

# **Automati, Complessità e Calcolabilità**

## **Prof. E. Fachini**

- 1. introduzione al corso**
  - 1. il programma in sintesi**
  - 2. qualche motivazione**
- 2. aspetti organizzativi**
  - 1. il libro di testo**
  - 2. i momenti di verifica**

# **Introduzione al corso: cosa si studierà**

- 1. Linguaggi formali e modelli di calcolo**
- 2. Teoria della calcolabilità**
- 3. Teoria della complessità**

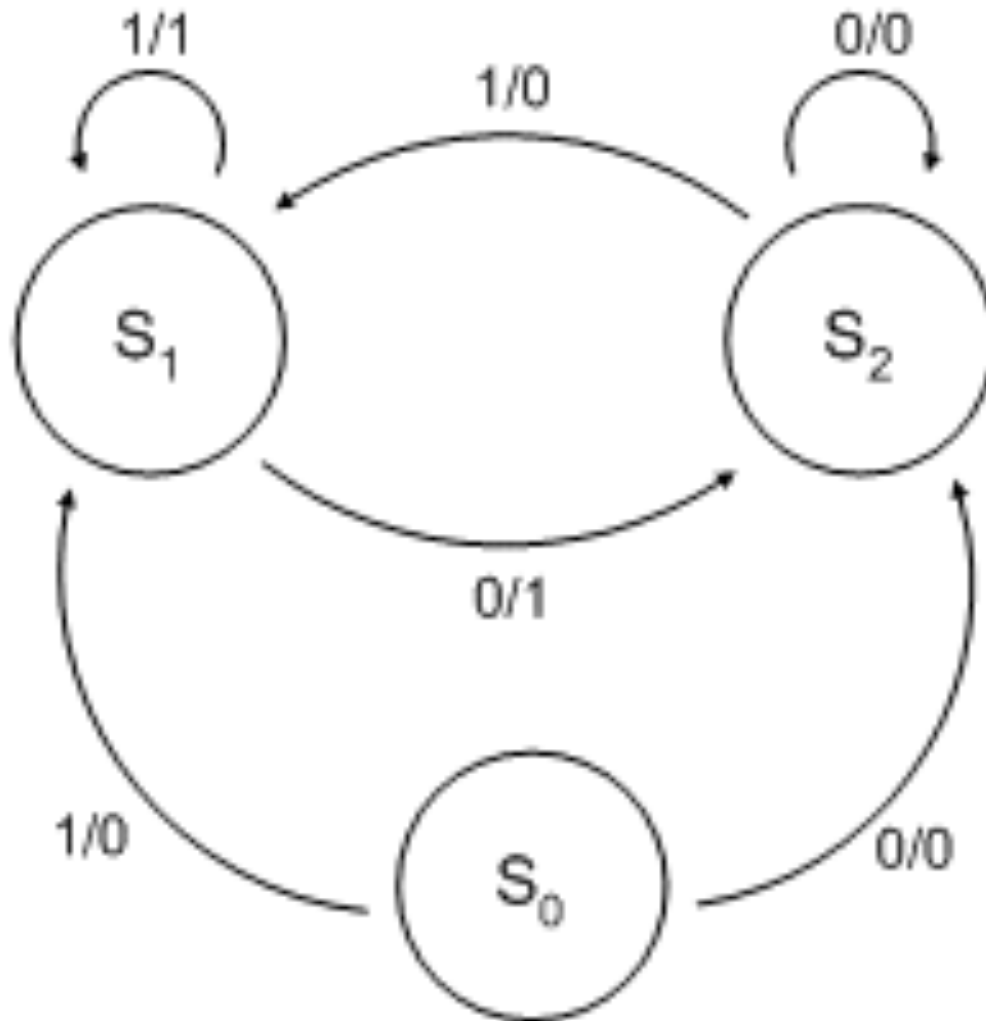
# Linguaggi formali e modelli di calcolo

**Introdurremo vari modelli matematici di computazione di potere computazionale via via crescente.**

**Dovremo quindi avere un metodo uniforme di confronto del potere computazionale di diversi modelli.**



# Esempio di macchina di Miley da Wikipedia



**Il numero degli stati è finito**

# Linguaggi formali e modelli di calcolo

**Introdurremo gli automi a stati finiti, gli automi a pila e le macchine di Turing e ne studieremo le proprietà fondamentali.**

