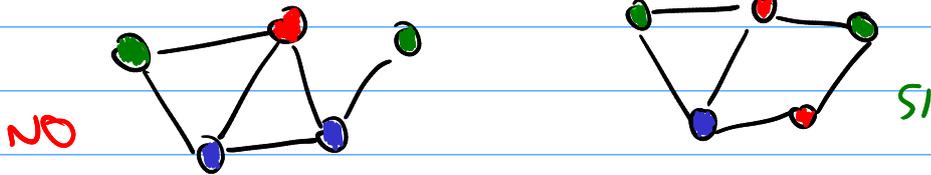


DUE PROBLEMI INTRATTABILI

- Vediamo dei problemi per cui non sono noti algoritmi efficienti
- Scriveremo degli algoritmi che esplorano lo spazio di tutte le soluzioni possibili, cercando di usare delle funzioni di taglio per ridurre lo spazio cercato.

PROBLEMA DELLA 3-COLORAZIONE

Dato un grafo $G = (V, E)$ semplice non orientato, una **COLORAZIONE** è un assegnamento di colori ai vertici in modo che non ci siano vertici adiacenti dello stesso colore



- Per le applicazioni il numero più piccolo possibile di colori è preferibile tuttavia
 - 1 - colore, possibile solo per grafi senza archi
 - 2 colori, grafi bipartiti
 - 3 colori, ???
- Determinare se 3-colori sono sufficienti per colorare un grafo è un problema **DIFFICILE**, e addirittura si sospetta **INTRATTABILE**

PROBLEMA Dato un grafo $G = (V, E)$ rappresentato come liste di adiacenza determinare se esiste o meno un assegnamento

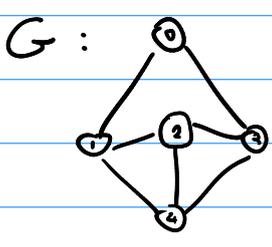
$$col : V \rightarrow \{R, G, B\}$$

tale che $\forall \{u, v\} \in E \quad col(u) \neq col(v)$.

Assumiamo $V = \{0, 1, 2, \dots, n-1\}$ e quindi $|V|=n$

• Ci sono 3^n possibili modi di colorare gli n -vertici, quindi un approccio di forza bruta è impossibile per n grandi

• Scriviamo ora un algoritmo che risolve il problema e oltre tutto
- se G è 3-colorabile, stampa tutte le colorazioni lecite
- se G non è colorabile, non stampa nulla



- 0 → 1, 3
- 1 → 0, 2, 4
- 2 → 1, 3, 4
- 3 → 0, 2, 4
- 4 → 1, 2, 3

| | | | | |
|---|---|---|---|---|
| 0 | 1 | 0 | 1 | 2 |
| 0 | 1 | 2 | 1 | 0 |
| 0 | 2 | 0 | 2 | 1 |
| 0 | 2 | 1 | 2 | 0 |
| 1 | 0 | 1 | 0 | 2 |
| 1 | 0 | 2 | 0 | 1 |
| 1 | 2 | 0 | 2 | 1 |
| 1 | 2 | 1 | 2 | 0 |
| 2 | 0 | 1 | 0 | 2 |
| 2 | 0 | 2 | 0 | 1 |
| 2 | 1 | 0 | 1 | 2 |
| 2 | 1 | 2 | 1 | 0 |

Le 12 possibili colorazioni

```

4 def tc_rec(G,col,v):
5
6     if v == len(col):
7         print(col)
8         return
9
10    # colori permessi per il vertice v
11    allowed=[True,True,True]
12    for u in G[v]:
13        if col[u] is not None:
14            allowed[ col[u] ] = False
15    for c in range(3):
16        if allowed[c]:
17            col[v]=c
18            tc_rec(G,col,v+1)
19    col[v] = None
20
21 def three_col(G):
22     soluzione=[None]*len(G)
23     tc_rec(G,soluzione,0)

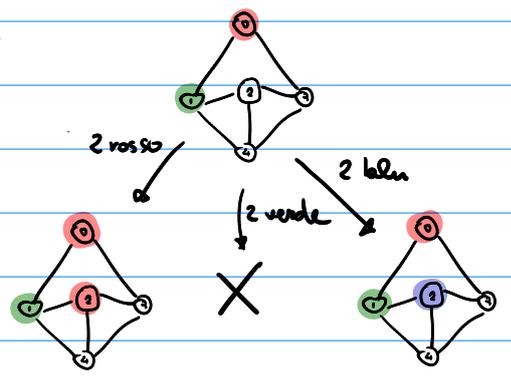
```

