



Aniello Murano

## Misurazione della Complessità e introduzione alla classe P

Lezione n.12

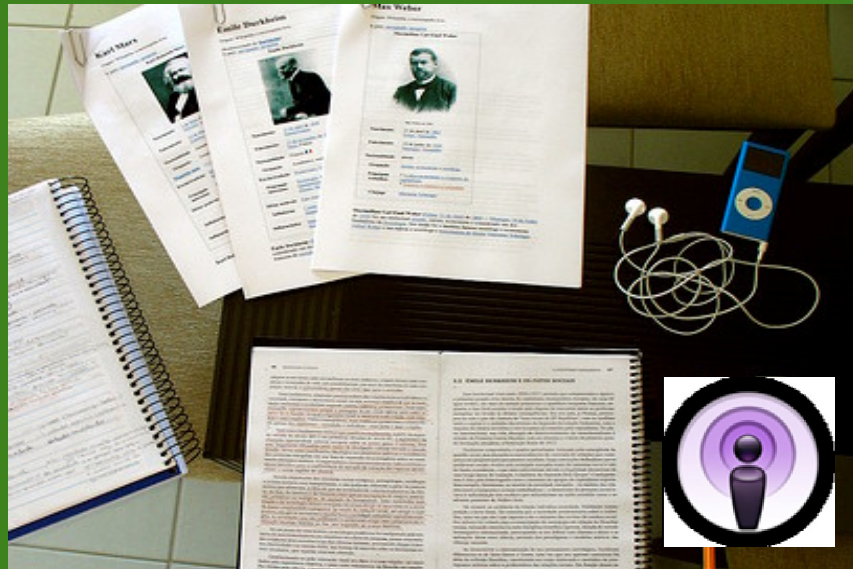
Parole chiave:  
Complessità di  
Tempo

Corso di Laurea:  
Informatica

Codice:

Email Docente:  
murano@na.infn.it

A.A. 2008-2009



## Complessità di tempo

- DEFINIZIONE:

Sia  $M$  una MdT deterministica che si ferma su ogni possibile input.

La **complessità di tempo** (o **tempo di esecuzione**) di  $M$  è la funzione  $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ , dove  $f(n)$  è il numero massimo di passi che  $M$  compie su un input di lunghezza  $n$ .

Se  $f(n)$  è la complessità di tempo di  $M$ , allora si dice che  $M$  lavora in tempo  $f(n)$ , o che  $M$  è una macchina di tempo  $f(n)$ .



## Tempo di Esecuzione di un algoritmo

- Il tempo di esecuzione di un algoritmo è spesso dato una espressione, talvolta complessa, che dipende dalla particolare implementazione realizzata e dal particolare modello usato, la cui diversa scelta si concretizza nell'aver fattori moltiplicativi costanti diversi nel calcolo della complessità.
- Per questo (ed altri motivi), solitamente si preferisce stimare la complessità di tempo per valori molto grandi, trascurando i fattori costanti. Questa stima della complessità è chiamata **analisi asintotica**.
- Se il tempo di esecuzione di un algoritmo è  $f(n) = 3n^3 + 4n^2$  (dove  $n$  è la lunghezza dell'input), per valori di  $n$  molto grandi, il primo termine domina sul secondo. Inoltre, dovendo tralasciare i valori costanti, possiamo affermare che questo algoritmo cresce nell'ordine di  $n^3$  e indichiamo questo con la notazione del grande  $O$ , scrivendo  $f(n) = O(n^3)$ .
- La notazione asintotica è stata ampiamente studiata in corsi propedeutici a questo corso e non verrà trattata qui in dettaglio.
- Quello che è utile ricordare è che un algoritmo  $O(n^c)$  è detto **polinomiale**, e un algoritmo  $2^{O(n)}$  è detto esponenziale.



