componente in  $G_A$ , allora  $(u,v)$  è sicuro per  $A$ .

**Dimostrazione:** Il taglio  $(V_C, V - V_C)$  rispetta  $A$ , e  $(u,v)$  è arco leggero per questo taglio, quindi è sicuro per  $A$ .

## Kruskal

L'idea chiave dell'algoritmo di Kruskal è di selezionare gli archi più leggeri che non creano cicli, garantendo così che il MST risultante sia di peso minimo attraverso un approccio greedy. Come strutture, utilizza strutture per insiemi disgiunti.

```
Unset
KRUSKAL-MST( $G=(V, E)$ ,  $W$ )
 $A = \emptyset$ 
 $E = \langle e_1, \dots, e_n \rangle$  ordinati per peso crescente
for each  $v$  in  $V$ 
    makeSet( $v$ )
for  $i = 1$  to  $n$ 
     $(u, v) = e_i$ 
    if findSet( $u$ ) != findSet( $v$ )
         $A = A \cup \{(u, v)\}$ 
        union( $u, v$ )
return  $A$ 
```

**Tempi di Esecuzione:**  $O(|E| \log |E|)$

- Ordinamento:  $O(|E| \log |E|)$  perchè ordiniamo  $|E|$  elementi
- Makeset:  $O(|V|)$  perchè è operazione costante fatta su tutti i vertici
- Ciclo:  $O(|E| \alpha)$  con  $\alpha \leq \log |E|$  perchè effettuiamo operazioni sulla struttura della foresta per tutti gli archi

**Kruskal:**

- Comincia dal vertice dal peso minore

- Attraversa un nodo una sola volta
- Può gestire grafi non connessi
- Più efficiente per grafi sparsi

## Prim

Nell'algoritmo di Prim, viene utilizzata una coda di priorità (o heap) per mantenere traccia degli archi e dei loro pesi. Ogni vertice ha due attributi:

- Chiave: rappresenta il peso minimo dell'arco che connette quel nodo all'MST parziale. Inizialmente vale infinito.
- Predecessore: tiene traccia del nodo nel MST parziale al quale è connesso con l'arco di peso minimo. Inizialmente vale NIL

Iterativamente, estrai il nodo con la chiave minima dalla coda di priorità, esamina i suoi archi adiacenti e aggiorna le chiavi e i predecessori se trovi archi con pesi minori. Continua finché tutti i nodi sono inclusi nell'MST parziale.

```
Unset
PRIM-MST( $G, W, r$ )
foreach  $v$  in  $V$ 
     $v.key = \infty$ 
     $v.\pi = NIL$ 
 $r.key = 0$ 

Aggiungi tutti i vertici di  $V$  alla coda  $Q$ 

while  $Q \neq \emptyset$ 
     $u =$  estrai vertice da  $Q$ 
    foreach  $v \in adj(u)$ 
        if  $v \in Q$  and  $W(u, v) < v.key$ 
             $v.key = W(u, v)$ 
             $v.\pi = u$ 
```

### Tempi di Esecuzione: $O(|E| \log |E|)$

- Inizializzazione + Inserimento vertici in coda:  $O(|V|)$  poichè inizializziamo ed inseriamo tutti i vertici una volta
- While:  $O(|V|)$  poichè ogni vertice viene estratto dalla coda esattamente una volta.
- Estrai vertice:  $O(\log |V|)$  per la necessità di mantenere la struttura di heap e riordinare gli elementi dopo l'estrazione
- Foreach:  $O(|E|)$  perchè dobbiamo scorrere tutta la lista di adiacenza

### Prim:

- Comincia da qualsiasi vertice del grafo
- Attraversa un nodo più volte
- Grafo deve essere connesso
- Più efficiente per grafi densi

# Dijkstra (CMSU)

## Prova di Correttezza algoritmo di Dijkstra

Definiamo  $\delta(v)$  come il cammino minimo di un vertice  $v$  dalla sorgente  $s$ .

**Lemma:** Se  $d[v] = \delta(v)$  per ogni vertice  $v$ , ad ogni punto dell'algoritmo di Dijkstra, allora lo sarà per il resto dell'algoritmo.