**Questi modelli di calcolo sono considerati dei riconoscitori di linguaggi, piuttosto che come macchine che dato un input producono un output, per rendere più semplice il confronto in termini di potere computazionale.**

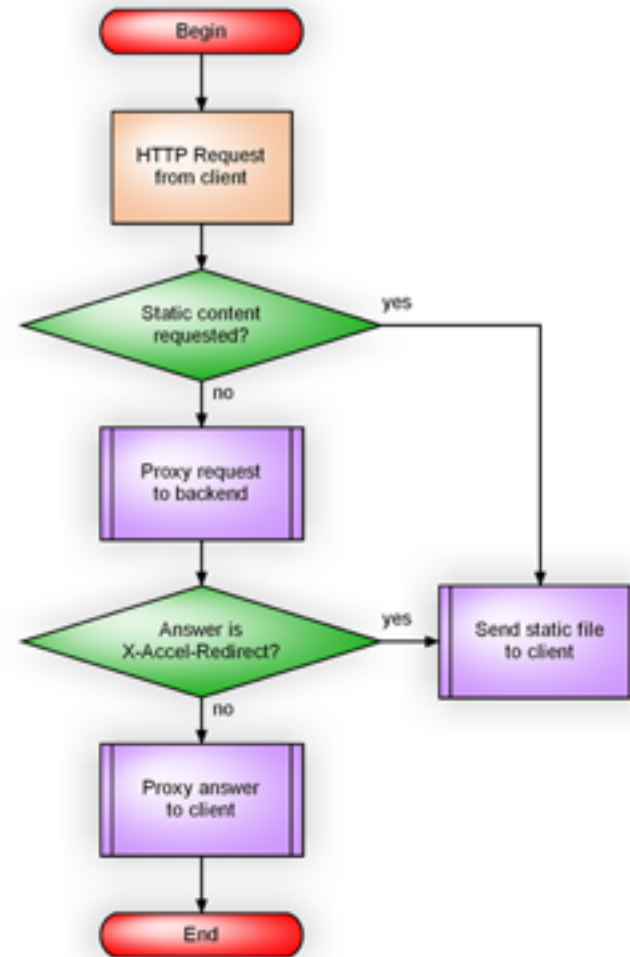
## 2. Teoria della calcolabilità

**È la teoria che studia quali problemi possono essere risolti con un calcolatore.**

**Trovare una soluzione algoritmica per un problema può essere arduo, in molti casi è **impossibile!****

# Algoritmo

**Quando ci troviamo di fronte ad un algoritmo che risolve un problema siamo in grado di riconoscerlo come tale.**



# **NON** esistenza di un algoritmo

**Volendo provare che per un particolare problema non esiste un algoritmo è necessario disporre di una definizione formale di algoritmo.**

**Church e Turing indipendentemente nel 1936 diedero due risposte diverse, subito provate equivalenti.**

**Per quale problema hanno dimostrato la non esistenza di un algoritmo?**



# David Hilbert

1862 - 1943



**Un forte impulso verso la definizione precisa di ciò che è calcolabile viene da Hilbert. Hilbert pensava che tutta la matematica potesse essere assiomatizzata.**

**Una volta ottenuta questa assiomatizzazione si sarebbe potuta concepire una procedura effettiva che avrebbe deciso in un numero finito di passi se una affermazione matematica era deducibile dagli assiomi o no, quindi se era vera o falsa, tenuto conto che l'assiomatizzazione doveva essere completa e consistente.**

# Entscheidungsproblem (problema della decisione)

Un algoritmo come quello cercato da Hilbert avrebbe potuto risolvere problemi aperti della matematica come la

**Goldbach's conjecture**: ogni intero pari maggiore di 2 è esprimibile come la somma di due interi primi.

La congettura vale fino a  $4 \times 10^{18}$ , ma non è dimostrata in generale.

# Il problema della decisione di Hilbert (1862-1943)



Risolto  
negativamente  
da Church e



da Turing

nel 1936

# Alonso Church

4/6/1903-11/8/1995

**Identifica il termine “effettivamente calcolabile” con  $\lambda$ -definibile.**

**Una funzione di interi positivi è detta effettivamente calcolabile se è  $\lambda$ -definibile oppure se è ricorsiva.**

**La nozione di  $\lambda$ -definibile è dovuta a Church e a Kleene (1933) e quella di ricorsività è dovuta a Gödel, la prova della loro equivalenza è dovuta a Kleene.**

**Il  $\lambda$ -calcolo ha avuto una grande influenza sulla costruzione dei linguaggi di programmazione, in particolare i funzionali (pure Lisp, Haskell, Miranda and ML).**

**E' il metalinguaggio della semantica denotazionale**



# Alan Turing

1912- 1954

Da wikipedia:

Nel **1934** si laureò con il massimo dei voti presso l'**Università di Cambridge**.

