

La complessità del calcolo

- In questo corso:
 - Non analisi di singoli algoritmi (si fa riferimento ai corsi di fondamenti)
 - Non algoritmica avanzata (si rimanda a corsi successivi)
- Bensì:
 - Riesame critico del problema e dell'approccio
 - Ricerca di principi di validità generale
 - Costruire una capacità di inquadramento nel giusto ambito di singoli problemi

La complessità come “raffinamento” della risolvibilità

- Non ci accontentiamo più di sapere se sappiamo risolvere (algoritmicamente) un problema, ma vogliamo sapere quanto ci costa risolverlo
- Analisi critica del concetto di “costo” (e beneficio):
 - Costo di esecuzione (risorse fisiche necessarie), a sua volta diviso in:
 - Tempo
 - di compilazione
 - di esecuzione
 - Spazio
 - Costo di sviluppo
 - ...
 - Valutazioni oggettive e soggettive, trade-off tra obiettivi contrastanti, ...
 - ... verso problematiche e approcci da Ingegneria del software
- Qui ci si limita a concetti di costo oggettivi e formalizzabili:
 - tipiche risorse: memoria e tempo (di esecuzione)

Sarebbe bello partire come per la risolubilità:

- Le domande che ci poniamo e le risposte che otterremo non dipendono dal modo con cui formuliamo il problema né dallo strumento usato (Tesi di Church).
- Però:
 - Fare la somma in unario è ben diverso dal fare la somma in base k
 - Se uso la tecnica $z \in L_\tau = \{x\$y \mid y = \tau(x)\}$ per calcolare $\tau(x)$ dovrò decidere un problema di appartenenza un numero anche illimitato di volte per risolvere il problema originario di traduzione
 - E' verosimile che cambiando calcolatore (o MT) non cambi il tempo di esecuzione? Evidentemente no, però...

- Certo l'obiettivo è arduo o addirittura mal posto
- Tuttavia alla fine riusciremo ad ottenere risultati di notevole validità generale
- ... una sorta di "Tesi di Church della complessità"
- Visto che per ora una Tesi di Church della complessità non sussiste ...

... cominciamo da un'analisi di complessità legata alle MT

- Complessità temporale: sia

$$c_0 \dashv\vdash c_1 \dashv\vdash c_2 \dashv\vdash c_3 \dots \dashv\vdash c_r$$

$T_M(x) = r$ se la computazione termina in c_r , altrimenti ∞

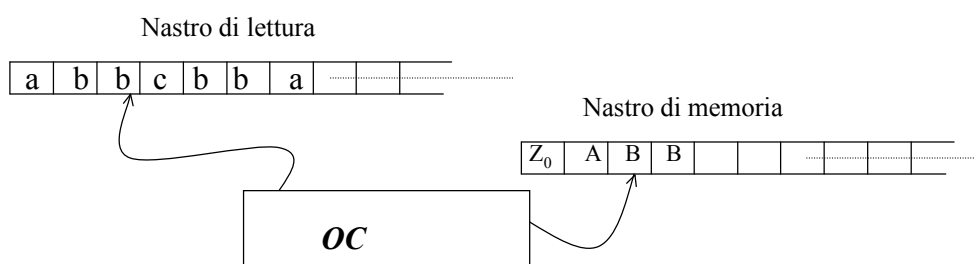
- Complessità spaziale:

$$c_0 \dashv\vdash c_1 \dashv\vdash c_2 \dashv\vdash c_3 \dots \dashv\vdash c_r$$

$$S_M(x) = \sum_{j=1}^k \max \{ |\alpha_{ij}| + 1 \mid i = 1, \dots, r \} \quad \text{con } \alpha_{ij} \text{ contenuto del nastro } j \text{ alla mossa } i\text{-esima}$$

- NB: $\frac{S_M(x)}{k} \leq T_M(x) \quad \forall x$

Un primo esempio: riconoscimento di $\{wcw^R\}$



$$T_M(x) = |x| + 1 \text{ se } x \in L$$

$$|w| + 1 \text{ se } x = wz, w = vucw^R, v = \alpha a, z = b\alpha'$$

$$|x| + 1 \text{ se } x \in \{a, b\}^*$$

...