## ANALISI DI ALGORITMI

- Analizziamo asintoticamente il seguente algoritmo  $M$  per decidere il linguaggio  $A = \{0^k 1^k \mid k \geq 0\}$ .
- Su una stringa  $w$  in input,  $M$  si comporta come segue:
  1. Scandisce il contenuto del nastro e rifiuta se trova uno 0 a destra di un 1;
  2. Ripete se entrambi gli 0 e gli 1 rimangono sul nastro;
  3. Scandisce il contenuto del nastro, cancellando un singolo 0 e un singolo 1.
  4. Se gli 0 rimangono dopo tutti gli 1 che sono stati cancellati, o se gli 1 rimangono dopo che sono stati cancellati tutti gli 0 allora rifiuta. Altrimenti se sul nastro non rimangono né 1 e né 0 allora  $M$  accetta.



- Per analizzare  $M$  consideriamo ogni passo separatamente.
- Al passo 1:
  - la macchina scandisce il nastro per verificare che l'input è nella forma  $0^*1^*$ . Questa elaborazione viene fatta in  $n$  passi, dove  $n$  rappresenta la lunghezza dell'input.
  - Per far tornare la testina all'inizio del nastro, la macchina esegue altri  $n$  passi. Così i passi totali in questo primo step sono  $2n$ .
  - Nella notazione  $O$ -grande diciamo che questo stage usa  $O(n)$  passi. Notiamo che nella descrizione della macchina non è menzionato il riposizionamento della testina. Usando una notazione asintotica, omettiamo alcuni dettagli nella descrizione della macchina che hanno l'effetto di al più un fattore costante nell'elaborazione.
- Nei passi 2 e 3:
  - la macchina ripete la scansione del nastro e cancella uno 0 e un 1 ad ogni scansione.
  - Ogni scansione utilizza  $O(n)$  passi. Poiché ogni scansione cancella due simboli, il numero di scansioni è al massimo  $n/2$ . Così il tempo totale dei passi 2 e 3 è  $(n/2)O(n) = O(n^2)$ .
- Al passo 4:
  - la macchina esegue una singola scansione per decidere se accettare o rifiutare. Il tempo di questo passo è al più  $O(n)$ .
- Dunque, il tempo totale di  $M_1$  su input di lunghezza  $n$  è  $O(n) + O(n^2) + O(n)$ . Cioè,  $O(n^2)$ .
- Utilizziamo la stessa notazione per definire la classe di linguaggi per misurare il tempo.



- **DEFINIZIONE:**

Per una funzione  $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{R}^+$ , si definisce **classe di complessità di tempo**,  **$\text{TIME}(f(n))$** , l'insieme di tutti i linguaggi che sono decisi in tempo  $O(f(n))$  da una Macchina di Turing.
- Quindi rifacendoci alla definizione di notazione che abbiamo definito nell'esempio precedente possiamo dire che il linguaggio  $A \in \text{TIME}(n^2)$  poiché  $M_1$  decide  $A$  in tempo  $O(n^2)$  e  $\text{TIME}(n^2)$  contiene tutti i linguaggi che possono essere decisi in tempo  $O(n^2)$ .
- Esiste una macchina che asintoticamente decide  $A$  più velocemente?
- Possiamo migliorare il tempo di elaborazione cancellando due 0 e due 1 ad ogni scansione in modo da ridurre il numero di scansioni di metà. Ma migliorare solo il tempo di elaborazione con un fattore di 2 non ha effetto asintoticamente sul tempo di elaborazione. La seguente macchina  $M_2$ , usa un metodo differente per decidere  $A$  che risulta asintoticamente migliore. Mostriamo che  $A \in \text{TIME}(n \log n)$ .



## FUNZIONAMENTO DI $M_2$

- $M_2 =$  " Su input w stringa:
  1. Scandisce il contenuto del nastro e rifiuta se trova uno 0 a destra di un 1;
  2. Ripete fin quando sono presenti sul nastro degli 0 o degli 1;
  3. Scandisce il contenuto del nastro, verificando se il numero totale di 0 è pari o dispari. Se è dispari, rifiuta;
  4. Scandisce nuovamente il contenuto del nastro cancellando tutti gli altri 0 a partire dal primo 0, e in seguito cancellando tutti gli altri 1 partendo dal primo 1.
  5. Se non sono presenti ne 0 ne 1 sul nastro, accetta. Altrimenti rifiuta."