Nello stesso anno si trasferì alla **Princeton University** dove studiò per due anni, sotto la direzione di Church ottenendo infine un **Ph.D.**



In quegli anni pubblicò l'articolo "*On computable Numbers, with an application to the **Entscheidungsproblem***" nel quale descriveva, per la prima volta, quella che sarebbe poi stata chiamata la **macchina di Turing** e nel quale risolve negativamente il problema della decisione di Hilbert.

Qui egli dimostra che il problema della fermata per macchine di Turing non è algoritmicamente risolvibile.

# Turing e Church

- **Si dimostra che una funzione calcolabile con una macchina di Turing è  $\lambda$ -definibile e viceversa**
- **L'insieme delle funzioni calcolabili è indipendente dal modello di calcolo (purchè generale).**

**Una funzione  $f$  è calcolabile se esiste un algoritmo che**

- **dà in output il valore della funzione sull'input  $x$ , se  $f$  è definita su  $x$**
- **e non si ferma altrimenti.**

# “Mathematical Problems” di Hilbert

Hilbert presenta 10 ( su 23 da lui individuati) problemi al Secondo Congresso Internazionale di Matematica in Parigi, nel 1900. Tra questi uno è chiaramente un problema algoritmico :

C'e' un algoritmo che, ricevuto in input un polinomio a coefficienti interi, stabilisce se la relativa equazione ha soluzione intera?

**Hilbert:** “...to devise a process according to which it can be determined by a finite number of operations whether the (diophantine) equation is solvable in rational integers.”

**Nota. Diophantine:** da Diophantus, matematico greco del 3° secolo a.c.

**10° problema di Hilbert:  
c'è un algoritmo che riceve in input  
un polinomio a coefficienti interi e  
dà in output “sì” se l'equazione  
corrispondente ha soluzioni intere  
e “no” altrimenti?**



**Risolto negativamente da  
Matijasevic (1947) nel 1970,  
grazie ai risultati precedenti di  
Julia Robinson (1919-1985) e  
altri.**





# Teoria della calcolabilità

**E' una vasta area di studio che comprende**

- **la definizione, lo studio e il confronto di vari modelli di calcolo,**
- **metodi di prova per dimostrare la non esistenza di un algoritmo per risolvere un problema**

**Noi introdurremo un unico modello di calcolo generale, la Macchina di Turing, e alcune sue varianti,**

- **un unico metodo di prova, la funzione di riduzione,**
- **e dimostreremo l'indecidibilità di alcuni problemi, tra cui quello della fermata per le macchine di Turing e altri la cui indecidibilità si ottiene con il metodo della riduzione.**

# Teoria della complessità

Ordinare  $n$  numeri è facile:  $O(n \lg n)$ .

Mentre determinare se in un grafo diretto con  $n$  vertici c'è un cammino hamiltoniano, da un vertice  $s$  a uno  $t$ , cioè un cammino in cui tutti i vertici sono presenti una e una sola volta, è più difficile. L'algoritmo basato sulla ricerca esaustiva è in  $O(n!)$

# Teoria della complessità

**Ma la complessità esponenziale è proibitiva, per dimensioni di istanze anche ragionevolmente piccole, tanto da rendere i problemi di complessità esponenziale e intrattabili, come se l'algoritmo che li risolve non ci fosse!**

**La teoria cerca di capire le ragioni di questa complessità e come dominarla, se possibile.**

**Raggruppiamo in una classe tutti i problemi che possono essere risolti con algoritmi della stessa complessità (di tempo o di spazio) nel caso peggiore.**

