# teoria della complessità: la risorsa SPAZIO

# teoria della complessità

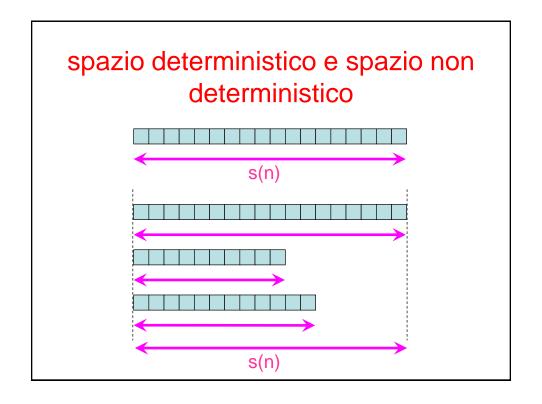
- obiettivo: classificare i problemi dal punto di vista delle risorse di calcolo che richiedono
- identificazione di classi di complessità
- risorsa: spazio (memoria)
- modello di calcolo: macchina di Turing; ipotesi di notevole generalità
- s<sub>A</sub>(n) spazio (numero di celle) usato per l'esecuzione dell'algoritmo A sull'input x con |x|=n nel caso peggiore

# complessità e problemi di decisione su linguaggi

data una funzione f:N→N possiamo definire le seguenti classi di linguaggi con riferimento a MT ad un nastro

DSPACE(f(n)) insieme dei linguaggi decisi da una MT deterministica in spazio al più O(f(n))

NSPACE(f(n)) insieme dei linguaggi decisi da una MT non deterministica in spazio al più O(f(n))



# SAT è risolvibile in spazio lineare deterministico

- teorema: SAT∈DSPACE(n)
- dimostrazione:
  - sia n la lunghezza dell'input; le variabili sono quindi al più n
  - generiamo sul nastro, in iterazioni successive, tutte le possibili assegnazioni vero/falso delle variabili
  - in ogni iterazione valutiamo se la formula è vera e cancelliamo il nastro, per riusarlo nell'iterazione successiva

# relazioni elementari tra classi di complessità

teorema: per ogni f:  $N \rightarrow N$  con  $f(n) \ge n$ 

 $DTIME(f(n))\subseteq NTIME(f(n))$  e

 $DSPACE(f(n)) \subseteq NSPACE(f(n))$ 

dimostrazione: una MT è una MTND

teorema: per ogni f: N→N con f(n)≥n

 $DTIME(f(n))\subseteq DSPACE(f(n)) e$ 

 $NTIME(f(n))\subseteq NSPACE(f(n))$ 

dimostrazione: in t passi di computazione una MT può usare al più t celle di nastro

# relazioni elementari tra classi di complessità

teorema: per ogni f:  $N\rightarrow N$  con  $f(n)\geq n$ ,  $NTIME(f(n))\subseteq DSPACE(f(n))$ 

#### dimostrazione:

data una MTND M che decide il linguaggio L in tempo f(n) costruiamo una MT deterministica M' che decide L usando spazio O(f(n))

M' simula M esplorando l'albero di computazione di M' ed eseguendo ad uno ad uno tutti i cammini radice-foglia dell'albero (ognuno di al più f(n) passi)

per ogni cammino, M' usa al più O(f(n)) celle di nastro tali celle vengono cancellate alla fine di ogni cammino e riutilizzate per il cammino successivo

## teorema di SAVITCH

teorema: per ogni f:  $N \rightarrow N$  con  $f(n) \ge n$ ,  $NSPACE(f(n)) \subseteq DSPACE(f^2(n))$ 

- simuliamo deterministicamente la MTND che usa spazio f(n)
- una strategia troppo semplice non funziona
  - infatti potremmo provare ad una ad una tutte le computazioni non deterministiche
  - però in questo caso in ogni computazione dobbiamo ricordare quale essa sia, per poter passare alla successiva

#### dimostrazione:

- ma una computazione che usa spazio
  O(f(n)) può attraversare 2<sup>O(f(n))</sup> diverse configurazioni, facendo una scelta non deterministica per ciascuna di esse
- -questo potrebbe portarci a dover usare spazio 2<sup>O(f(n))</sup>; molto di più di quanto dica il teorema
- quindi cambiamo strategia, studiando un problema correlato

# lo yieldability problem

- sono date due configurazioni c<sub>1</sub> e c<sub>2</sub> di una MTND N ed un numero T
- vogliamo verificare se N può raggiungere
  c<sub>2</sub> da c<sub>1</sub> in al più T passi
- lo yieldability problem può essere risolto da una MT deterministica
  - si prova con ogni configurazione intermedia
    c<sub>m</sub> e si verifica ricorsivamente se da c<sub>1</sub> si può raggiungere c<sub>m</sub> e da c<sub>m</sub> si può raggiungere c<sub>2</sub>, in entrambi i casi con al più T/2 passi
  - il secondo test può riusare lo spazio del primo