## FUNZIONAMENTO DI $M_2(2)$

- Prima di analizzare il funzionamento di  $M_2$ , verifichiamo se A decide il linguaggio.
- Ad ogni scansione effettuata al passo 4, il numero totale di 0 rimanenti è ridotto di metà e qualsiasi altra cosa rimasta viene scartata. In questo modo se partiamo con tredici 0, dopo la singola esecuzione del passo 4 rimangono solo sei 0. Questo stage ha lo stesso effetto sul numero di 1.
- Ora esaminiamo la parità pari/dispari del numero di 0 e il numero di 1 ad ogni esecuzione dello stage 3. Supponiamo di partire sempre con tredici 0 e tredici 1. La prima esecuzione dello stage 3 trova un numero dispari di 0 e un numero dispari di 1. Dalla sottosequenza di esecuzioni, otteniamo un numero pari (6), poi un numero dispari (3), e in seguito un numero dispari (1). Non eseguiamo questo stage su 0 o su 1 perché la condizione di ripetizione del loop è specificata allo stage 2.
- Per la sequenza di parità trovata (dispari, pari, dispari, dispari) se sostituiamo le parità con gli 0 e le disparità con gli 1 e quindi invertiamo la sequenza, otteniamo 1101, che è la rappresentazione binaria di 13, o del numero di 0 e di 1 che avevamo inizialmente. La sequenza di parità prende sempre il contrario della rappresentazione binaria.



## FUNZIONAMENTO DI $M_2(3)$

- Quando lo stage 3 effettua la verifica per determinare che il numero totale di 0 e 1 rimanenti è pari, verifica la corrispondenza tra la parità di 0 e la parità di 1. Se tutte le parità corrispondono, la rappresentazione binaria del numero di 0 e di 1 corrisponde, quindi i due numeri sono uguali.
- Per analizzare il tempo di elaborazione di  $M_2$ , prima osserviamo che ogni stage è eseguito in tempo  $O(n)$ . In seguito determiniamo il numero di volte che viene fatta un'esecuzione. Lo stage 1 e 5 sono eseguiti una sola volta, quindi con un tempo totale di  $O(n)$ . Lo stage 4, saltando la metà degli 0 e degli 1 esegue al massimo  $1 + \log_2 n$  iterazioni di ripetizione del loop. Quindi il tempo totale dello stage 2, 3, e 4 è  $(1 + \log_2 n)O(n)$  o anche  $O(n \log n)$ .
- In conclusione il tempo di elaborazione di  $M_2$  è:

$$O(n) + O(n \log n) = O(n \log n)$$



## Complessità di tempo di MdT ad un solo nastro

- **Teorema**  
Sia  $M$  una MdT multinastro deterministica con tempo di esecuzione  $O(t(n))$ . La MdT a singolo nastro deterministica corrispondente ha un tempo di esecuzione  $O(t^2(n))$ .
- La prova si basa sulle costruzioni viste nelle lezioni precedenti. I dettagli sono lasciati per esercizio agli studenti.



## Riassumiamo: Running time (1)

- Il "running time" o la complessità di tempo di una MdT  $M$  deterministica (che si ferma sempre) è la funzione  $f: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$ , dove  $f(n)$  è il massimo numero di operazioni che  $M$  esegue su ogni input di lunghezza  $n$ .
- Se  $f(n)$  è il running time di  $M$ , allora si dice che  $M$  lavora in tempo  $f(n)$
- L'analisi asintotica di un algoritmo permette di valutarne la sua effettiva complessità pur tralasciando costanti e termini di basso ordine.
- Sia  $t: \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  una funzione. La classe di complessità di tempo  $\text{TIME}(t(n))$  è la collezione dei linguaggi decidibili in tempo  $O(t(n))$  da una MdT deterministica.
- Una complessità  $n^c$  per un algoritmo (con  $c > 0$ ) è chiamata **polinomiale**. In particolare con  $c=1$  tale complessità è chiamata **lineare**.
- Una complessità della forma  $2^{O(n^c)}$  è chiamata **esponenziale**