# Esempi di classi di complessità

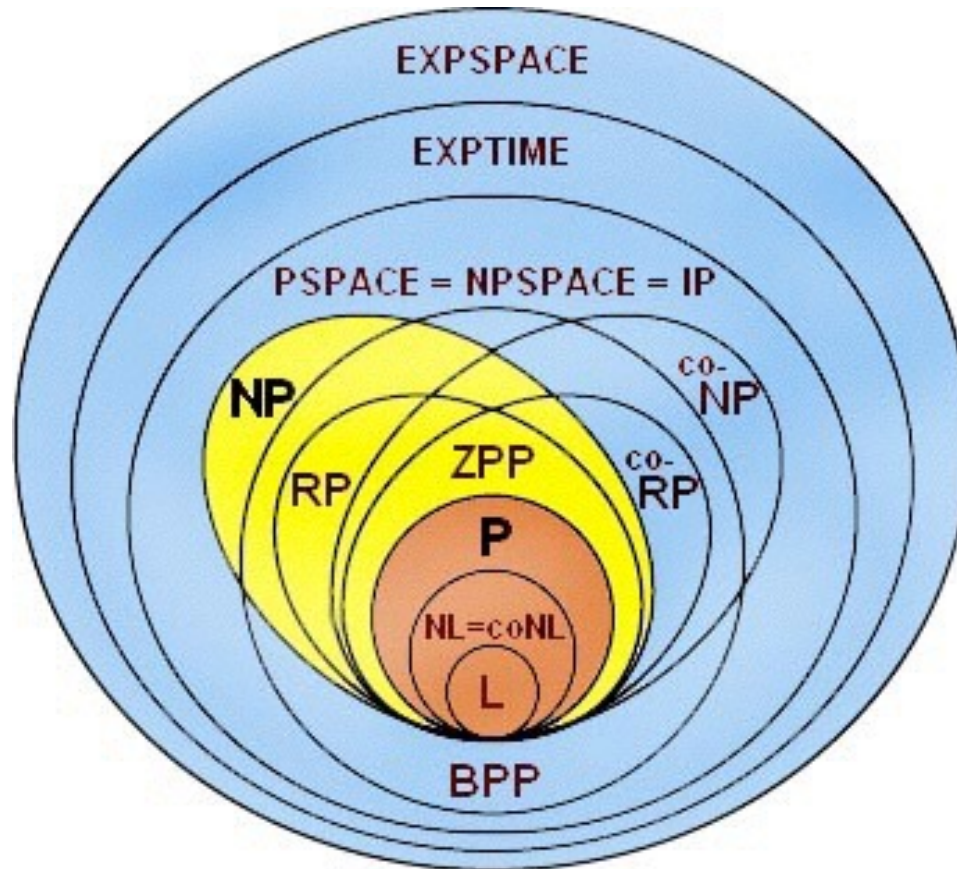
**P** = la classe dei problemi che possono essere risolti con un algoritmo con complessità di tempo **polinomiale** nel caso peggiore.  
[ cioè in  $O(n^k)$ , per  $k \geq 0$  ]

Es. ordinamento è in P

**EXP** = la classe dei problemi che possono essere risolti con un algoritmo con complessità di tempo **esponenziale** [ cioè in  $O(2^{nk})$ , per  $k \geq 0$  ] nel caso peggiore.

Es. il problema del cammino hamiltoniano, che può essere risolto da un algoritmo il cui tempo di esecuzione nel caso peggiore è in  $O(n^2 2^n)$ .

# Teoria della complessità



# Complessità

- **Studieremo le classi di complessità più note**
- **Introdurremo il concetto di riduzione polinomiale tra problemi come strumento per dimostrare l'appartenenza o meno a una classe di complessità.**
- **esporremo il più importante problema aperto dell'informatica teorica: P vs NP.**

# Aspetti organizzativi

- Il testo di riferimento è

**Autore:** Michael Sipser

**Titolo:** Introduction to the Theory of Computation

**Titolo italiano:** Introduzione alla teoria della computazione

a cura di Clelia de Felice, Luisa Gargano e Paolo D'Arco

**Editore:** Course Technology (Thomson)

**per la traduzione:** Apogeo

- La pagina del corso, su TWIKI, è raggiungibile dalla pagina degli insegnamenti

# Modelli di calcolo

**Durante il corso dovremo confrontare il potere computazionale di diversi modelli di calcolo.**

**Per poter confrontare tra loro modelli di calcolo diversi bisogna decidere cosa intendiamo per computazione.**



# Prima considerazione: trattiamo solo problemi decisionali

Un problema decisionale è un problema che ha solo risposta sì o no.

**Esempio di problema decisionale:** Dato un grafo diretto  $G=(V,E)$  e due suoi vertici  $s$  e  $t$ , esiste un cammino hamiltoniano nel grafo da  $s$  a  $t$ , cioè un cammino che passa per ogni vertice una sola volta?