3 colorazione trovata

CALCOLA QUALI SONO I COLORI GIÀ ASSEGNATI AI VICINI DI V E QUINDI VIETATI

FUNZIONE DI TAGLIO

RICORSIONE



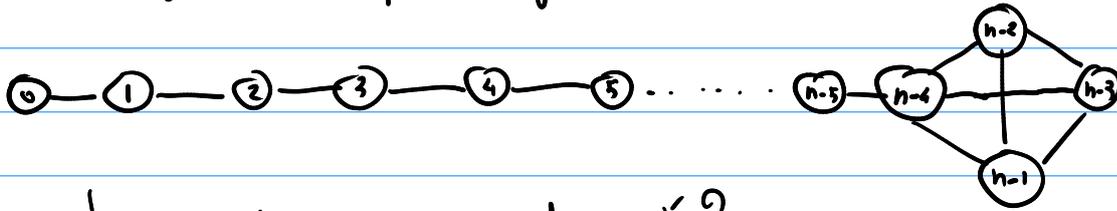
• La complessità dell'algoritmo è alla peggio $\Theta(n \cdot 3^n)$ poiché la ricorsione è un albero ternario di altezza n quindi

$$\# \text{modi} = \sum_{i=0}^n 3^i = \frac{3^{n+1} - 1}{3 - 1} = \Theta(3^n)$$

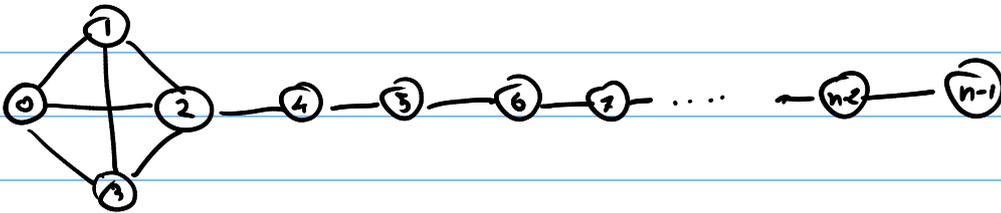
in ogni nodo si esplora il vicinato oppure si stampa la colorazione: $\Theta(n)$

È POSSIBILE FARE STIME PIÙ PRECISE?

ESERCIZIO Quante chiamate ricorsive impiegherà l'algoritmo per accorgersi che questo grafo non è 3-colorabile?



E se i vertici sono invece numerati così?



CONCLUSIONE: Anche per grafi senza colorazioni lecite, il tempo di esecuzione può variare moltissimo

IL PROBLEMA DELLO ZAINO

- Abbiamo risolto il problema dello zaino in tempo $\Theta(n \cdot C)$, ma C , la capacità dello zaino, è un numero di grandezza esponenziale rispetto alla sua scrittura in bit.
- A meno che C non sia MOLTO più piccolo di 2^n , questo algoritmo non è efficiente in generale.
- Vediamo un approccio con BACKTRACKING

Problema Dati n oggetti con pesi p_0, \dots, p_{n-1} e valori v_0, \dots, v_{n-1} e uno zaino con capacità C ,

trovare un insieme $S \subseteq \{0, \dots, n-1\}$ tale che

- $\sum_{i \in S} p_i \leq C$
- $\sum_{i \in S} v_i$ sia massima

Tentativo 1: ricerca esaustiva.

Esploriamo tutte le possibili scelte di oggetti (che sono 2^n , come le stringhe binarie) con una procedura ricorsiva.

Nota: nel programma che segue la funzione ricorsiva è definita all'interno della funzione principale, e ne condivide le variabili.