$$S_M(x) = |x| + 1 \text{ se } x \in \{a, b\}^*, \lfloor |x|/2 \rfloor + 1 \text{ se } x \in L, \dots$$

- Un po' troppi dettagli, ...
 - utili/necessari?
- Cerchiamo di semplificare e di andare al sodo:
- Complessità in $f(x) \rightarrow$ complessità in $f(n)$,
con n “dimensione dei dati in ingresso”:
 - $n = |x|$,
righe/colonne di una matrice,
numero di record in un file, ...
- Però in generale

$$|x_1| = |x_2| \not\Rightarrow T_M(|x_1|) = T_M(|x_2|)$$
 (idem per S_M) ---->

- Scelta del caso pessimo:

$$T_M(n) = \max \{T_M(x), |x| = n\} \quad (\text{idem per } S_M(n))$$
- Scelta del caso medio:

$$T_M(n) = \frac{\sum_{|x|=n} T_M(x)}{k^n}, k = \text{cardinalità dell'alfabeto}$$
- Noi adotteremo per lo più il caso pessimo:
 - ingegneristicamente più rilevante (per certe applicazioni)
 - matematicamente più semplice
 - a rigore il caso medio dovrebbe tener conto di ipotesi probabilistiche sulla distribuzione dei dati: i nomi di una guida del telefono non sono equiprobabili

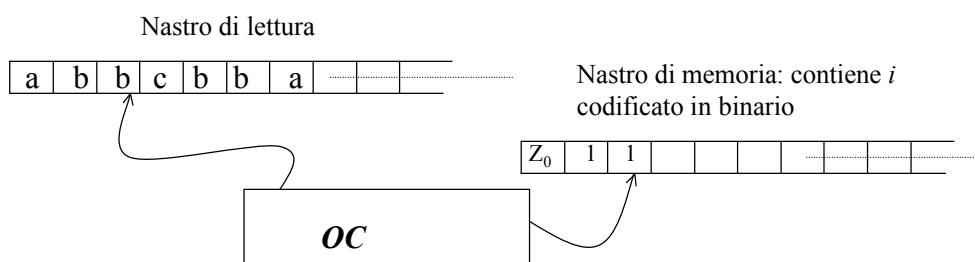
- Uso della notazione Θ per valutare l'ordine di grandezza di una funzione (di complessità)

$$f \Theta g \Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c, c \neq 0, c \neq \infty$$

- è una relazione di equivalenza ---->
- Diremo che $T_M(n)$ è $\Theta(n)$,
 - (Dire che $T_M(n)$ è $\Theta(n)$ è come dire che $T_M(n)$ è lineare?)
- L'uso dell'ordine di grandezza permette di
 - evidenziare con facilità la parte più importante di una funzione di complessità
 - in un certo senso esso descrive anche la parte “indipendente dalla potenza di calcolo”

Torniamo all'esempio $\{wcw^R\}$

- $T_M(n)$ è $\Theta(n)$, $S_M(n)$ è pure $\Theta(n)$
- Si può fare di meglio?
- Per $T_M(n)$ difficile (in generale dovrò almeno leggere tutta la stringa)
- Per $S_M(n)$:



Memorizzo solo la posizione i del carattere da esaminare; poi sposto la testina di lettura in posizione i e $n-i+1$ e confronto i due caratteri letti \implies

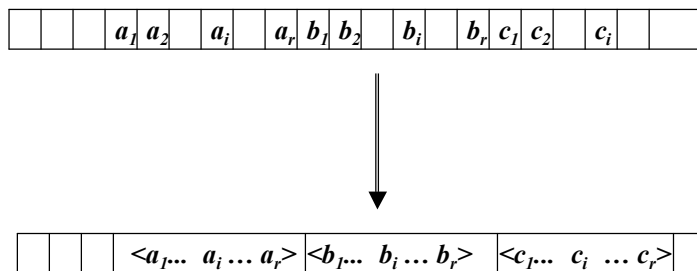
- $S_M(n)$: $\Theta(\log(n))$
ma
- $T_M(n)$: $\Theta(n^2 \log(n))$:
 - $\forall i$,
 - costruisco i in binario (in un nastro) ($\Theta(\log(i))$) per implementare $i := i+1$;
 - copio i su un nastro ausiliario ($j := i$);
 - i volte:
 - decremento j di 1 e sposto di 1 la testina nel nastro di ingresso, a partire dalla c centrale (complessità temporale: $\Theta(\log(i))$);
 - quando $j = 0$ la testina è in posizione i -esima
 - complessità temporale totale del passo: $\Theta(i \log(i))$;
- classico trade-off spazio-temporale
- L'esempio ci spiega anche perché nella MT a k nastri la testina di ingresso può muoversi nelle due direzioni: in caso contrario non ci sarebbero esempi significativi di complessità spaziale sublineare

A proposito di MT a k nastri ...