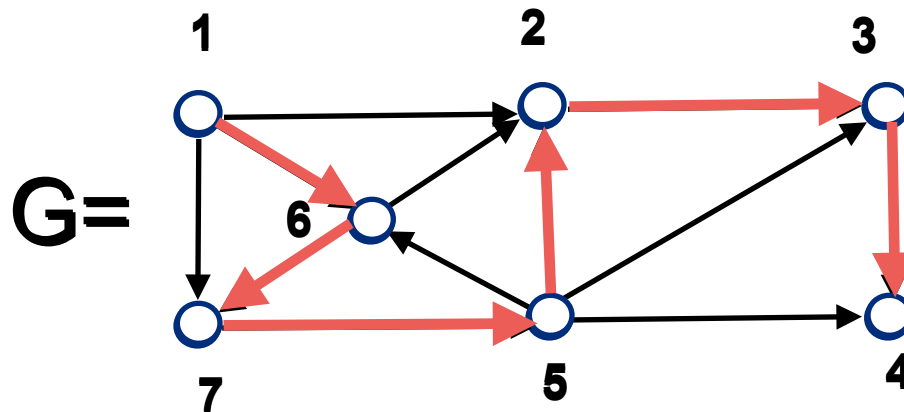
Un **istanza** di un problema è un particolare input per quel problema.

# Istanze sì

**Esempio di istanza:** Un particolare grafo diretto, e due suoi vertici costituiscono un'istanza del problema del cammino hamiltoniano.

Chiamiamo istanze sì quelle che hanno soluzione sì e istanze no quelle che hanno soluzione no.

input G, 1,4

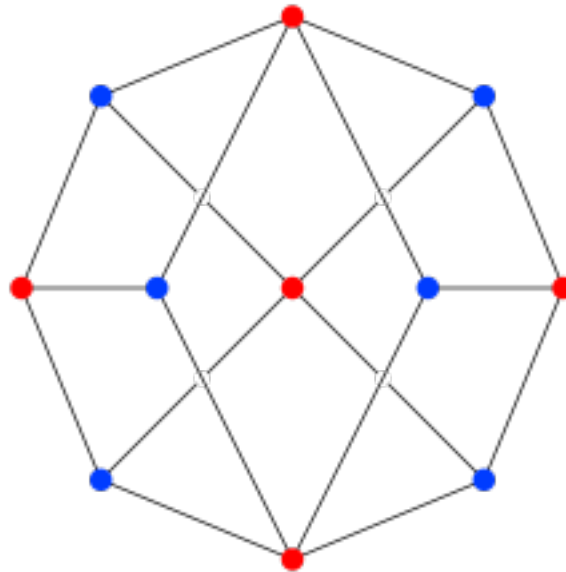


istanza sì

# e istanze no

**Esempio di istanza:** Un particolare grafo diretto, e due suoi vertici costituiscono un'istanza del problema del cammino hamiltoniano.

Chiamiamo istanze sì quelle che hanno soluzione sì e istanze no quelle che hanno soluzione no.



istanza no

# Problemi decisionali e ricerca di una soluzione

In generale in realtà siamo interessati a trovare una soluzione piuttosto che a sapere se c'è una soluzione.

Chiamiamo problemi di ricerca, in contrapposizione ai problemi di decisione, quelli per i quali cerchiamo una soluzione.

Per esempio il problema della ricerca di un cammino hamiltoniano consiste nel fornire un cammino hamiltoniano in un grafo diretto  $G$  da un suo vertice  $s$  a un suo vertice  $t$

Ma possiamo usare un algoritmo per il problema decisionale per costruire un algoritmo per il problema della ricerca.