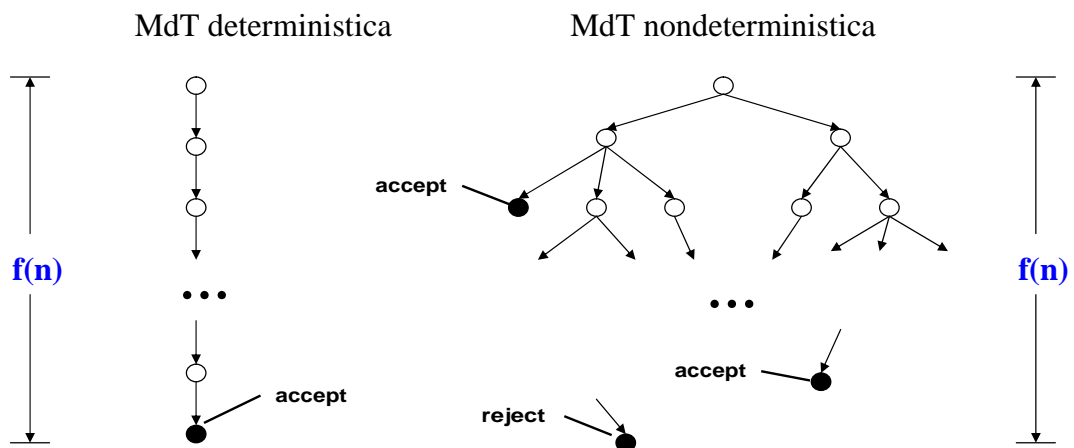
## Riassumiamo: Running time (2)

- Ritorniamo sull'esempio del linguaggio  $L = \{0^n 1^n \mid n > 0\}$
- Abbiamo visto che una MdT  $M$  può accettare  $L$  scandendo avanti e indietro il nastro, accorciando l'input di una unità ad ogni inversione. In questo caso, le operazioni da compiere sono  $n + (n-1) + (n-2) + \dots$ . Dunque  $M$  ha tempo  $O(n^2)$  e si può concludere che  $L$  è in  $\text{TIME}(n^2)$ .
- La seguente macchina di Turing  $M_1$  impiega invece tempo  $O(n \log n)$ 
  - Dapprima verifica che la stringa è del tipo  $0^*1^*$
  - Poi elimina gli 0 e gli 1 in posizione alterna.
  - Ad ogni scorrimento del nastro si verifica poi che il numero di 0 e di 1 è sempre pari.
- Si noti che ad ogni scorrimento del nastro,  $M_1$  dimezza il numero di 0 e di 1.
- Dunque,  $L$  è in  $\text{TIME}(n \log n)$  e questo migliora l'upper bound precedente
- È possibile mostrare che questo risultato non può essere ulteriormente migliorato su una macchina di Turing deterministica a nastro singolo.
- Si noti che una MdT  $M$  a due nastri può accettare  $L$  in tempo lineare
- Si noti anche che nella teoria della calcolabilità, MdT con numero differente di nastri e MdT deterministiche e non deterministiche sono tutte equivalenti. Nella teoria della complessità questo non è vero.
- Difatti, le MdT deterministiche possono richiedere tempo esponenziale rispetto a quelle nondeterministiche e la simulazione può richiedere tempo  $O(n \log n)$ .



## Running Time di una MdT nondeterministica

- Sia  $N$  una MdT nondeterministica che è un decisore. La complessità di tempo di  $N$  è una funzione  $f: N \rightarrow N$  dove  $f(n)$  è il massimo numero di passi che  $N$  usa su ogni ramo della sua computazione su input di lunghezza  $n$  come mostrato nella seguente figura:



## MdT deterministiche vs MdT nondeterministiche

- Teorema**  
Sia  $M$  una MdT nondeterministica con tempo di esecuzione  $O(t(n))$ . La MdT deterministica corrispondente ha un tempo di esecuzione  $2^{O(t(n))}$ .
- La prova si basa sulle costruzioni viste nelle lezioni precedenti. I dettagli sono lasciati per esercizio agli studenti.