- Proviamo a cambiare modello di calcolo:
 - FSA hanno sempre $S_A(n)$ $\Theta(k)$ (costante) e $T_A(n)$ $\Theta(n)$
 - anzi $T_A(n) = n$ (macchine real-time ...);
 - PDA hanno sempre $S_A(n) \leq \Theta(n)$ e $T_A(n)$ $\Theta(n)$;
 - MT a nastro singolo?
 - Il riconoscimento di $\{wcw^R\}$ richiede in prima istanza $\Theta(n^2)$,
 - La complessità spaziale non potrà mai essere $< \Theta(n)$
(ciò fornisce un'ulteriore spiegazione della scelta della MT a k nastri come modello principale)
 - Si può fare meglio di $\Theta(n^2)$? NO!
 - dimostrazione tecnicamente complessa come quasi sempre per limiti inferiori di complessità che non siano banali.
-
- MT a nastro singolo più potenti dei PDA ma talvolta meno efficienti
 - E i calcolatori *a la* von Neumann?
 - Aspettiamo ancora un po' ...

I teoremi di “accelerazione” lineare

- Se L è accettato da una MT M a k nastri con complessità $S_M(n)$, per ogni $c > 0$ ($c \in \mathbb{Y}$) si può costruire una MT M' (a k nastri) con complessità $S_{M'}(n) < c * S_M(n)$



$$r * c \geq 2$$

- Se L è accettato da una MT M a k nastri con complessità $S_M(n)$, si può costruire una MT M' a 1 nastro (*non* a nastro singolo) con complessità $S_{M'}(n) = S_M(n)$.
- Se L è accettato da una MT M a k nastri con complessità $S_M(n)$, per ogni $c > 0$ ($c \in \mathbb{Y}$) si può costruire una MT M' a 1 nastro con complessità $S_{M'}(n) < c * S_M(n)$.

- Se L è accettato da una MT M a k nastri con complessità $T_M(n)$, per ogni $c > 0$ ($c \in \mathbb{Y}$) si può costruire una MT M' (a $k+1$ nastri) con complessità $T_{M'}(n) = \max \{n+1, c \cdot T_M(n)\}$
- Schema di dimostrazione analogo a quello usato per la complessità spaziale. Però, con qualche dettaglio tecnico in più:
 - occorre prima leggere e tradurre tutto l'input (richiede n mosse)
 - ciò crea qualche problema all'interno della classe $\Theta(n)$
 - nel caso pessimo occorrono 3 mosse per simulare almeno $r + 1$ mosse di M

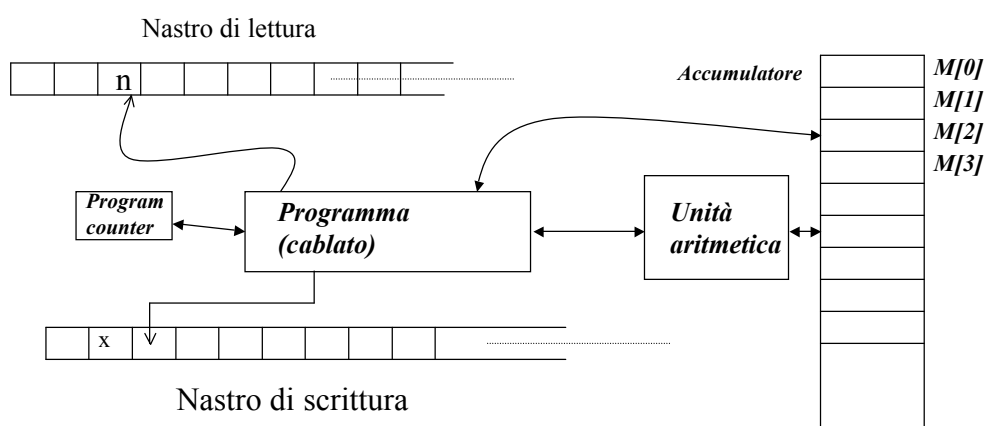
Conseguenze pratiche dei teoremi di accelerazione lineare