# Problemi decisionali e ricerca di una soluzione

**Ma possiamo usare un algoritmo per il problema decisionale per costruire un algoritmo per il problema della ricerca.**

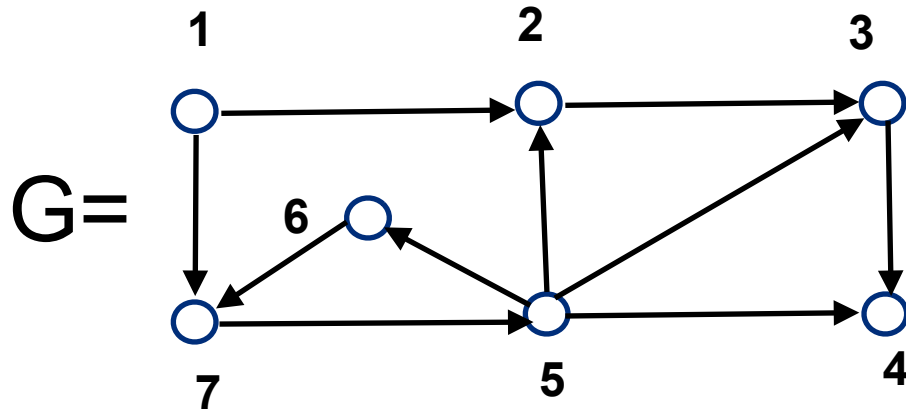
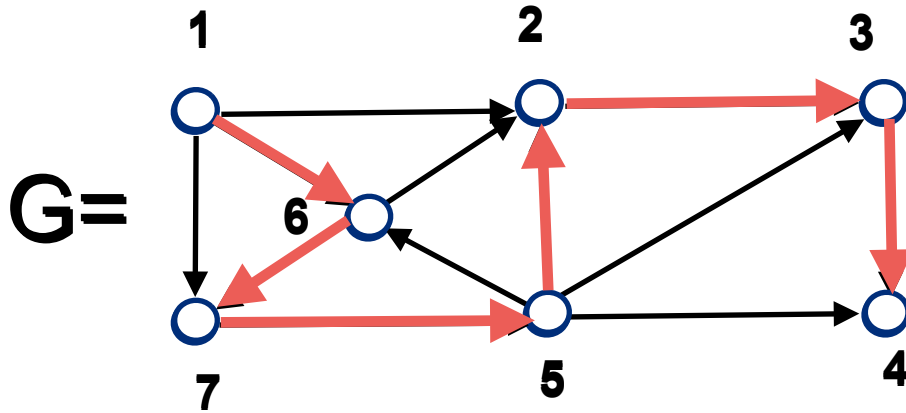
**Esempio:** Verifichiamo se un cammino hamiltoniano tra i due vertici dati è presente nel grafo.

**Se la risposta è no il processo è terminato, altrimenti rimuoviamo un arco se il grafo ottenuto dopo la rimozione ha ancora un cammino hamiltoniano.**

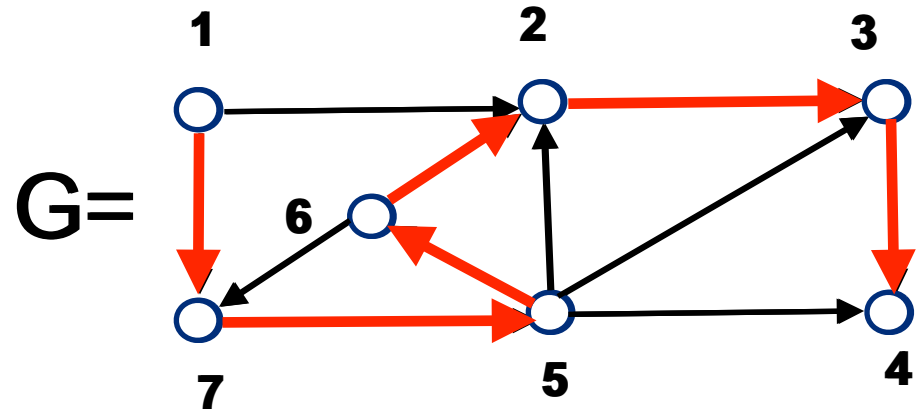
**Al termine del processo resta giusto il cammino hamiltoniano. Ogni verifica è naturalmente eseguita utilizzando l'algoritmo che risolve il problema decisionale.**

# Esempio Hamilton

input G, 1,4



Considera (1,6)



L'eliminazione di (6,2) produrrebbe un grafo che non ha un hamppath 1-4

# SAT

**SAT** = {  $\varphi$  |  $\varphi$  è una formula booleana soddisfacibile }.

Esempio di formula booleana :

$$\varphi = (x_1 \vee \neg x_2) \wedge (x_2 \vee x_3 \vee \neg x_1) \wedge (x_4 \vee \neg x_3)$$

**Problema SAT**

**input:**  $\varphi$ , dove  $\varphi$  una formula booleana

**Problema di decisione:** esiste un assegnamento di valori di verità che soddisfa  $\varphi$ ?

**Risposta:** Sì o no

Però **la soddisfacibilità di una formula booleana** è un tipico problema di **ricerca (search)**: cerchiamo un assegnamento di valori di verità che renda vera la formula, tra tutti quelli possibili.