- **P** è la classe dei linguaggi che sono decisi in tempo polinomiale da una **macchina di Turing deterministica a singolo nastro**. In altre parole

$$P = \bigcup_k \text{TIME}(n^k).$$

- Osservazioni su **P**:
  - È importante notare che **P** è invariante per modelli di computazione che sono *polinomialmente equivalenti* a macchine di Turing deterministiche a singolo nastro.
  - Per "polinomialmente equivalenti" intendiamo una equivalenza con al più una differenza polinomiale in running time.
  - Dunque, **P** è una classe matematica molto robusta, non influenzata dal particolare modello deterministico utilizzato.
  - Si può ben affermare che **P** corrisponde alla classe dei problemi che sono realisticamente risolvibili da un computer. Questo fa di **P** una classe molto importante da un punto di vista pratico.



- Quando ci interessiamo della polinomialità, gli algoritmi possono essere descritti ad alto livello senza riferirsi a particolari caratteristiche del modello utilizzato. In questo modo possiamo evitare dettagli tediosi sul nastro o sul movimento della testina.
- Possiamo descrivere gli algoritmi con stage numerate, dove in genere uno stage è analogo a un passo della macchina di Turing anche se implementare uno stage in genere richiede molti passi della TM.
- Usando l'analisi asintotica possiamo trascurare queste differenze.
- Per vedere che un algoritmo può essere eseguito in tempo polinomiale è sufficiente mostrare che:
  1. Esiste un limite superiore polinomiale (upper bound), usando generalmente la  $O$ -notazione, sul numero di stage che l'algoritmo usa mentre gira su un input di lunghezza  $n$ , e
  2. Ogni stage utilizza un numero polinomiale di passi su un ragionevole modello deterministico (per esempio la macchina di Turing)
- La codifica degli oggetti deve essere "ragionevole", per esempio codificare 12 con 1111111111 non è ragionevole perché questa codifica è esponenziale rispetto alla codifica binaria.
- Tra le codifiche ragionevoli per i grafi c'è quella che usa la matrice di adiacenza. Visto che la matrice di adiacenza differisce in modo polinomiale dal numero di nodi ( $O(N^2)$ ) si può vedere se l'algoritmo è polinomiale rispetto al numero dei nodi piuttosto che rispetto alla matrice.





## Esempi di Problemi in P

- Il problema di verificare se un grafo ammette un percorso appartiene alla classe **P**. [Esercizio per gli studenti]
- Un altro problema in **P** è quello dei primi relativi. Due numeri sono primi relativi se il loro massimo comun divisore è 1.
- Un algoritmo brute force per il problema dei primi relativi fornisce una complessità esponenziale (si controlla ogni singolo numero da 2 al minimo dei due numeri per vedere che non divide entrambi)
- L'algoritmo di Euclide invece richiede tempo polinomiale



## L'algoritmo di Euclide

- Sia  $RELPRIME\{ \langle x, y \rangle : x \text{ e } y \text{ sono primi relativi} \}$
- L'algoritmo di Euclide può essere calcolato dalla seguente macchina  $E$ : *su input  $\langle x, y \rangle$ , con  $x$  e  $y$  numeri naturali in binario  $E$  si comporta come segue:*

1. *ripeti finche  $y \neq 0$ :*
2. *Assegna a  $x = x \bmod y$ .*
3. *scambia  $x$  e  $y$ .*
4. *restituisce  $x$ .*

- *Mostriamo adesso una macchina  $R$  in grado di risolvere  $RELPRIME$  in tempo polinomiale, usando  $E$  come subroutine.*

$R =$  "su input  $\langle x, y \rangle$ , con  $x$  e  $y$  naturali in binario:

1. *Se necessario, scambia  $x$  e  $y$  in modo che risulti  $x > y$ .*
2. *esegui  $E$  su  $(x, y)$ .*
2. *Se il risultato è 1, accetta. Altrimenti rifiuta."*

This document was created with Win2PDF available at <http://www.win2pdf.com>.  
The unregistered version of Win2PDF is for evaluation or non-commercial use only.  
This page will not be added after purchasing Win2PDF.