

ale-cci

---

## Modelli Algoritmi per il Supporto alle Decisioni

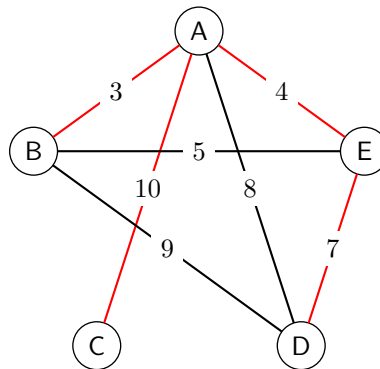
March 31, 2020

# Introduction

---

TODO

# Minimum Spanning Tree



## Algoritmo di Kruskal (Greedy)

```
from utils import num_vertices

def kruskal(edges: list, N: int) -> list:
    connected = set()
    mst = []

    edges = sorted(graph)
    for edge in edges:
        weight, lhs, rhs = edge

        # Two nodes already connected
        if lhs in connected and rhs in connected:
            continue

        mst.append(edge)
        connected.update({lhs, rhs})

        if len(mst) == N:
            break

    return list(mst)

if __name__ == '__main__':
    graph = [(10, 'A', 'C'), (8, 'A', 'D'),
              (7, 'D', 'E'), (4, 'A', 'E'),
              (3, 'B', 'A'), (9, 'B', 'D'), (5, 'B', 'E')]
    N = num_vertices(edges=graph)

    print(kruskal(graph, N))
```

## Correttezza algoritmo di Kruskal

Supponiamo per assurdo che esista un' diverso MST  $T' = (V, E_{T'})$  di peso inferiore a  $T = (V, E_T)$ , quello restituito dall'algoritmo greedy.

Siccome i due alberi hanno costo diverso, differiscono di almeno un' arco. Indichiamo con  $e_h$  l'arco a peso minore appartenente a  $\{E_T - E_{T'}\}$ . Dato che  $T'$  è un MST, esiste un ciclo  $C$  in  $\{e_h\} \cup E_{T'}$  contenente l'arco  $e_h$ . Siccome anche  $T$  è un albero, quindi non ha cicli, allora  $C \cap E_T \neq \emptyset$ . Chiamiamo  $e_r$  l'arco a peso minore appartenente a  $C \cap \{E_T - E_{T'}\}$ . Necessariamente  $w_{e_r} \leq w_{e_h}$ ,

altrimenti l'algoritmo greedy applicato a  $T$  avrebbe selezionato prima  $e_h$  al posto di  $e_r$ . Sostituendo in  $T'$  l'arco  $e_r$  con  $e_h$  ottengo un nuovo albero di peso inferiore.

Questo va contro l'ipotesi  $T'$  è l'albero di supporto a peso minore.

## Analisi complessità algoritmo greedy

$O(E \cdot \log(E))$ , dovuta all'ordinamento degli archi in ordine di peso. Il controllo dell'esistenza di cicli è effettuato in  $O(1)$ .

## Foresta di supporto

Viene chiamata foresta di supporto di un grafo  $G$  un grafo parziale  $F = (V, E_F)$  privo di cicli. In particolare, un albero di supporto è una foresta con una sola componente connessa.

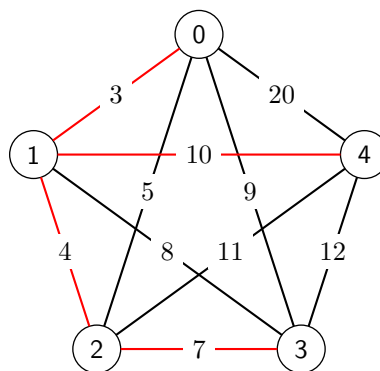
### Teorema

Indichiamo con  $(V_1, E_1), \dots, (V_k, E_k)$  le componenti connessi di una foresta di supporto  $F = (V, E_F)$  del grafo  $G$ . Sia inoltre  $(u, v)$  un arco a peso minimo tra quelli con un unico estremo in  $V_1$ . Allora esiste almeno un albero di supporto a peso minimo appartenente a  $\bigcup_{i=1}^k E_i$ , che contiene  $(u, v)$ .

### Dimostrazione

Per assurdo, l'albero a peso minimo non contiene  $(u, v)$ . Ma aggiungendo  $(u, v)$  a tale albero si forma un ciclo contenente un altro arco  $(u', v')$  con un solo estremo in  $V_1$ . Se si toglie questo arco e si lascia  $(u, v)$  si ottiene un albero di peso minore, contraddicendo l'ipotesi.

## Algoritmo MST-1



```
from collections import defaultdict

def argmin(array: list) -> int:
    arg = min((value, idx) for idx, value in enumerate(array))
    return arg[1]

def mst_1(w: list) -> list:
    V = set(range(len(w))) # {0, 1, 2, 3, 4}
    c = [0] * len(V)       # [0, 0, 0, 0, 0]
    U = {0}
    mst = []

    while U != V:
        weight, u = min((w[v][c[v]], v) for v in V - U)
        U.add(u)
        mst.append((u, c[u]))
```

```

        for v in V - U:
            if w[v][u] < w[v][c[v]]:
                c[v] = u

        return mst

if __name__ == '__main__':
    w = [[ 0,  3,  5,  9, 20],
          [ 3,  0,  4,  8, 10],
          [ 5,  4,  0,  7, 11],
          [ 9,  8,  7,  0, 12],
          [20, 10, 11, 12,  0]]

    print(mst_1(w))

```

## Correttezza MST-1

# Contents

---

<b>Introduction</b>	<b>1</b>
<b>Minimum Spanning Tree</b>	<b>2</b>