# Esercitazione 4 - Linguaggi e Complessità

03-05-2019

Antonio Cruciani antonio.cruciani@alumni.uniroma2.eu

## Funzioni Time e Space constructible

#### **Definizione:**

Una funzione  $f: \mathbb{N} \to \mathbb{N}$  è **time-constructible** se esiste una macchina di Turing T di tipo trasduttore che, dato in input un intero n in unario  $(1^n)$  scrive sul nastro di output f(n) in unario  $(1^{f(n)})$  in  $dtime(T, n) \in O(f(n))$ .

## Esercizi a lezione

### Esercizio 1:

Dimostrare  $f(n) = n^n$  è una funzione time-constructible

## Esercizio 2:

Dimostrare che per ogni  $k \in \mathbb{N}$  costante,  $2^{n^k}$  è una funzione time-constructible.

## Esercizi per casa

## Esercizio 1:

Per ognuna delle seguenti affermazioni si dimostri, si confuti o si mostri che sono dei problemi aperti:

- 1) Se  $L_1, L_2 \in \mathbf{coNP} \implies L_1 \cap L_2 \in \mathbf{coNP}$
- 2) Se  $L \in \mathbf{NP}$ ,  $L_1 \subsetneq L$ ,  $e L_1 \in \mathbf{coNP} \implies L L_1 \in NP$
- 3) Se  $L \in \mathbf{NPC} \implies \{xx : x \in L\} \in \mathbf{NPC}$
- 4 Se  $L_1, L_2 \in \mathbf{NP} \cap \mathbf{coNP} \Rightarrow L_1 \oplus L_2 \in \mathbf{NP} \cap \mathbf{coNP}$ . Dove  $L_1 \oplus L_2 = \{x : x \ \hat{e} \ esattamente \ in \ uno \ dei \ due\}$

#### Esercizio 2:

Dimostrare che per ogni  $k \in \mathbb{N}$  costante e per ogni (k+1)-pla  $\langle a_0, a_2, \dots a_k \rangle$  di costanti tali che  $\forall 0 \leq i \leq k[a_i \in \mathbb{N}], f(n) = \sum_{i=0}^k a_i n_i$  è una funzione time-constructible.

#### Esercizio 3:

Sia f(n) un funzione time-constructible. Si dimostri che  $2^{f(n)}$  è anch'essa time-constructibile.

## Soluzioni esercizi a lezione

## Esercizio 1:

Claim:  $f(n) = n^n$  è una funzione time-constructible.

## **Proof:**

Forniamo una macchina di Turing che calcola f(n), per comodità utilizzeremo il linguaggio  $Pascal\ Minimo$ .

## Legenda:

- i è la variabile che indica il numero della fase
- h è la variabile che indica la posizione della testina sul nastro  $n_1$
- $n_j$  indica il nastro j
- con l'operazione  $n_i \leftarrow n_j$  copia  $n_j$  su  $n_i$
- l'operatore + tra  $n_i$  e  $n_j$  indica la concatenazione tra  $n_i$  e  $n_j$

Forniamo, ora, lo pseudocodice dell'algoritmo.

```
Algorithm 1 Calcola n^n
```

```
1: n_1 \leftarrow n
 2: n_3 \leftarrow n_1
 3: n_4 \leftarrow n_1
 4: i \leftarrow 2
 5: while (i \leq n_4) do Begin
          n_2 \leftarrow n_3
          h \leftarrow 1
 7:
          while (h \le n_4) do Begin
 8:
                n_3 \leftarrow n_3 + n_2
 9:
                h \leftarrow h + 1
10:
          i \leftarrow i + 1
11:
12: Output(n_3)
```

Mostriamo che tale macchina di Turing opera in tempo  $(n^n)$ .

Calcoliamo il numero di passi di T.

Le istruzioni prima del ciclo **while** richiedono n passi (scrittura simultanea sui nastri) e ne occorrono n per riavvolgere il nastro  $n_4$  (per eseguire l'istruzione  $i \leftarrow 2$ ).