- Lo schema di dimostrazione è valido per qualsiasi tipo di modello di calcolo, quindi anche per calcolatori reali:
 - significa aumentare il parallelismo fisico (da 16 bit a 32 a 64 ...)
- pur di aumentare la potenza di calcolo in termini di risorse disponibili si può aumentare “a piacere” la velocità di esecuzione
- però tale aumento di prestazioni rimane confinato nell'ambito di miglioramenti al più lineari
 - non riesco a cambiare l'ordine di grandezza
- miglioramenti di ordini di grandezza possono essere ottenuti solo cambiando algoritmo e in modo non automatico:
 - per valori di n sufficientemente grandi ordinare una sequenza di n elementi con il merge sort sarà sempre più efficiente che ordinarla mediante inserzione lineare o bubble-sort, anche se il primo algoritmo viene eseguito su una macchina di modesta “potenza” e il secondo da un supercalcolatore
- l'intelligenza può superare di gran lunga la forza bruta!

Riprendiamo ora il confronto tra MT e calcolatori reali

- A prima vista il confronto è impari ...
 - per calcolare la somma di due numeri una MT impiega $\Theta(n)$ (n è la lunghezza -della stringa di caratteri che codifica- i due numeri) mentre un calcolatore fornisce questa operazione come elementare (eseguita in un ciclo macchina)
 - un calcolatore può accedere direttamente a una cella di memoria, mentre la MT ha accesso solo sequenziale:
 - ad esempio, se cerchiamo di implementare la ricerca binaria mediante una MT otteniamo addirittura una complessità $\Theta(n \log(n)) > \Theta(n)$
- Non possiamo perciò accontentarci di valutazioni di complessità legate esclusivamente alle MT

Un modello molto astratto di calcolatore: la RAM



Ogni cella contiene un intero, non un carattere!

• Il repertorio istruzioni della RAM:

- LOAD [=, *] X $M[0] := M[X], X, M[M[X]]$
- STORE [*] X $M[X] := M[0], \dots$
- ADD ... $M[0] := M[0] + M[X], \dots$
- SUB, MULT, DIV
- READ [*] X
- WRITE [=, *] X
- JUMP lab $PC := b(\text{lab})$
- JZ, JGZ, ... lab
- HALT

Un programma RAM che calcola la funzione
is_prime(n) = if n is prime then 1 else 0

	READ	1	Il valore di ingresso n è memorizzato nella cella M[1]
	LOAD=	1	Se n = 1, esso è banalmente primo ...
	SUB	1	
	JZ	YES	
	LOAD=	2	M[2] è inizializzato a 2
	STORE	2	
LOOP:	LOAD	1	Se M[1] = M[2] allora n è primo
	SUB	2	
	JZ	YES	
	LOAD	1	Se M[1] = (M[1] div M[2]) * M[2] allora
	DIV	2	M[2] è un divisore di M[1];
	MULT	2	quindi M[1] non è primo
	SUB	1	
	JZ	NO	
	LOAD	2	M[2] è incrementato di 1 e il ciclo viene ripetuto
	ADD=	1	
	STORE	2	
	JUMP	LOOP	
YES	WRITE=	1	
	HALT		
NO	WRITE=	0	
	HALT		

Quanto costa eseguire il programma di cui sopra mediante una RAM?

- Ovviamente:
 - $S_R(n) \Theta(2)$
 - $T_R(n) \Theta(n)$
 - Attenzione però: che cos'è n ??
 - Non è la lunghezza della stringa di ingresso!
 - Attenzione al parametro di “dimensione dei dati”!!
- Pure ovviamente:
 - Riconoscimento di wcw^R con
 - $S_R(n) \Theta(n)$
 - $T_R(n) \Theta(n)$
 - Ricerca binaria con $T_R(n) \Theta(\log(n))$
 - Ordinamento
 - ...
- Però ...

