

# Esercitazione6

June 11, 2023

## 1 Esercitazione 6

### 1.1 Es 1. Un albero minimo di copertura non contiene mai l'arco pesante di un qualche ciclo

#### Testo

Sia  $e$  un arco di peso massimo su un ciclo del grafo connesso  $G = (V, E)$ . Dimostrare che esiste un minimo albero di copertura di  $G' = (V, E - \{e\})$  che è anche un minimo albero di copertura di  $G$ . Ovvero, esiste un minimo albero di copertura di  $G$  che non include  $e$ .

#### Soluzione

Sia  $A$  un qualsiasi taglio che fa sì che alcuni nodi del ciclo si trovino su un lato del taglio e alcuni nodi del ciclo sull'altro. Per uno qualsiasi di questi tagli, sappiamo che l'arco  $e$  non è un arco leggero per questo taglio. Dal momento che tutti gli altri tagli non avranno l'arco  $e$  e che lo attraversa, non avremo nemmeno che l'arco  $e$  è leggero per nessuno di questi tagli.

### 2 Es 2. Cammini minimi su grafo con archi gialli (di costo 0) e rossi (di costo 1)

#### Testo

Scrivere una funzione che calcola il cammino minimo in un grafo con archi gialli (costo 0) e rossi (costo 1). La funzione prende in input il grafo e il nodo di partenza per il cammino minimo, e restituisce il costo minimo del cammino dal nodo di partenza a ogni altro nodo.

#### Idea

Poiché gli archi gialli hanno costo zero, è sempre conveniente scegliere un arco giallo piuttosto che un arco rosso. Pertanto, un cammino minimo in questo tipo di grafo sarà sempre costituito esclusivamente da archi gialli.

Se non esiste un cammino solo con archi gialli, allora il cammino minimo dovrà includere anche alcuni archi rossi. In questo caso, l'obiettivo sarà quello di minimizzare il numero di archi rossi necessari per raggiungere la destinazione.

#### Soluzione

```
[1]: import heapq

def dijkstra(graph, start):
```

```

"""
    Calcola il cammino minimo in un grafo con archi gialli (costo 0) e rossi
    ↳ (costo 1) usando l'algoritmo di Dijkstra.

    Args:
        graph: il grafo rappresentato come un dizionario di dizionari, dove
        ↳ graph[u][v] è il costo dell'arco che va da u a v.
        start: il nodo di partenza per il cammino minimo.

    Returns:
        Un dizionario con i nodi del grafo come chiavi e il costo minimo del
        ↳ cammino dal nodo di partenza a ogni altro nodo come valore.
"""
distances = {node: float('inf') for node in graph} # Inizializza tutti i
↳ nodi con la distanza infinita
distances[start] = 0 # Imposta la distanza del nodo di partenza a 0
heap = [(0, start)] # Crea una coda con il nodo di partenza e la sua
↳ distanza (0)

while heap:
    (distance, current_node) = heapq.heappop(heap) # Prende il nodo con la
↳ distanza minima
    if distance > distances[current_node]:
        continue # Se la distanza è maggiore della distanza attuale, passa
↳ al prossimo nodo

    for neighbor, cost in graph[current_node].items():
        if cost == 0: # Se l'arco è giallo (costo 0)
            new_distance = distance
        else: # Se l'arco è rosso (costo 1)
            new_distance = distance + cost

        if new_distance < distances[neighbor]:
            distances[neighbor] = new_distance # Aggiorna la distanza del
↳ vicino
            heapq.heappush(heap, (new_distance, neighbor)) # Aggiunge il
↳ vicino alla coda

    return distances

```

## Esecuzione

```

[2]: graph = {
    'A': {'B': 1, 'C': 1, 'D': 0},
    'B': {'A': 1, 'C': 0},
    'C': {'A': 1, 'B': 0},
    'D': {'A': 0}

```

```
}
dijkstra(graph, 'C')
```

[2]: {'A': 1, 'B': 0, 'C': 0, 'D': 1}

### 3 Es 3. Algoritmo per determinare se un grafo diretto è semi-connesso

#### Testo

Un grafo diretto  $G=(V,E)$  è semi-connesso se  $u \rightarrow v$  implica che  $G$  contiene al massimo un percorso semplice da  $u$  a  $v$  per tutti i vertici  $u,v \in V$ . Fornite un algoritmo efficiente per determinare se un grafo diretto è singolarmente connesso o meno.