## lo yieldability problem

- attenzione: c'è bisogno di spazio ulteriore per memorizzare lo stack della ricorsione
- ogni livello della ricorsione richiede spazio O(f(n)) per memorizzare la configurazione
- la profondità della ricorsione è log(T), dove T è il tempo impiegato dalla computazione più profonda della MTND
- abbiamo che T=2<sup>O(f(n))</sup>, quindi log(T)=O(f(n))
- quindi la computazione determinsitica usa spazio O(f²(n))

#### teorema di SAVITCH

- sia N una MTND che decide il linguaggio A con spazio O(f(n))
- costruiamo una MT M che decide A
- M usa una MT "canyield" che verifica se da una configurazione se ne può raggiungere un'altra in un numero di passi prefissato

#### dimostrazione:

data la stringa w di input, con |w|=n, le configurazioni c<sub>1</sub> e c<sub>2</sub> di N su w e T, la MT canyield(c<sub>1</sub>,c<sub>2</sub>,T) accetta se, quando N parte dalla configurazione c<sub>1</sub>, la stessa N ha una qualche computazione che la porta in c<sub>2</sub> in al più T passi; altrimenti rifiuta

#### teorema di SAVITCH

- canyield(c<sub>1</sub>,c<sub>2</sub>,T)
  - se T=1 verifica se c<sub>1</sub>=c<sub>2</sub> o se c<sub>2</sub> è raggiungibile in un passo; se si accetta, altrimenti rifiuta
  - se T>1, per ogni configurazione c<sub>m</sub> di N su w, che usa spazio f(n)
    - esegui canyield(c<sub>1</sub>,c<sub>m</sub>,T/2), esegui canyield(c<sub>m</sub>,c<sub>2</sub>,T/2)
    - se entrambe accettano allora accetta, altrimenti rifiuta

#### dimostrazione:

- costruiamo M come segue
- modifichiamo N in modo che abbia una sola configurazione di accettazione c<sub>F</sub>
- sia c<sub>0</sub> la configurazione iniziale di N su w
- scegliamo una costante d tale che N non abbia più di 2<sup>df(n)</sup> configurazioni usando nastro f(n)
- osserva: 2<sup>df(n)</sup> limita superiormente il tempo impiegato da ogni branch di N

#### teorema di SAVITCH

- M restituisce il risultato di canyield(c<sub>0</sub>,c<sub>F</sub>,2<sup>df(n)</sup>)
- la simulazione è chiaramente corretta
- ogni volta che canyield viene invocata memorizza c<sub>1</sub> e c<sub>2</sub> e T sul nastro in uno stack
- ogni livello di ricorsione usa spazio addizionale O(f(n))

#### dimostrazione:

- inizialmente T=2<sup>df(n)</sup>
- ogni livello di ricorsione divide T per 2
- la profondità della ricorsione è O(log(2<sup>df(n)</sup>))=O(f(n))
- lo spazio usato è effettivamente (f²(n))

#### teorema di SAVITCH

- una questione sottile
- quando M esegue canyield deve conoscere f(n)
- per risolvere il problema possiamo modificare M in modo che tenti i valori di f(n) ad uno ad uno: 1,2,3,4,5,7,8,....
- la macchina smette di tentare quando non raggiunge nessuna configurazione di una certa taglia

## la classe PSPACE

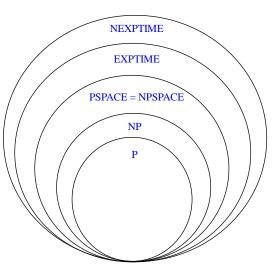
 $\infty$ 

 $\begin{array}{ccc} \textbf{PSPACE} &=& \cup & DSPACE(n^k) \\ & & k=0 \end{array}$ 

il teorema di Savitch implica che:

PSPACE=NPSPACE

## relazioni tra classi di complessità



inclusioni strette accertate:

 $P \subset EXPTIME$  $NP \subset NEXPTIME$ 

un problema ancora aperto:

P = NP?

ci si convince sempre di più che non sia così, ma nessuno lo ha mai dimostrato

# PSPACE-completezza

- anche per la classe PSPACE è possibile definire una completezza, con l'obiettivo di identificare i problemi più difficili della classe
- anche in questo caso le riduzioni usate sono riduzioni che impiegano tempo polinomiale
- perché non usare riduzioni che usano spazio polinomiale?

# PSPACE-completezza

- regola generale per definire la completezza rispetto ad una classe:
  - quando si definiscono i problemi completi rispetto ad una classe il modello di calcolo usato per la riduzione deve essere meno potente di quello usato per definire la stessa classe

# PSPACE-completezza

- un esempio di problema PSPACEcompleto:
  - TQBF =  $\{<\Phi>| \Phi \text{ è una formula booleana}$  pienamente quantificata $\}$
  - formula boolenana con quantificatori (esistenziali o universali) per ogni variabile