# RSAT

**Esempio di formula booleana :**

$$\varphi = (x1 \vee \neg x2) \wedge (x2 \vee x3 \vee \neg x1) \wedge (x4 \vee \neg x3)$$

**Problema RSAT**

**input:**  $\varphi$ , dove  $\varphi$  una formula booleana

**Problema di ricerca:** trovare un assegnamento di valori di verità, se esiste, che soddisfa  $\varphi$ .

**Risposta:** un assegnamento che soddisfa  $\varphi$  o “ $\varphi$  non è soddisfacibile”



# Decisione vs ricerca per SAT

Supponiamo di disporre di un algoritmo per SAT,  $M_{SAT}$  tale che:

$M_{SAT}$

input:  $\varphi$ , dove  $\varphi$  una formula booleana

risposta sì se  $\varphi$  è soddisfacibile

altrimenti risposta no.

Possiamo usarlo come “subroutine” in un algoritmo che calcola un assegnamento che soddisfa  $\varphi$ .

IDEA:

Si esegue  $M_{SAT}$  su  $\varphi$  se la risposta è no, si termina con risposta “ $\varphi$  non è soddisfacibile”, altrimenti

si assegna 0 alla prima variabile e si esegue  $M_{SAT}$  sulla formula ottenuta  $\varphi_0$ , se  $\varphi_0$  non è soddisfacibile si pone la prima variabile a 1, e si controlla se  $\varphi_1$  è soddisfacibile;

in entrambi i casi

si prosegue nello stesso modo per la seconda variabile, e così via fino ad esaurimento delle variabili.

# Algoritmo di ricerca per SAT: esempio di esecuzione

Si esegue  $M_{SAT}$  su  $\varphi$  se la risposta è no, si termina con risposta “ $\varphi$  non è soddisfacibile”, altrimenti

si assegna 0 alla prima variabile e si esegue  $M_{SAT}$  sulla formula ottenuta  $\varphi_1$ , se  $\varphi_1$  non è soddisfacibile si pone la prima variabile a 1,

in entrambi i casi si prosegue nello stesso modo per la seconda variabile, e così via fino ad esaurimento delle variabili.

**Esempio:**

$$\varphi(x_1, x_2, x_3, x_4) = (x_1 \vee \neg x_2) \wedge (x_2 \vee x_3 \vee \neg x_1) \wedge (x_4 \vee \neg x_3)$$

Si esegue  $M_{SAT}$  su

$\varphi(x_1, x_2, x_3, x_4) = (x_1 \vee \neg x_2) \wedge (x_2 \vee x_3 \vee \neg x_1) \wedge (x_4 \vee \neg x_3)$ , poichè è soddisfacibile, si costruisce

$$\varphi(0, x_2, x_3, x_4) = \varphi_0(x_2, x_3, x_4) = (0 \vee \neg x_2) \wedge (x_2 \vee x_3 \vee 1) \wedge (x_4 \vee \neg x_3)$$

e si esegue  $M_{SAT}$  su  $\varphi_0$

se la risposta è sì, allora si prosegue assegnando 0 a  $x_2$ ,

se la risposta è no, allora si considera

$$\varphi(1, x_2, x_3, x_4) = \varphi_1(x_2, x_3, x_4) = (1 \vee \neg x_2) \wedge (x_2 \vee x_3 \vee 0) \wedge (x_4 \vee \neg x_3)$$

perchè visto che  $\varphi$  è soddisfacibile uno dei due valori è quello giusto!

# Complessità problemi decisionali e di ricerca

L'algoritmo per determinare un cammino hamiltoniano ha una complessità che dipende polinomialmente da quello per la ricerca.

Lo studio delle classi di complessità dei problemi è semplificato dal ridursi a considerare problemi decisionali e i risultati sono spesso applicabili ai problemi di ricerca associati.

Questa osservazione giustifica la concentrazione su problemi di decisione.

# Decisione vs ottimalità

Spesso i problemi di **ricerca** si presentano “naturalmente” come problemi di ottimizzazione.

Anche in questo caso gli algoritmi per i problemi di decisione si possono utilizzare per i problemi di ottimizzazione, con una complessità aggiuntiva polinomiale.

Si utilizza la ricerca binaria.