#### Idea

Questo può essere fatto in tempo  $O(V \cdot E)$ . Per farlo, si esegue prima un ordinamento topologico dei vertici. Poi, per ogni vertice, si avrà un elenco dei suoi antenati in-degree 0. Si calcolano questi elenchi per ogni nodo nell'ordine che parte da quelli precedenti dal punto di vista topologico.

Se un vertice ha lo stesso grado 0 nelle liste di due dei suoi genitori immediati, sappiamo che il grafo non è singolarmente connesso. Se invece, a ogni passo, tutti i genitori hanno come antenati insiemi disgiunti di vertici di grado 0, il grafo è singolarmente connesso. Poiché, per ogni vertice, la quantità di tempo richiesta è limitata dal numero di vertici moltiplicato per l'in-degree di quel particolare vertice, il tempo di esecuzione totale è limitato da  $O(V \cdot E)$ .

#### Soluzione

```
[3]: from collections import defaultdict

def is_singly_connected(graph):
    # 1. Ordinamento topologico
    topo_order = topological_sort(graph)
    # 2. Dizionario degli antenati in-degree 0
    ancestors = defaultdict(set)
    # 3. Calcolo degli antenati in-degree 0 per ogni vertice
    visited = set()
    for v in topo_order:
        ancestors_v = set()
        for p in graph[v]["parents"]:
            if p not in visited:
                visited |= set(find_zero_indegree_ancestors(p, graph, visited,
↪ancestors))
            ancestors_v |= ancestors[p]
        if any(ancestors_v & ancestors[p] for p in graph[v]["parents"]):
            return False # Grafo non singolarmente connesso
        visited.add(v)
        ancestors[v] = ancestors_v
    # 4. Controllo se tutti i vertici sono stati visitati
```

```

    return len(visited) == len(graph)

def topological_sort(graph):
    in_degree = {v: 0 for v in graph}
    for v in graph:
        for p in graph[v]["parents"]:
            in_degree[p] += 1
    queue = [v for v in graph if in_degree[v] == 0]
    topo_order = []
    while queue:
        v = queue.pop(0)
        topo_order.append(v)
        for c in graph[v]["children"]:
            in_degree[c] -= 1
            if in_degree[c] == 0:
                queue.append(c)
    return topo_order

def find_zero_indegree_ancestors(v, graph, visited, ancestors):
    if v in visited:
        return []
    visited.add(v)
    ancestors_v = set()
    for p in graph[v]["parents"]:
        visited |= set(find_zero_indegree_ancestors(p, graph, visited,
↪ancestors))
        ancestors_v |= ancestors[p]
    if graph[v]["in_degree"] == 0:
        ancestors_v.add(v)
    ancestors[v] = ancestors_v
    return ancestors_v

```

### Esecuzione

```

[4]: graph = {
    "A": {"parents": [], "children": ["B", "C"], "in_degree": 0},
    "B": {"parents": ["A"], "children": ["D"], "in_degree": 1},
    "C": {"parents": ["A"], "children": ["D"], "in_degree": 1},
    "D": {"parents": ["B", "C"], "children": [], "in_degree": 2}
}
is_singly_connected(graph)

```

[4]: False

## 4 Es 4. Selezionare il k-esimo elemento nell'unione di due vettori ordinati

### Testo

Date due matrici ordinate di dimensione  $m$  e  $n$  rispettivamente, il compito è quello di trovare l'elemento che si trova nella posizione  $k$  della matrice ordinata finale.