La funzione ricorsiva mantiene $\left\{ \begin{array}{l} i: \text{prossimo oggetto da scegliere} \\ \text{choices: gli oggetti in } \{0, \dots, i-1\} \text{ scelti} \end{array} \right.$

```

160 def zaino1(weights, values, capacity):
161
162     assert len(weights)==len(values)
163     opt_choices, opt_value=[],0
164     n = len(weights)
165     calls = 0
166
167     def zr(i,choices):
168         nonlocal opt_value, opt_choices, n
169         nonlocal calls
170         calls+=1
171         if i == n:
172             value = sum( values[i] for i in choices)
173             weight = sum(weights[i] for i in choices)
174             if value > opt_value and weight <= capacity:
175                 opt_value = value
176                 opt_choices = choices[:]
177         else:
178             # non prendere i
179             zr(i+1,choices)
180             # prendi i
181             choices.append(i)
182             zr(i+1,choices)
183             choices.pop()
184
185     zr(0,[])
186     print(opt_choices, opt_value, calls)
187

```

continuo il numero di nodi nella ricorsione

Foglio
Aggiorniamo la migliore soluzione trovata, se non viola capacità.

Ramo 0: non prendiamo i

Ramo 1: prendiamo i

chiamata iniziale della funzione ricorsiva

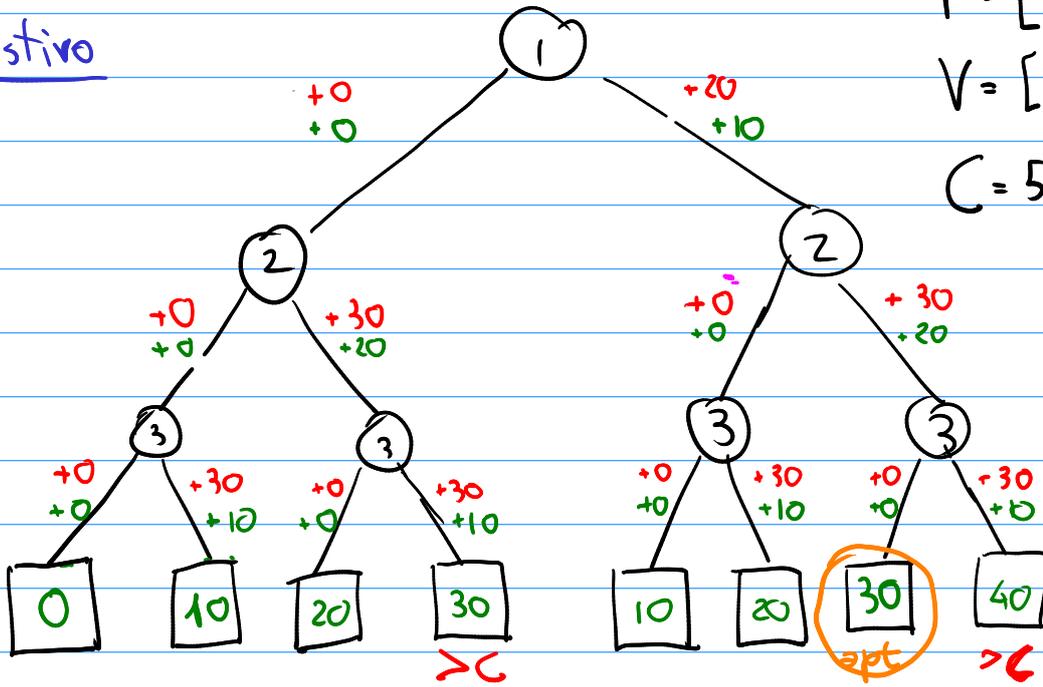
Esercizio di problema dello zaino

Esauritivo

$$P = [20, 30, 30]$$

$$V = [10, 20, 10]$$

$$C = 50$$



Con tagli

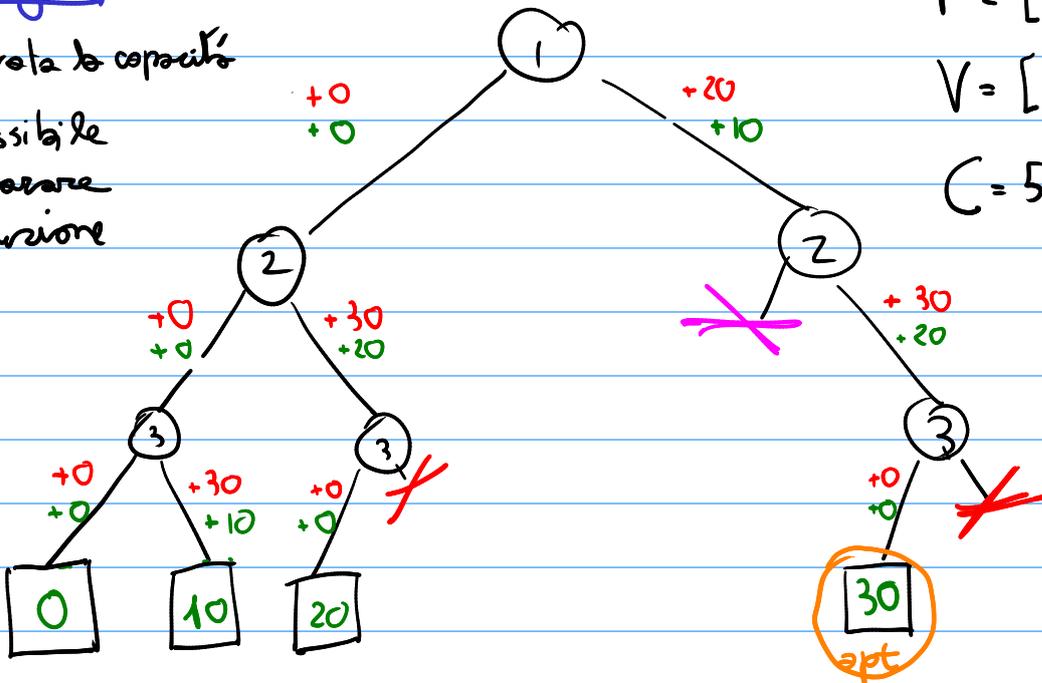
~~X~~ - supera la capacità

~~X~~ - impossibile migliorare la soluzione

$$P = [20, 30, 30]$$

$$V = [10, 20, 10]$$

$$C = 50$$



Sulla strategia 1 ci sta poco da dire: fa 2^n tentativi e per ognuno ricalcola il peso e il valore totale. Eventualmente aggiorna la scelta migliore visto fino a quel momento

Tentativo 2: Aggiungiamo una funzione di taglio: inutile inserire oggetti che fanno superare la capacità massima