Calcoliamo 2^{2^n} usando una RAM (o macchina analoga)

```
read n;
x := 2;
for i := 1 to n do x := x*x;
write x
```

- Ottengo $((2^2)^2) \dots n$ volte ossia 2^{2^n}
- Quale complessità temporale?
 - $\Theta(n)$!!!
- Siamo proprio sicuri?!
 - In realtà occorrono almeno 2^n bit solo per scrivere il risultato!
- L'analisi sembra decisamente irrealistica!

Il problema sta nel fatto che la RAM (macchina di von Neumann) è un po' troppo ...
astratta

- Una cella contenente un numero arbitrario = unità di memoria?
- Un'operazione aritmetica = operazione elementare a costo unitario?
- Ciò è corretto solo fino a quando la macchina reale (a 16, 32, 64, ... bit) corrisponde esattamente alla macchina astratta.
- Altrimenti ... doppia precisione ecc. ---> le operazioni relative non sono più elementari e occorre programmarle ad hoc.



- rifacciamo tutti gli algoritmi e le relative analisi di complessità in funzione del livello di precisione (numero di bit) usati?
- Concettualmente sì ma più comodamente:
- **Criterio di costo logaritmico**
 - basato su un'analisi "microscopica" (vedi "microcodice") delle operazioni HW

- Quanto costa copiare il numero i da una cella all'altra?
 - tante microoperazioni elementari quanti sono i bit necessari a codificare i : $\log(i)$
- Quanto costa accedere alla cella di posizione i -esima?
 - l'apertura di $\log(i)$ "cancelli" di accesso ad altrettanti banchi di memoria
- Quanto costa eseguire l'operazione
LOAD i ?
- ...
- Con semplice e sistematica analisi si ottiene la seguente ...

Tabella dei costi logaritmici della RAM

25

LOAD=	x	$l(x)$
LOAD	x	$l(x) + l(M[x])$
LOAD*	x	$l(x) + l(M[x]) + l(M[M[x]])$
STORE	x	$l(x) + l(M[0])$
STORE *	x	$l(x) + l(M[x]) + l(M[0])$
ADD=	x	$l(M[0]) + l(x)$
ADD	x	$l(M[0]) + l(x) + l(M[x])$
ADD *	x	$l(M[0]) + l(x) + l(M[x]) + l(M[M[x]])$
...		
READ	x	$l(\text{valore di input corrente}) + l(x)$
READ*	x	$l(\text{valore di input corrente}) + l(x) + l(M[x])$
WRITE=	x	$l(x)$
WRITE	x	$l(x) + l(M[x])$
WRITE *	x	$l(x) + l(M[x]) + l(M[M[x]])$
JUMP	lab	1
JGZ	lab	$l(M[0])$
JZ	lab	$l(M[0])$
HALT		1

Applicando il nuovo criterio di costo

26

- Al calcolo di *is-prime*(*n*) (solo nei punti essenziali)

```

LOOP: LOAD 1      1+l(n)
      SUB  2      l(n)+2 + l(M[2])
      JZ   YES    l(M[0])
      LOAD 1      1+l(n)
      DIV  2      l(n)+2 + l(M[2])
      MULT 2      l(n/M[2]) +2 + l(M[2])  < l(n)
      SUB  1      l(M[0]) +1 + l(n)      < 2 l(n) +1
      JZ   NO     ≤ l(n)
      LOAD 2      ≤ l(n) + k
      ADD= 1      ...
      STORE 2
      JUMP LOOP
    
```

- In conclusione si può facilmente maggiorare la singola iterazione del ciclo con $\Theta(\log(n))$
- Ergo la complessità temporale complessiva è $\Theta(n \log(n))$

- Similmente otteniamo:
 - per il riconoscimento di $wc w^R$: $\Theta(n \log(n))$
 - NB: più della MT! E' possibile fare meglio?
 - per la ricerca binaria: $\Theta(\log^2(n))$
 - ...
- Costo a criterio di costo logaritmico = Costo a criterio di costo costante * $\log(n)$?
- Costo a criterio di costo logaritmico = Costo a criterio di costo costante * $\log(\text{Costo a criterio di costo costante})$?
- Spesso ma non sempre:
 - Per il calcolo di 2^{2^n} costo a criterio di costo logaritmico $\geq 2^n$
 - infatti complessità temporale \geq complessità spaziale, che qui è $\Theta(2^n)$
- Esiste un criterio per scegliere il criterio?
 - A buon senso (!):
 - Se l'elaborazione non altera l'ordine di grandezza dei dati di ingresso, la memoria allocata inizialmente (staticamente?) può non variare a run-time ---> non dipende dai dati ---> una singola cella è considerabile elementare e con essa le operazioni relative ---> criterio di costo costante OK
 - Altrimenti (fattoriale, 2^{2^n} , ricorsioni "feroci", ...) indispensabile criterio logaritmico: l'unico "garantito"!

