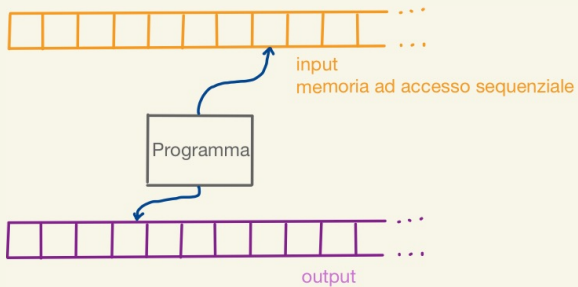


# Algoritmi e Strutture Dati

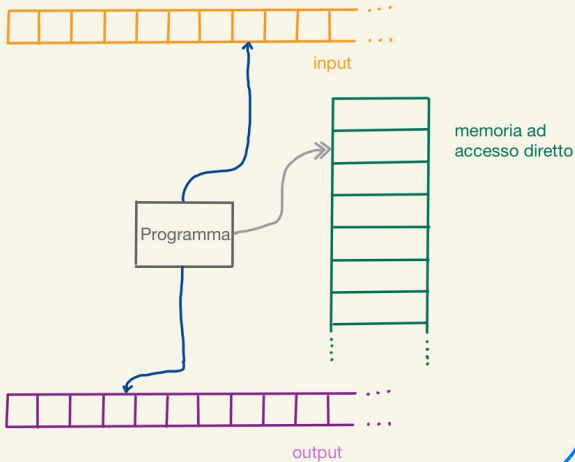
## Lezione 5

7 ottobre 2022

# Macchina di Turing



# Macchina ad accesso diretto (RAM)



Accesso a memoria  
LOAD/STORE

Aritmetico/Logico

$+$ ,  $*$ ,  $/$ ,  $-$

Operatori di confronto

$\leq$ ,  $<$ ,  $>$ ,  $\geq$ ,  $!=$

$=$

Operation; Temp  $O(1)$

su tipi primitivi

int  
float

## Minimo di una sequenza

ALGORITMO minimo (sequenza seq)  $\rightarrow$  elemento

min  $\leftarrow$  primo elemento di seq

WHILE seq non è finita DO

    | x  $\leftarrow$  prossimo elemento di seq

    | IF  $x < \text{min}$  THEN min  $\leftarrow x$

RETURN min

$n = \# \text{elementi di seq}$

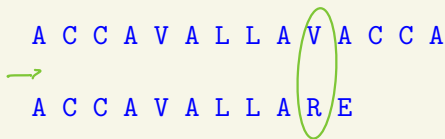
n° di cfr =  $n - 1$

n° di assegnamenti  $\leq 2n - 1$

Se costo operazioni è  $O(1) \rightarrow$  tempo totale  $O(n)$

# Accavallavacca

*Arnese impiegato per caricare mucche su cavalli oppure una mucca sull'altra allo scopo di risparmiare spazio nel trasporto*



A diagram illustrating the wordplay 'Accavallavacca'. It consists of two rows of blue capital letters. The top row is 'A C C A V A L L A V A C C A' and the bottom row is 'A C C A V A L L A R E'. A green arrow points from the left towards the start of the second row. A green oval encircles the 'V' in the top row and the 'R' in the bottom row, highlighting the shared letter 'V' in the word 'cavalli' and the 'R' in 'Arnese'.

A C C A V A L L A V A C C A

A C C A V A L L A R E

ALGORITMO minimo (sequenza seq)  $\rightarrow$  elemento

min  $\leftarrow$  primo elemento di seq

WHILE seq non è finita DO

$x \leftarrow$  prossimo elemento di seq

    IF  $x < \text{min}$  THEN min  $\leftarrow x$

RETURN min

$n = \# \text{elementi di seq}$

n° di cfr =  $n-1$

n° di assegnamenti  $\leq 2n-1$

#operazioni  $O(n)$

$\downarrow$

costo di ogni operazione

$O(M)$

$\Rightarrow$  costo totale

$O(n \cdot M)$

Sequenza di stringhe  
di lunghezza  $M$

Costo di un cfr  $O(M)$

Costo assegnamento  
(copiando la stringa)  $O(M)$

Calcolo  $x^x$   $x \geq 0$

$$x^x = \underbrace{x \cdot x \cdot \dots \cdot x}_x \text{ u.l.p}$$

ALGORITHM  $xx(\text{infero } x) \rightarrow \text{infero}$

$p \leftarrow 1$

FOR  $i \leftarrow 1$  TO  $x$  DO

$p \leftarrow p * x$

RETURN  $p$

mod/biz

# operazioni

- prodotti e assegnamenti  $(p, x)$   $O(x)$
- confronti e incrementi  $(i)$   $O(x)$