L'i-esima iterazione del ciclo while esterno richiede:

- controllo condizione del while in 1 passo
- $n_2 \leftarrow n_3$  richiede  $n^{i-1}$  passi
- riavvolgimento  $n_2$  in altrettanti passi
- riavvolgimento di  $n_1$   $(h \leftarrow 1)$  in n passi

Il ciclo **while** intero richiede (effettua per n volte):

- controllo della condizione in 1 passo
- $n_3 \leftarrow n_3 + n_2$  viene concatenata in  $n^{i-1}$  passi il valore di  $n_3(n^{i-1})$  contenuto in  $n_2$
- riavvolgimento di  $n_2$  in  $n^{i-1}$  passi

In definitiva l'algoritmo impiega:

$$2n + \sum_{i=2}^{n} [2n^{i-1} + n + n(1 + n^{i-1} + n^{i-1}) + 1] =$$

$$2n + 2n(n-1) + n - 1 + 2\sum_{i=2}^{n} n^{i} + 2\sum_{i=2}^{n} n^{i-1}$$

$$\leq 2n^{2} + n + 4\sum_{i=2}^{n} n^{i}$$

utilizziamo il risultato noto delle serie geometriche:

$$\sum_{k=m}^{n} x^{k} = \frac{x^{m} - x^{n+1}}{1 - x}$$

Ottenendo:

$$2n^{2} + n + 4\sum_{i=2}^{n} n^{i} = 2n^{2} + n + 4\frac{n^{2} - n^{n+1}}{1 - n}$$

$$\leq 2n^{2} + n + 4\frac{n^{n+1}}{\frac{n}{2}} =$$

$$= 2n^{2} + n + 8n^{n} \sim \mathbf{O}(n^{n})$$

E questo conclude la nostra analisi. Abbiamo dimostrato che  $f(n) = n^n$  è una funzione time-constructible.

### Esercizio 2:

Claim:  $\forall k \in \mathbb{N}$  costante,  $f(n) = 2^{n^k}$  è una funzione time-constructible. **Proof:** 

Forniamo una macchina di Turing che calcola f(n), per comodità utilizzeremo il linguaggio  $Pascal\ Minimo$ .

## Legenda:

- $n_i$  è il nastro i-esimo, semi-infinito dove le celle di  $n_i$  sono numerate a partire dalla posizione 1
- La variabile  $i_i$  corrisponde alla posizione della testina sul nastro  $n_i$ .
- L'operatore + applicato sui nastri  $(n_j + n_h)$  indica l'operazione di concatenazione.
- L'operatore + applicato alle testine  $(i_j + 1)$  indica lo spostamento a destra della testina.
- La subroutine CALCOLA POTENZA K-ESIMA $(n_i, n_j)$  scrive su  $n_j$  il valore corrispondente al valore di  $n_i$  elevato alla k.

Forniamo, ora, lo pseudocodice dell'algoritmo.

```
Algorithm 2 Calcola 2^{n^k}
```

```
1: n_1 \leftarrow n

2: CALCOLA POTENZA K-ESIMA (n_1, n_2)

3: n_3 \leftarrow 2 (in unario, ovvero 1^2)

4: i_2 \leftarrow 2

5: while (i_2 \leq n_2) do Begin

6: n_4 \leftarrow n_3

7: n_3 \leftarrow n_3 + n_4

8: i_2 \leftarrow i_2 + 1

9: Output(n_3)
```

Mostriamo che tale macchina di Turing opera in tempo  $O(2^{n^k})$ . La subroutine Calcola Potenza k-esima  $(n_1, n_2)$  richiede tempo  $O(n^k)$ . Procediamo con l'analisi del ciclo **while**: all'inizio della generica iterazione i il nastro  $n_3$  contiene il valore  $2^{i-1}$  il quale viene copiato su  $n_4$  e poi concatenato al valore stesso di  $n_3$  ottenendo così il valore  $2^i$ . L'operazione i-esima richiede quindi tempo  $2^{i-1} + 2^i$ .

Osserviamo esplicitamente che  $2 \le i \le n^k$ .

$$\Rightarrow \sum_{i=2}^{n^k} \left( 2^{i-1} + 2^i \right) = \sum_{i=2}^{n^k} 2^{i-1} + \sum_{i=2}^{n^k} 2^i = \frac{1}{2} \sum_{i=2}^{n^k} 2^i + \sum_{i=2}^{n^k} 2^i = \sum_{i=2}^{n^k} 2^i (\frac{1}{2} + 1) = \sum_{i=2}^{n^k} 2^i (\frac{3}{2})$$

utilizziamo il risultato noto delle serie geometriche:

$$\sum_{k=m}^{n} x^k = \frac{x^m - x^{n+1}}{1 - x}$$

ottenendo:

$$\sum_{i=2}^{n^k} 2^i (\frac{3}{2}) = \frac{3}{2} (-4 + 2^{n^k + 1}) = 3(2^{n^k} - 2) \sim \mathcal{O}(2^{n^k})$$

E questo conclude la nostra analisi. Abbiamo dimostrato che  $f(n) = 2^{n^k}$  per ogni  $k \in \mathbb{N}$  costante è una funzione time-constructible.