# Esempio del MIN-TSP

**Dato un grafo  $G$ , si vuole determinare un ciclo hamiltoniano di costo minimo nel grafo.**

**Idea:** Si basa sulla ricerca binaria.

**Un limite superiore al costo di un ciclo hamiltoniano,  $c_{\max}$ , è  $n$  volte il costo dell'arco di costo massimo e quello inferiore,  $c_{\min}$ , è  $n$  volte il costo dell'arco di costo minimo.**

**Si verifica se c'è un ciclo hamiltoniano di costo  $m$  pari a circa la metà tra minimo e massimo.**

**Se si trova un ciclo hamiltoniano di costo  $m$ , per capire se è minimale si cerca un ciclo hamiltoniano di costo minore nell'intervallo  $[c_{\min}, m-1]$ , altrimenti, cioè se un ciclo hamiltoniano di dimensione  $m$  non c'è nel grafo, dobbiamo cercarne uno nell'intervallo  $[m+1, c_{\max}]$ . Come nel caso del clique reiterando il ragionamento si ottiene l'algoritmo desiderato**

# Esempio del MIN-TSP

Dato un grafo  $G$ , si vuole determinare un ciclo hamiltoniano di costo minimo nel grafo.

```
OTSP  
Input  $\langle G=(V,E) \rangle$   $G$  ha  $n$  vertici  
low =  $c_{\min} * n$   
high =  $c_{\max} * n$ ;  
while low  $\leq$  high do  
    m = (low+high)/2  
    if  $M_{TSP} \langle G=(V,E), m \rangle = 1$  then  $m' = m$ ; high = m - 1 else low = m + 1  
Output  $C_{TSP} \langle G=(V,E), m' \rangle$ 
```

l'output di  $C_{TSP}(G,k)$  è un ciclo hamiltoniano di costo  $k$

**Complessità:** Siano  $n$  e  $m$  il numero dei vertici rispettivamente degli archi di un grafo,  $t_M(n,m)$  la complessità della procedura  $M_{TSP}$  e  $t_C(n,m)$  la complessità di  $C_{TSP}$   
Allora  $O_{TSP}$  ha complessità  $t_O(n,m) = O(m + \lg n * t_M(n,m) + t_C(n,m))$

# Linguaggio: definizione

**Una parola è una sequenza di simboli presi da un insieme finito, l'alfabeto.**

**Un linguaggio è un insieme di parole.**

# Problemi decisionali e linguaggi

Un problema decisionale può essere facilmente “visto” come un linguaggio

**Esempio:** Dato un grafo diretto  $G=(V,E)$ , e due suoi vertici  $s$  e  $t$  esiste un cammino hamiltoniano da  $s$  a  $t$  nel grafo?

Il **linguaggio associato** al problema è quello delle **istanze sì** del problema.

**Esempio:** L'alfabeto è quello della codifica delle istanze del problema del cammino hamiltoniano, (per esempio l'alfabeto binario) e il linguaggio che ci interessa è quello delle parole (binarie) che codificano grafi diretti e due vertici del grafo  $s$  e  $t$  per i quali esiste un cammino hamiltoniano da  $s$  a  $t$ , cioè le istanze sì.

Un dispositivo che riconosce, tra le parole che codificano le istanze, quelle che codificano le istanze sì è un algoritmo che risolve il problema decisionale del cammino hamiltoniano in un grafo.



# Problemi decisionali e linguaggi

**Una computazione è identificata con il riconoscimento di una parola e**

**un algoritmo con il riconoscimento un linguaggio.**

# Prime definizioni e convenzioni

$\Sigma = \{a,b,c\}$  è un esempio di **alfabeto**, che è semplicemente un insieme finito.

**x** = *abbaacba* è un esempio di **parola**, che è semplicemente una sequenza di elementi dell'alfabeto

$\varepsilon$  ( o  $\lambda$  ) è la parola vuota, senza lettere

$\Sigma^* = \{\varepsilon, a, b, c, aa, ab, ac, ba, bb, bc, \dots\}$  è l'insieme di **tutte** le parole che si possono costruire sull'alfabeto  $\{a,b,c\}$ .

Un linguaggio L su  $\Sigma$  è un sottoinsieme di  $\Sigma^*$

# Macchine e problemi

- parola **corrisponde** a un' istanza
- Problema = insieme delle sue istanze
- Dato un problema decisionale l'insieme delle **sue** istanze **sì è il linguaggio** associato al problema
- Modelli di calcolo sono riconoscitori di linguaggi
- Una “macchina” del modello di calcolo che riconosce un linguaggio **corrisponde** a un algoritmo per il problema