Tempo se le operation costano  $O(1)$   
tempo totale  $O(x)$

CRITERI DI COSTO

UNIFORME

operazioni elementari

1 unità di tempo

dati elementari  $\rightarrow$  spazio  $O(1)$

LOGARITMICO

Tempo proporzionale alla  
grandezza della rappresentazione  
dei dati

intero  $x \rightarrow \underline{O(\lg x)}$

$\rightarrow$  spazio  $O(\lg x)$



ALGORITHM  $xx(\text{infero } x) \rightarrow \text{infero}$

```
p ← 1
FOR i ← 1 TO x DO
  p ← p * x
RETURN p
```

iterazione  $i$

$$p \leftarrow p * x$$

- inizio iterazione

$p$  contiene  $x^{i-1}$

- stop

"

"

$x^i$

• Costo di  $p * x$

$$\underbrace{\lg x^{i-1}}_p + \underbrace{\lg x}_x = (i-1) \lg x + \lg x = \underline{i \lg x}$$

• Costo assegnamento  $p \leftarrow \dots$

$$\underline{\lg x^i} = \underline{i \lg x}$$

n° di bit  
da copiare

$$c \cdot i \lg x + d$$

costo iterazione  $i$

$c, d$   
costanti

Costo  $\rightarrow$   $\log$

$$\begin{aligned} e + \sum_{i=1}^x (c \cdot i \log x + d) &= e + c \cdot \log x \underbrace{\sum_{i=1}^x i}_{\frac{x(x+1)}{2}} + \sum_{i=1}^x d \\ &= e + c \cdot \log x \cdot \frac{x(x+1)}{2} + dx \\ &= \Theta(x^2 \log x) \end{aligned}$$

Costo Logaritmico

$$T(x) = \Theta(x^2 \log x)$$

Tempo

$$S(x) = \Theta(x \log x)$$

spazio

## Criterio di costo uniforme

**Tempo** Ogni istruzione elementare utilizza un'unità di tempo *indipendentemente* dalla grandezza degli operandi

**Spazio** Ogni variabile elementare utilizza un'unità di spazio *indipendentemente* dal valore contenuto

Criterio ragionevole quando i valori trattati dall'algoritmo sono di grandezza limitata (es. variabili intere o in virgola mobile nel range di tipi primitivi `int`, `long`, `float`, `double`)

Criterio inadeguato quando si manipolano quantità arbitrariamente grandi: è necessario tenere conto della loro grandezza, in particolare della lunghezza delle loro rappresentazioni

# Criterio di costo logaritmico

**Tempo** Il tempo di calcolo di ciascuna operazione è *proporzionale alla lunghezza dei valori coinvolti*

*sum  
x+y*

**Spazio** Lunghezza della rappresentazione del dato

Esempi:

- interi: numero di bit
- stringhe: numero di caratteri

*↓  
O(g<sub>1</sub> + g<sub>2</sub>)*

# Complessità di algoritmi (Tempo)

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $I$  istanza
- $tempo(I) =$  tempo impiegato da  $\mathcal{A}$  su input  $I$

La complessità in tempo viene definita come funzione  $T : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  della *lunghezza dell'input*

- Caso peggiore
- Caso migliore
- Caso medio

Analoghe definizioni possono essere date per altre risorse  
(es. spazio)

3 istanze di Coughera n

tempi

$i_1$	$i_2$	$i_3$
12	24	9

caso peggiore

$$T_{\text{worst}} = 24$$

caso migliore

$$T_{\text{best}} = 9$$

caso medio

$$T_{\text{avg}} = \frac{12 + 24 + 9}{3} = 15$$

↖ se equiprobabile

probabilità diverse

$\frac{1}{2}$	$\frac{1}{6}$	$\frac{1}{3}$
$i_1$	$i_2$	$i_3$

$$\begin{aligned} T_{\text{avg}} &= \frac{1}{2} \cdot 12 + \frac{1}{6} \cdot 24 + \frac{1}{3} \cdot 9 = \\ &= 6 + 4 + 3 = 13 \end{aligned}$$

# Complessità di algoritmi (Tempo)

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $I$  istanza
- $tempo(I)$  = tempo impiegato da  $\mathcal{A}$  su input  $I$