## Soluzioni esercizi per casa

#### Esercizio 1:

1)

Vero, poiché 
$$L_1^c, L_2^c \in \mathbf{NP} \Rightarrow L_1^c \cup L_2^c \in \mathbf{NP} \Rightarrow L_1 \cap L_2 = (L_1^c \cup L_2^c)^c \in \mathbf{coNP}$$

2)

Vero, poiché  $L_1 \in \mathbf{coNP} \Rightarrow L_1^c \in \mathbf{NP}$  e poiché  $\mathbf{NP}$  è chiusa per l'operazione di intersezione,  $L - L_1 = L \cap L_1^c \in \mathbf{NP}$ 

3)

Vero, poiché  $\{xx:x\in L\}$  è chiaramente in **NP**. Per prima cosa controlla che l'input sia della forma xx poi esegui la NDTM che accetta L su x. D'altra parte, possiamo esibire una riduzione da L, duplicando semplicemente l'input, quindi  $\{xx:x\in L\}\in \mathbf{NPC}$ .

4)

Osserviamo che l'operatore  $\oplus$  può essere definito come segue:

$$A \oplus B = (A \cap B^c) \cup (A^c \cap B).$$

Osserviamo esplicitamente che:

$$L_1^c, L_2^c \in \mathbf{NP} \cup \mathbf{coNP} \Rightarrow L_1 \oplus L_2 = (L_1 \cap L_2^c) \cup (L_1^c \cap L_2)$$
 osserviamo che  $L_1 \cap L_2^c, L_1^c \cap L_2 \in \mathbf{NP} \cap \mathbf{coNP} \Rightarrow L_1 \oplus L_2 \in \mathbf{NP} \cap \mathbf{coNP}$ 

## Esercizio 2:

**Claim:**  $\forall k \in \mathbb{N} \land \forall \langle a_0, a_2, \dots a_k \rangle$  tali che  $\forall 0 \leq i \leq k[a_i \in \mathbb{N}]$ , costanti ,  $f(n) = \sum_{i=0}^k a_i \ n_i$  è una funzione time-constructible.

#### **Proof:**

Forniamo una macchina di Turing che calcola f(n), per comodità utilizzeremo il linguaggio  $Pascal\ Minimo$ .

Osserviamo esplicitamente che i valori  $k, a_0, \dots a_k$  sono costanti, quindi possiamo codificarli negli stati della macchina di Turing che deve calcolare la funzione senza utilizzare i nastri.

## Legenda:

- Con istruzioni del tipo  $n_2 \leftarrow a_0$  ci riferiamo alla seguente sequenza di istruzioni della macchina di Turing:
  - 1. se nello stato  $q_{a_0,0}$  la testina su  $n_2$  legge un  $\square$  allora scrive 1, si sposta a destra di una posizione ed entra nello stato  $q_{a_0,1}$
  - 2. se nello stato  $q_{a_0,1}$  la testina su  $n_2$  legge un  $\square$  allora scrive 1, si sposta a destra di una posizione ed entra nello stato  $q_{a_0,2}$

- 3. ...
- 4. se nello stato  $q_{a_0,a_0-1}$  la testina su  $n_2$  legge un  $\square$  allora scrive 1, si sposta a destra di una posizione ed entra nello stato  $q_{a_0,a_0}$
- $n_i$  è il nastro i-esimo, semi-infinito dove le celle di  $n_i$  sono numerate a partire dalla posizione 1
- La variabile i corrisponde all'insieme di stati necessari a calcolare il monomio  $a_i n^i$ . L'istruzione  $i \leftarrow i+1$  indica il passaggio del calcolo del monomio  $a_{i+1} n^{i+1}$  (ovvero la transizione degli stati).
- La variabile j serve per enumerare gli stati  $q_{a_i,0} \dots q_{a_i,a_i}$ , l'istruzione  $j \leftarrow j+1$  indica il passaggio della macchina dallo stato  $q_{a_i,j+1}$
- L'operatore + applicato sui nastri  $(n_j + n_h)$  indica l'operazione di concatenazione.
- La subroutine CALCOLA POTENZA I-ESIMA $(n_h, n_j, i)$  scrive su  $n_j$  il valore corrispondente al valore di  $n_h$  elevato alla i.