**Dimostrazione:** Se  $d[v] < \delta(v)$  allora la condizione della procedura Relax() fallirebbe sempre.

**Teorema:** Definiamo  $\langle v_1 = s, v_2, \dots, v_k \rangle$  la sequenza di vertici estratti dalla coda  $Q$  dall'algoritmo di Dijkstra. Quando un vertice  $v_i$  viene estratto da  $Q$ , allora  $d[v_i] = \delta(v_i)$

**Dimostrazione:** L'affermazione è valida nel caso base  $v_1 = s$  in quanto  $d[s] = \delta(s) = 0$  per definizione. Assumiamo sia vero per i primi  $k - 1$  vertici, ovvero assumiamo che quando essi vengono rimossi  $d[v_i] = \delta(v_i)$ . Prendiamo il vertice  $v_k$  al momento della rimozione dalla lista  $Q$ . Avremo che, per come lavora l'algoritmo di Dijkstra,  $d[v_k] \leq d[v_j]$ ,  $j = k + 1, \dots, n$ . Osserviamo che se il cammino minimo dalla sorgente al vertice  $v_k$  consiste di soli vertici del set di vertici eliminati  $R = \{v_1, \dots, v_{k-1}\}$ , allora  $d[v_k] = \delta(v_k)$ .

**Dimostrazione per Assurdo:** Assumiamo che  $d[v_k] < \delta(v_k)$ , allora il suo cammino minimo coinvolge vertici del set  $V - R$ . Consideriamo il primo vertice di questo insieme  $v_q$  nel cammino dalla sorgente a  $v_k$ . Definiamo  $v_p$  il vertice prima di  $v_q$  nel cammino. Quest'ultimo viene eliminato dalla coda  $Q$  quando tutti i suoi archi sono rilassati, compreso l'arco che porta a  $v_q$ , e di conseguenza  $d[v_q] = \delta(v_q)$ . Dato che non ci sono archi a costo zero,  $\delta(v_q) < \delta(v_k)$  e quindi  $d[v_q] < d[v_k]$ . Ma questo significa che  $v_k$  non può essere stato scelto prima di  $v_q$  dall'algoritmo di Dijkstra, contraddicendo la scelta di  $v_k$  come vertice per cui  $d[v_k] < \delta(v_k)$  quando eliminato da  $Q$ .

## Confronto tempi di calcolo Dijkstra e Floyd Warshall

IDijkstra calcola i cammini minimi partendo da un'unica sorgente, impiegando un tempo di  $O(|V| \log |V|)$ . Floyd Warshall calcola invece i cammini minimi per ogni sorgente e verso ogni destinazione, impiegando  $\theta(|V|^3)$ . Se dovessimo modificare Dijkstra affinché calcolasse tutti i percorsi, dovremmo eseguirlo per ogni vertice sorgente, ed otterremo come tempo  $O(|V|^2 \log |V|)$ , comunque meglio di Floyd-Warshall, ma con l'ipotesi di avere solo archi positivi. Possiamo allora concludere che:

- Meglio utilizzare Dijkstra per grafi poco sparsi, ovvero con molti meno archi rispetto a vertici, in quanto algoritmo Greedy ed usa coda.
- Meglio utilizzare Floyd Warshall per grafi molto sparsi, in quanto algoritmo di Dynamic Programming.

La **procedura di rilassamento** è un passo chiave per determinare i percorsi minimi. L'algoritmo di Dijkstra utilizza la procedura di rilassamento in ogni passo per determinare le distanze minime dai nodi di partenza a tutti gli altri nodi nel grafo. A ogni iterazione, si seleziona il nodo con la distanza minima, si rilassano gli archi adiacenti, e si aggiorna la

stima di distanza. Questo processo continua fino a quando tutti i nodi sono stati visitati. Nello specifico, il rilassamento, esamina se il percorso attraverso il nodo corrente è più breve del percorso precedentemente calcolato. Se è così, si aggiorna la stima di distanza per quel nodo con la somma delle distanze dal nodo di partenza al nodo selezionato e dall'arco tra il nodo selezionato e il nodo adiacente. In codice:

Unset

Relax( $u, v, w$ )

if  $d(v) > d(u) + w(u, v)$

$d(v) = d(u) + w(u, v)$

$\pi(v) = u$