- Se $p_i + \text{peso corrente} > C$ allora i non è scelto
- Visto che ci siamo, non ha senso ricalcolare ad ogni foglia valore e peso.

Si possono mantenere i parziali negli argomenti della funzione ricorsiva
 ↳ In questo modo le foglie che non migliorano la soluzione ottima costano $O(1)$

```

187
188 def zaino2(weights, values, capacity):
189
190     assert len(weights)==len(values)
191     opt_choices, opt_value=[],0
192     n = len(weights)
193     calls = 0
194
195     def zr(i, choices, weight, value):
196         nonlocal opt_value, opt_choices, n
197         nonlocal calls
198         calls+=1
199         if i == n:
200             if value > opt_value:
201                 opt_value = value
202                 opt_choices = choices[:]
203         else:
204             # non prendere i
205             zr(i+1, choices, weight, value)
206             # prendi i
207             if weights[i]+weight<=C:
208                 choices.append(i)
209                 zr(i+1, choices,
210                     weights[i]+weight,
211                     value+values[i])
212                 choices.pop()
213
214     zr(0, [], 0, 0)
215     print(opt_choices, opt_value, calls)
216
  
```

parziali che vengono aggiornati nelle chiamate ricorsive

Foglia: la soluzione ottima viene aggiornata

Ramo 0: i non è scelto

Funzione di taglio

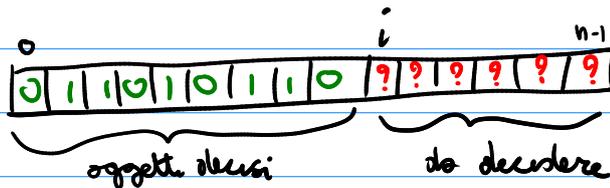
Ramo 1: i è scelto

chiamata iniziale

FUNZIONI DI TAGLIO PER PROBLEMI DI OTTIMIZZAZIONE

7

- Fino ad ora abbiamo visto tagli di rami che non portano a soluzioni ammissibili (e.g. capacità dello zaino superata, troppi 1 nelle stringhe binarie, ecc...)
- Osserviamo che in un problema di ottimizzazione un ramo della ricorsione è utile **SOLO SE MIGLIORA** la soluzione trovata fino a quel momento