Le relazioni tra le complessità relative ai diversi modelli di calcolo

- Lo stesso problema risolto con macchine diverse può avere complessità diverse
 - Può darsi che per P1 il modello M1 sia meglio del modello M2 ma per P2 succeda il contrario
 - ricerca binaria \rightarrow accesso diretto
 - riconoscimento di $wc w^R \rightarrow$ accesso e memorizzazione sequenziale
- Non esiste un modello migliore in assoluto
- Non esiste un analogo della tesi di Church per la complessità ...
- Però:
 - E' possibile stabilire almeno almeno una relazione -di maggioranza- a priori tra le complessità di diversi modelli di calcolo.
- Teorema (tesi) di correlazione polinomiale (in analogia con la tesi di Church):
 - Sotto "ragionevoli" ipotesi di criteri di costo (il criterio di costo costante per la RAM non è "ragionevole" in assoluto!) se un problema è risolubile mediante un modello di calcolo M_1 con complessità (spazio/temporale) $C_1(n)$, allora è risolubile da qualsiasi altro modello di calcolo M_2 con complessità $C_2(n) \leq P_2(C_1(n))$, essendo P_2 un opportuno polinomio

Prima di dimostrare il teorema (non più *tesi*!) nel caso MT-RAM, valutiamone l'impatto:

29

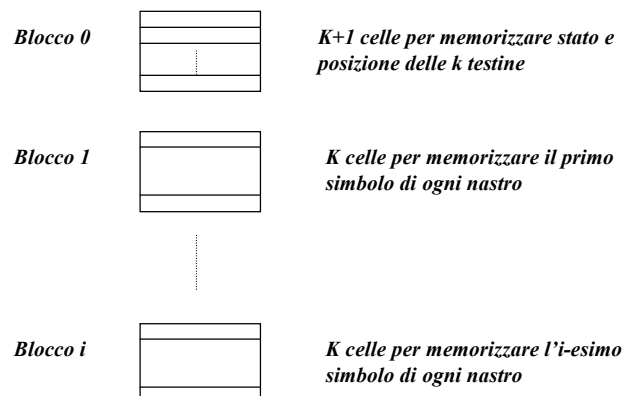
- E' vero che i polinomi possono anche essere n^{1000} , ma è sempre meglio dell' "abisso" esponenziale (n^k contro 2^n)
- Grazie al teorema di correlazione polinomiale possiamo parlare della classe dei problemi risolvibili in tempo/spazio polinomiale (non di quelli risolvibili in tempo quadratico!)
 - la classe non dipende dal modello adottato
- Grazie a questo risultato -e ad altri importanti fatti teorici- si è da tempo adottata l'analogia:
 - classe dei problemi "trattabili" in pratica = classe dei problemi risolvibili in tempo polinomiale : P
 - La teoria include in P anche i problemi con complessità n^{1000} (comunque sempre meglio di quelli a complessità esponenziale), ma l'esperienza pratica conferma che i problemi di interesse applicativo (ricerche, cammini, ottimizzazioni, ...) che sono in P hanno anche grado del polinomio accettabile
 - (similmente vedremo tra poco che la relazione di complessità tra MT e RAM è "piccola")

La correlazione (temporale) tra MT e RAM:

30

1: Da MT (a k nastri) a RAM

- La memoria della RAM simula la memoria della MT:
1 cella RAM per ogni cella di nastro di MT
Però, invece di usare blocchi di memoria RAM per simulare ogni nastro, associamo un blocco -di k celle- ad ogni k -pla di celle prese per ogni posizione di nastro, + un blocco "di base":



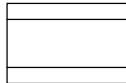
Una mossa della MT è simulata dalla RAM:

31

Blocco 0

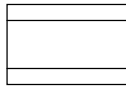


Blocco 1



⋮

Blocco i



Lettura:

- Viene esaminato il contenuto del blocco 0 (pacchetto di $k+1$ accessi, $c*(k+1)$ mosse)
- Vengono fatti k accessi indiretti in k blocchi per esaminare il contenuto delle celle in corrispondenza delle testine

Scrittura:

- Viene cambiato lo stato
- Vengono aggiornati, mediante STORE indiretti, i contenuti delle celle corrispondenti alla posizione delle testine
- Vengono aggiornati, nel blocco 0, i valori delle posizioni delle k testine

Una mossa di MT richiede $h*k$ mosse di RAM:

- A criterio di costo costante T_R è $\Theta(T_M)$
- A criterio di costo logaritmico (quello “serio”) T_R è $\Theta(T_M \log(T_M))$ (un accesso indiretto a i costa $\log(i)$)

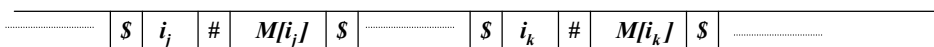
La correlazione (temporale) tra MT e RAM:

32

2: Da RAM a MT

(in un caso semplice ma centrale: riconoscimento di linguaggi senza usare MULT e DIV:
la generalizzazione è banale)

- Il nastro principale della MT:



- NB:
 - Le varie celle RAM sono tenute in ordine
 - Inizialmente il nastro è vuoto ---> in un generico istante vi si trovano memorizzate solo le celle che hanno ricevuto un valore (tramite una STORE)
 - i_j e $M[i_j]$ sono rappresentati in codifica binaria
- Ulteriori nastri:
 - Un nastro contiene $M[0]$ (in binario)
 - Un nastro di servizio

- Una mossa della RAM è simulata dalla MT:

33

.....	\$	i_j	#	$M[i_j]$	\$	\$	i_k	#	$M[i_k]$	\$
-------	----	-------	---	----------	----	-------	----	-------	---	----------	----	-------

- Esaminiamone un campione:
- LOAD h
 - Si cerca il valore h nel nastro principale (se non si trova: errore)
 - Si copia la parte accanto, $M[h]$ in $M[0]$
- STORE h
 - Si cerca h
 - Se non si trova si “crea un buco” usando il nastro di servizio. Si memorizza h e si copia $M[0]$ nella parte accanto ($M[h]$); si ricopia la parte successiva dal nastro di servizio
 - Se h esiste già si copia $M[0]$ nella parte accanto ($M[h]$); ciò può richiedere l’uso del nastro di servizio se il numero di celle già occupate non è uguale a quelle di $M[0]$
- ADD* h
 - Si cerca h ; si cerca $M[h]$; ...
- Con facile generalizzazione:
 - *Simulare una mossa di RAM può richiedere alla MT un numero di mosse maggiorabile da $c \cdot \text{lunghezza del nastro principale}$.*


- A questo punto:

34

- Lemma: la lunghezza del nastro principale è limitata superiormente da una funzione $\Theta(T_R)$

.....	\$	i_j	#	$M[i_j]$	\$	\$	i_k	#	$M[i_k]$	\$
-------	----	-------	---	----------	----	-------	----	-------	---	----------	----	-------

- Ogni “cella i_j -esima” della RAM richiede nel nastro $l(i_j) + l(M[i_j]) (+2)$ celle del nastro
- Ogni “cella i_j -esima” esiste nel nastro se e solo se la RAM ha eseguito almeno una STORE su di essa.
- La STORE è costata alla RAM $l(i_j) + l(M[i_j])$
---->
- Per riempire r celle, di lunghezza complessiva $\sum_{j=1..r} l(i_j) + l(M[i_j])$, alla RAM occorre un tempo ($\leq T_R$) almeno proporzionale allo stesso valore.
- Dunque, per simulare una mossa della RAM, la MT impiega un tempo al più $\Theta(T_R)$
- una mossa di RAM costa *almeno* 1; se la RAM ha complessità T_R esegue *al più* T_R mosse


- la simulazione completa della RAM da parte della MT costa *al più* $\Theta(T_R^2)$.

