### Backtracking e Job Scheduling Problem

Backtracking: implementazione e applicazione al problema dell'assemblaggio nella catena di montaggio

Alessandro Bonciani Febbraio 2024

### 1 Introduzione

Questa relazione descrive il lavoro svolto per l'esercizio assegnato di Intelligenza Artificiale. L'assegnazione prevede: di implementare l'algoritmo di Backtracking e MAC e di applicarlo al problema di Job Scheduling (descritto in §6.1.2 di R&N 2021), ovvero della ricerca di una serie di assegnazioni che permettano di svolgere i compiti in un dato tempo massimo.

### 2 Analisi dell'algoritmo

La versione dell'algoritmo a cui si fa riferimento è quella vista durante la lezione del 2023-10-4:

```
Backtrack(A,CSP)
 1
 2
     if A is complete return success or failure
     var = select var(CSP,A)
 3
     for value in order domain(var,A,CSP)
 4
         if value is consistent with A
 5
             A = A \cup \{var = value\}
 6
7
             inf = inferences (CSP, var, value)
             if inf != failure
8
                 add inf to A
9
                  result = Backtrack(A,CSP)
10
                 if result != failure
11
                      return result
12
             else remove assignment and inferences from A
13
     return failure
```

dove le funzioni per gestire le inferenze sono state definite come: removeDomains() e putRemovedDomains()

Cercando quindi di propagare le inferenze e di ridurre quindi i d

## 3 Implementazione

L'algoritmo è stato implementato in Python, riceve in input il problema e restituisce la soluzione. Ove possibile, si è cercato di rimanere il più vicini possibile allo pseudocodice fornito a lezione. L'algoritmo utilizza il costruttore della classe per prendere in input variabili, domini e vincoli del problema. Successivamente viene effettuata la prima chiamata di

backtracking\_search(CSP,A) che procede al prendere una variabile tra quelle non assegnate e tenta di assegnarle un valore fino a che non ne viene trovata una che soddisfi tutti i vincoli tramite checkAllConstraints(CSP,A). Dopo aver trovato una variabile che soddisfa i vincoli, vengono ridotti i domini di tutte le altre variabili e si ripete ricorsivamente la ricerca per ogni variabile. Per la modellazione dei problemi, è stato seguito il riferimento fornito (§6.1.2 di R&N 2021). Le variabili e i loro domini sono stati inseriti usando una hash table in cui le variabili sono state inserite come chiavi e gli elementi erano i domini stessi. I vincoli, composti da disequazioni e una disgiunzione, sono stati rappresentati come una doppia hash table in cui, per ogni variabile, è possibile vedere quali siano le variabili con cui essa ha un vincolo e che tipo di vincolo sia.

### 4 Test e risultati

E' stato effettuato un ulteriore test sulla correttezza dell'algoritmo utilizzando un altro problema generato randomicamente di 17 variabili tutte con un dominio

 $N=\{x\in\mathbb{N} \text{ t.c. } 1\leq x\leq 50\}$ 

con i seguenti vincoli:

seguendo questo risultato:

```
Var1 + 9 ≤ Var3
                       Var2 + 9 ≤ Var6
Var1 + 9 ≤ Var4
                       Var2 + 9 ≤ Var7
Var1 + 9 ≤ Var5
                       Var2 + 9 ≤ Var8
Var1 + 7 ≤ Var17
                       Var2 + 7 ≤ Var17
(Var2 + 10 \le Var1) or (Var1 + 10 \le Var2)
Var3 + 15 ≤ Var9
                       Var4 + 15 ≤ Var10
Var3 + 7 ≤ Var 17
                       Var4 + 7 ≤ Var17
Var5 + 15 ≤ Var11
                       Var6 + 15 ≤ Var12
Var5 + 7 ≤ Var17
                       Var6 + 7 ≤ Var17
Var7 + 15 ≤ Var13
                       Var8 + 15 ≤ Var14
                       Var8 + 7 ≤ Var17
Var7 + 7 ≤ Var17
Var9 + 15 \leq Var15.
                       Var10 + 15 ≤ Var16
Var9 + 7 ≤ Var17
                       Var10 + 7 ≤ Var17
Var11 + 7 \leq Var17.
                       Var12 + 7 \leq Var17
Var13 + 7 \leq Var17.
                       Var14 + 7 ≤ Var17
Var15 + 7 \le Var17,
                       Var16 + 7 ≤ Var17
```

{'Var1': 1, 'Var2': 11, 'Var3': 10, 'Var4': 10, 'Var5': 10, 'Var6': 20, 'Var7': 20, 'Var8': 20, 'Var9': 25, 'Var10': 25, 'Var11': 25, 'Var12': 35, 'Var13': 35, 'Var16': 40, 'Var17': 47}

Attraverso il test è stato notato che, al variare dell'ordine in cui vengono assegnate le variabili, il costo computazionale varia in maniera sensibile. Nello specifico, se si parte dalla variabile a cui successivamente viene assegnato l'ultimo valore, l'algoritmo richiede una quantità di tempo ingente per generare il risultato.

# 5 Bibliografia

Russell, S. J., and Norvig, P. (2020). Artificial Intelligence: A Modern Approach. Pearson education limited.