**Caso peggiore**  $T_{worst} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$

Tempo massimo utilizzato su input di lunghezza  $n$ :

$$T_{worst}(n) = \max\{tempo(I) \mid |I| = n\}$$

# Complessità di algoritmi (Tempo)

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $I$  istanza
- $tempo(I)$  = tempo impiegato da  $\mathcal{A}$  su input  $I$

**Caso migliore**  $T_{best} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  (in genere poco significativo)  
Tempo minimo utilizzato su input di lunghezza  $n$ :

$$T_{best}(n) = \min\{tempo(I) \mid |I| = n\}$$



# Complessità di algoritmi (Tempo)

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $I$  istanza
- $tempo(I)$  = tempo impiegato da  $\mathcal{A}$  su input  $I$

**Caso medio**  $T_{avg} : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$

Media dei tempi utilizzati su input di lunghezza  $n$ , pesata con le probabilità:

$$T_{avg}(n) = \sum_{|I|=n} Prob(I) \cdot tempo(I)$$

# Complessità di algoritmi

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $\mathcal{R}$  risorsa (es. tempo)
- $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  funzione

## Limitazione superiore (upper bound)

$\mathcal{A}$  ha costo di esecuzione  $O(f(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$

se la quantità di  $\mathcal{R}$  *sufficiente* per eseguire  $\mathcal{A}$  istanze di lunghezza  $n$  è  $O(f(n))$

$$\forall \text{ istanza } I \text{ con } |I|=n \\ T(I) \leq O(f(n))$$

# Complessità di algoritmi

- $\mathcal{A}$  algoritmo
- $\mathcal{R}$  risorsa (es. tempo)
- $f : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  funzione

## Limitazione superiore (upper bound)

$\mathcal{A}$  ha costo di esecuzione  $O(f(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$   
se la quantità di  $\mathcal{R}$  *sufficiente* per eseguire  $\mathcal{A}$  istanze di  
lunghezza  $n$  è  $O(f(n))$

caso  
reggiore

## Limitazione inferiore (lower bound)

$\mathcal{A}$  ha costo di esecuzione  $\Omega(f(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$   
se la quantità di  $\mathcal{R}$  *necessaria* per eseguire  $\mathcal{A}$  su istanze di  
lunghezza  $n$  è  $\Omega(f(n))$

$\forall n \exists I$  con  $|I| = n$

t.c.  $t(I) \geq \Omega(f(n))$

# Complessità di problemi

- $\mathcal{P}$  problema
- risorsa tempo

Quanto tempo si impiega per risolvere  $\mathcal{P}$  ?

# Complessità di problemi

- $\mathcal{P}$  problema
- risorsa tempo

Quanto tempo si impiega per risolvere  $\mathcal{P}$  ?

- Trovo un algoritmo  $\mathcal{A}$  che risolve  $\mathcal{P}$  in tempo  $O(T(n))$   
 $\Rightarrow$  tempo  $O(T(n))$  è *sufficiente* per risolvere  $\mathcal{P}$

Empirical  
Evidence

# Complessità di problemi

- $\mathcal{P}$  problema
- risorsa tempo

Quanto tempo si impiega per risolvere  $\mathcal{P}$  ?

- Trovo un algoritmo  $\mathcal{A}$  che risolve  $\mathcal{P}$  in tempo  $O(T(n))$   
 $\Rightarrow$  tempo  $O(T(n))$  è *sufficiente* per risolvere  $\mathcal{P}$

$\mathcal{A}$  è l'algoritmo che risolve  $\mathcal{P}$  più velocemente? — NO

- Dimostro che *ogni* algoritmo che risolve  $\mathcal{P}$  utilizza tempo  $\Omega(T(n))$

$\Rightarrow$  tempo  $\Omega(T(n))$  è *necessario* per risolvere  $\mathcal{P}$

↑  
limiti inferiori

non  
un algoritmo  
più veloce

# Complessità di problemi

- $\mathcal{P}$  problema
- $\mathcal{R}$  risorsa (es. tempo)
- $f, g : \mathbb{N} \rightarrow \mathbb{N}$  funzioni

## Limitazione superiore (upper bound)

$\mathcal{P}$  ha complessità  $O(f(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$   
quando *esiste un algoritmo* che risolve  $\mathcal{P}$   
il cui costo di esecuzione è  $O(f(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$

## Limitazione inferiore (lower bound)

$\mathcal{P}$  ha complessità  $\Omega(g(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$   
quando *ogni algoritmo* che risolve  $\mathcal{P}$   
ha costo di esecuzione  $\Omega(g(n))$  rispetto a  $\mathcal{R}$