Alcune puntualizzazioni e avvertimenti conclusivi

- Attenzione al parametro di dimensione dei dati:
 - lunghezza della stringa di ingresso (valore assoluto)
 - valore del dato (n)
 - numero di elementi di una tabella, di nodi di un grafo, di righe di una matrice, ...
 - ...
 - tra tali valori sussistono certe relazioni, ma non sempre esse sono lineari (il numero n richiede una stringa di ingresso di lunghezza $\log(n)!$).
- La ricerca binaria implementata con una MT viola il teorema di correlazione polinomiale??
 - Attenzione all'ipotesi: riconoscimento di linguaggio ---> dati non già in memoria ---> complessità almeno lineare.
- Operazioni dominanti (e.g. I/O): complessità lineare rispetto alle operazioni dominanti e quadratica in complesso?
- Caso pessimo e caso medio nei *casi* pratici (Quicksort, compilazione, ...: eccezioni?)

Apriamo infine -fuori programma- una piccola finestra su aspetti avanzati ma estremamente rilevanti della complessità del calcolo

- Alcune domande importanti:
 - Esistono limiti inferiori alla complessità?
 - Aumentando la complessità si aumenta (sempre) la classe dei problemi risolvibili? (se spendo di più ottengo di più?)
 - Esiste una sorta di “classe universale di complessità” (tutti i problemi risolvibili si possono risolvere all'interno di una certa classe)?
 - Come si definisce una “classe di complessità”?
 - Ha senso, e se sì, come, definire la complessità di macchine nondeterministiche?
 - L'introduzione del nondeterminismo può cambiare la complessità di soluzione dei problemi?
 - ...

Concentriamoci sulla computazione nondeterministica

- In primis: come si definisce?
 - La computazione più veloce?
 - La più lenta?
 - E se alcune computazioni non terminano e altre sì?
 - Solo le computazioni che accettano?
- La computazione più veloce tra quelle che accettano ... se ce ne sono!
- Che significato pratico hanno le computazioni nondeterministiche, visto che le macchine reali sono deterministiche?
- Per rispondere rifacciamoci al tema generale di computazione nondeterministica: modello per parallelismo, ricerca “cieca” tra diverse vie, ...
- Il grande impatto pratico di questo tema nasce proprio dal fatto

- ... che moltissimi problemi di grande interesse pratico hanno semplice, naturale ed “efficiente” soluzione in termini nondeterministici:
 - Il cammino hamiltoniano in un grafo
 - La soddisfacibilità di formule logiche proposizionali (requisiti su sistemi finiti)
 -
- Caratteristica che accomuna la soluzione di tutti questi problemi è che è “difficile” *trovare* la soluzione ma è facile *verificare* se una possibile soluzione lo è effettivamente:
 - se un diavoletto mi dice “prova questa”, verificare se la “soffiata” è giusta o no non è difficile ---->
 - tipici problemi risolti in maniera esaustiva: le “provo tutte”
 - in modo nondeterministico: scelgo (ND) una possibile soluzione; verifico se lo è.
 - Ovviamente passando alla versione deterministica, provarle tutte diventa molto oneroso (si ricordi la visita degli alberi)
- Se ne ricava una -grandissima- classe di problemi (contenente gli esempi di sopra e decine di migliaia di altri problemi):

- **NP**: la classe dei problemi risolvibili nondeterministicamente in tempo polinomiale
- **P**: la classe dei problemi risolvibili deterministicamente in tempo polinomiale (i problemi trattabili)
- La grande domanda: $P = NP$??
- *Molto probabilmente* no! Però ...
- Se $P = NP$ potremmo risolvere in maniera “efficiente” un’enorme quantità di problemi oggi intrattabili o affrontati con euristiche, casi particolari, ecc.
- Il concetto di (**NP**) completezza: un “rappresentante” della classe racchiude in sé l’essenza di tutti i problemi della classe: troviamo la soluzione per esso e l’abbiamo trovata per tutti!
- Il bello è che nell’enorme congerie di **NP**, una grandissima quantità di problemi è a sua volta anche **NP**-completa: basterebbe risolverne uno in tempo polinomiale (deterministicamente) e **P** sarebbe = **NP**; basterebbe provare per uno solo di essi che è intrattabile e tutti gli altri lo sarebbero pure!
- Infine: nondeterminismo non è sinonimo di casualità però ... le affascinanti prospettive della computazione probabilistica.