Forniamo, ora, lo pseudocodice dell'algoritmo.

```
Algorithm 3 Calcola f(n) = \sum_{i=0}^{k} a_i n_i
```

```
1: n_1 \leftarrow n
 2: n_2 \leftarrow a_0
 3: i \leftarrow 1
 4: while (i \le k) do Begin
         Calcola Potenza i-esima (n_2, n_3, i)
 5:
         i \leftarrow 1
 6:
         while (j \leq a_i) do Begin
 7:
              n_2 \leftarrow n_2 + n_3
 8:
              j \leftarrow j + 1
 9:
         i \leftarrow i + 1
10:
11: Output(n_2)
```

Mostriamo che tale macchina di Turing opera in tempo  $O(n^k)$ . Una generica invocazione i della subroutine CALCOLA POTENZA I-ESIMA  $(n_2, n_3, i)$  richiede tempo  $t_i n^i$  per un opportuno  $t_i$ . Procediamo con l'analisi del ciclo **while** interno: in questo ciclo viene effettuata la concatenazione del nastro  $n_2$  ed  $n_3$ , questa operazione richiede tempo  $a_i n^i$ . Il ciclo **while** esterno richiede quindi:

$$\sum_{i=1}^{k} (t_i + a_i) n^i = \sum_{i=1}^{k} (t_i + a_i) \sum_{i=1}^{k} n^i \sim O(n^k)$$

E questo conclude la nostra analisi. Abbiamo dimostrato che  $f(n) = \sum_{i=0}^k a_i \ n_i$ ,  $\forall k \in \mathbb{N} \land \forall \langle a_0, a_2, \dots a_k \rangle$  tali che  $\forall 0 \leq i \leq k[a_i \in \mathbb{N}]$ , costanti è una funzione time-constructible.

#### Esercizio 3:

Claim:  $2^{f(n)}$  è una funzione time-constructible.

#### **Proof:**

Forniamo una macchina di Turing che calcola  $2^{f(n)}$ , per comodità utilizzeremo il linguaggio  $Pascal\ Minimo$ .

## Legenda:

- $n_i$  è il nastro i-esimo, semi-infinito dove le celle di  $n_i$  sono numerate a partire dalla posizione 1
- La variabile i corrisponde alla posizione della testina sul nastro  $n_2$ .
- L'operatore + applicato sui nastri  $(n_j + n_h)$  indica l'operazione di concatenazione.
- L'operatore + applicato alle testine (i + 1) indica lo spostamento a destra della testina (in questo caso sul nastro  $n_2$ ).

Segue lo pseudocodice:

## **Algorithm 4** Calcola $2^{f(n)}$

```
1: n_1 \leftarrow n

2: n_2 \leftarrow f(n_1)

3: n_4 \leftarrow 1

4: i \leftarrow 1

5: while (i \leq n_2) do Begin

6: n_3 \leftarrow n_4

7: n_4 \leftarrow n_4 + n_3

8: i \leftarrow i + 1

9: Output(n_4)
```

Mostriamo che tale macchina di Turing opera in tempo  $O(2^{f(n)})$ .

Al passo 2 il calcolo di f(n) richiede tempo O(f(n)), poiché f(n) è una funzione time-constructible. L'istruzione 3 richiede un numero costante di passi e l'istruzione 4 posiziona la testina sul primo carattere a sinistra di  $n_2$  in O(f(n)) passi. Il ciclo **while** viene ripetuto esattamente f(n) volte e alla generica iterazione i il contenuto di  $n_4$  viene copiato su  $n_3$ , in  $n_4$  passi, e poi il contenuto di  $n_3$  viene concatenato al contenuto di  $n_4$  in  $n_3$  passi riposizionando la testina su  $n_4$  sul suo primo carattere in  $2n_3$  passi, spostando, infine, la testina su  $n_2$  di una posizione. Osserviamo che nella

i-esima iterazione viene calcolato il valore  $2^i$ . Analizziamo la complessità computazionale dell'algoritmo:

$$O(f(n)) + \sum_{i=1}^{f(n)} (2^2 \cdot 2^{i-1} + 1) = O(f(n)) + f(n) + 2\sum_{i=1}^{f(n)} 2^i = O(f(n)) + 2\left(\frac{2 - 2^{f(n) + 1}}{1 - 2}\right)$$

$$= O(f(n)) + 2(2^{f(n) + 1} - 2) = O(f(n)) + 4 \cdot 2^{f(n)} - 4 \sim O(2^{f(n)})$$

E quindi  $2^{f(n)}$  è una funzione time-constructible.