### Idea $O(m+n)$

Dato che abbiamo due array ordinati, possiamo usare la tecnica dell'unione per ottenere l'array finale unito. A partire da questo, si passa semplicemente all'indice  $k$ .

### Soluzione $O(m+n)$

```
[5]: def kth(arr1, arr2, len_arr1, len_arr2, k):
    sorted_arr = [0] * (len_arr1 + len_arr2)
    i = 0
    j = 0
    d = 0
    while (i < len_arr1 and j < len_arr2):
        if (arr1[i] < arr2[j]):
            sorted_arr[d] = arr1[i]
            i += 1
        else:
            sorted_arr[d] = arr2[j]
            j += 1
        d += 1
    while (i < len_arr1):
        sorted_arr[d] = arr1[i]
        d += 1
        i += 1
    while (j < len_arr2):
        sorted_arr[d] = arr2[j]
        d += 1
        j += 1
    return sorted_arr[k - 1]
```

### Esecuzione $O(m+n)$

```
[6]: arr1 = [2, 3, 6, 7, 9]
    arr2 = [1, 4, 8, 10]
    len_arr1 = 5
    len_arr2 = 4
    k = 5
    kth(arr1, arr2, len_arr1, len_arr2, k)
```

[6]: 6

### Idea $O(\log m + \log n)$

Se il metodo precedente funziona, possiamo rendere il nostro algoritmo più efficiente? La risposta è sì. Utilizzando un approccio divide et impera, simile a quello usato nella ricerca binaria, possiamo cercare di trovare il k-esimo elemento in modo più efficiente.

Confrontiamo gli elementi centrali degli array `arr1` e `arr2`, chiamiamo questi indici rispettivamente `mid1` e `mid2`. Supponiamo che `arr1[mid1] > arr2[mid2]`, quindi chiaramente gli elementi dopo `mid2` non possono essere l'elemento richiesto. Impostiamo che l'ultimo elemento di `arr2` sia `arr2[mid2]`. In questo modo, si definisce un nuovo sottoproblema con la metà delle dimensioni di uno degli array.

**Soluzione  $O(\log m + \log n)$**

```
[7]: def kth(arr1, arr2, len_arr1, len_arr2, k):
    if len_arr1 == 1 or len_arr2 == 1:
        if len_arr2 == 1:
            arr2, arr1 = arr1, arr2
            len_arr2 = len_arr1
        if k == 1:
            return min(arr1[0], arr2[0])
        elif k == len_arr2 + 1:
            return max(arr1[0], arr2[0])
        else:
            if arr2[k - 1] < arr1[0]:
                return arr2[k - 1]
            else:
                return max(arr1[0], arr2[k - 2])

    mid1 = (len_arr1 - 1) // 2
    mid2 = (len_arr2 - 1) // 2
    if mid1 + mid2 + 1 < k:
        if arr1[mid1] < arr2[mid2]:
            return kth(arr1[mid1 + 1:], arr2, len_arr1 - mid1 - 1,
↳ len_arr2, k - mid1 - 1)
        else:
            return kth(arr1, arr2[mid2 + 1:], len_arr1, len_arr2 -
↳ mid2 - 1, k - mid2 - 1)
    else:
        if arr1[mid1] < arr2[mid2]:
            return kth(arr1, arr2[:mid2 + 1], len_arr1, mid2 + 1, k)
        else:
            return kth(arr1[:mid1 + 1], arr2, mid1 + 1, len_arr2, k)
```

**Esecuzione  $O(\log m + \log n)$**

```
[8]: arr1 = [2, 3, 6, 7, 9]
arr2 = [1, 4, 8, 10]
len_arr1 = 5
len_arr2 = 4
k = 5
kth(arr1, arr2, len_arr1, len_arr2, k)
```

[8] : 6