- Al passo i -esimo la quantità MASSIMA di valore aggiuntivo che si può avere è $\sum_{j=i}^{n-1} v_j$ (e non è neppure detto che questa quantità sia ammissibile)
- Se **Valore Corrente** + $\sum_{j=i}^{n-1} v_j <$ **Valore della migliore soluzione trovata** allora possiamo tagliare il ramo

```
217 def zaino3(weights, values, capacity):
218
219     assert len(weights)==len(values)
220     opt_choices, opt_value=[],0
221     n = len(weights)
222     calls = 0
223
224     def zr(i,choices,weight,value,remaining):
225         nonlocal opt_value,opt_choices,n
226         nonlocal calls
227         calls+=1
228         if i == n:
229             if value > opt_value:
230                 opt_value = value
231                 opt_choices = choices[:]
232         else:
233             # non prendere i
234             if value + remaining - values[i] > opt_value:
235                 zr(i+1,choices,
236                    weight,
237                    value,
238                    remaining-values[i])
239             # prendi i
240             if weights[i]+weight<=C:
241                 choices.append(i)
242                 zr(i+1,choices,
243                    weights[i]+weight,
244                    value+values[i],
245                    remaining-values[i])
246                 choices.pop()
247
248     zr(0,[],0,0,sum(values))
249     print(opt_choices, opt_value, calls)
250
```

Tentativo 3

→ Rappresenta la quantità di valore ancora in gioco

→ Taglio del ramo 0: soluzione non migliorabile

→ Taglio del ramo 1: capacità superata

Le funzioni di taglio "potano l'albero di ricerca" (prune the search tree)

ESEMPIO pesi = [23, 31, 29, 89, 44, 53, 38, 63, 85, 82]
valori = [92, 57, 49, 87, 68, 60, 43, 67, 84, 72]
capacità = 166

- Tutte e tre le varianti ottengono una soluzione ottima $\{0, 1, 2, 4, 6\}$ di valore 309
- Osservate che abbiamo inserito un contatore di chiamate
 - tentativo 1 : 2047 chiamate
 - tentativo 2 : 546 chiamate
 - tentativo 3 : 388 chiamate

Quali funzioni di taglio adoperare?

- Complessità delle funzioni di taglio
 - più onerose da eseguire
 - tagliano più rami

Va trovato (e va testato!!) un giusto compromesso

BACKTRACKING e OTTIMIZZAZIONE : USO DI UNA SOLUZIONE INIZIALE

- Nel problema dello zaino si parte con una **SOLUZIONE NULLA** e ad ogni nuova foglia si **MIGLIORA LA SOLUZIONE**, se possibile
- In presenza di funzioni di taglio che schivano soluzioni riconoscibilmente non attente, può essere conveniente partire con una **SOLUZIONE INIZIALE** di discreta qualità, ottenuta in fretta magari con
 - **METODI GREEDY**
 - **ALGORITMI DI APPROSSIMAZIONE**

Una strategia greedy può essere quella di prendere gli oggetti con $\frac{V_i}{P_i}$ (rapporto valore/peso) più grande possibile fino ad esaurimento della capacità

- Nell'esempio visto questo produce $\{0, 1, 2, 4\}$ con valore 266
- Utilizzando questa soluzione iniziale l'algoritmo a pag 6 fa 314 chiamate

BACKTRACKING: Sequenze di decisione

Nei nostri esempi abbiamo visto che al passo i -esimo della ricorrenza si decide per l'elemento i -esimo dell'input

- È possibile che un ordine diverso delle scelte aiuti (es. Esercizio a pag. 3)
- Non è neppure necessario che l'ordine sia rigido e che sia lo stesso per tutti i rami. Ogni nodo può decidere il prossimo elemento da considerare

