

# Sommario

**Problemi di decisione, di ricerca e di ottimizzazione:  
come sono legate le complessità delle diverse  
versioni dei problemi?**

# Decisione vs ricerca

Se disponiamo di un efficiente algoritmo per risolvere un problema di **ricerca** abbiamo risolto l'associato problema di **decisione**.

Potremmo dire che la decisione si riduce alla ricerca.

Quindi se un problema di decisione è NP-hard questo dà evidenza che anche il problema di ricerca associato sia "hard".

Uno dei motivi per cui si considerano problemi di decisione è che spesso le soluzioni algoritmiche per questi si possono utilizzare per i problemi di ricerca associati, con una complessità aggiuntiva polinomiale.

# SAT

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

Problema **SAT**

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

Problema di decisione: esiste  $y$  in  $\{0,1\}^*$  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.

Problema di ricerca: trovare  $y$  in  $\{0,1\}^*$ , 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, un oracolo, per SAT,  $\text{Dec}_{\text{SAT}}$  tale che:

$\text{Dec}_{\text{SAT}}$

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  $\text{Dec}_{\text{SAT}}$  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  $\text{Dec}_{\text{SAT}}$  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

**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  $\text{Dec}_{\text{SAT}}$  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  $\text{Dec}_{\text{SAT}}$  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!

# L'algoritmo per il problema di ricerca

Search<sub>SAT</sub>

Input  $\varphi$

if Dec<sub>SAT</sub>( $\varphi$ ) = 0 then

    output “ $\varphi$  non è soddisfacibile”

else

    for i = 1 to n do

        if Dec<sub>SAT</sub>(<  $\varphi(b_1, \dots, b_{i-1}, 0)$  >) = 1

        then  $b_i = 0$

        else  $b_i = 1$

Output  $b_1, \dots, b_n$

$\varphi$  è una formula sulle variabili  $X_1, \dots, X_n$

dove  $\varphi(b_1, \dots, b_{i-1}, 0)$  è la formula ottenuta da  $\varphi$  sostituendo le prime  $i-1$  variabili con  $b_1, \dots, b_{i-1}$  in  $\{0, 1\}$  e l' $i$ -sima con 0

**Complessità:** L'algoritmo è polinomiale nella complessità  $t(n)$  di Dec<sub>SAT</sub>. L'algoritmo Dec<sub>SAT</sub> è “chiamato”  $n+1$  volte su formule diverse, quindi si ha  $O(nt(n) + n^2)$ , tenendo conto del costo di sostituire ogni variabile con il valore scelto in  $\varphi$ .

# Decisione e ricerca per SAT

Quindi possiamo dire che la ricerca si riduce alla decisione, perché utilizziamo l'algoritmo di decisione per risolvere il problema di ricerca.

Quindi la versione decisionale e la versione ricerca di SAT sono polinomialmente riducibili l'uno all'altro, o più semplicemente che il problema della soddisfacibilità per formule booleane è (polinomialmente) **autoriducibile**.

**In altri termini: un problema è autoriducibile se una soluzione algoritmica efficiente del problema di decisione associato può essere usata per risolvere efficientemente il problema di ricerca.**

# II CLIQUE

**Un clique per un grafo** è un sottoinsieme di vertici tutti connessi tra loro.

**input:**  $\langle G, k \rangle$ , dove  $G$  è un grafo non diretto e  $k$  un intero positivo

**Problema di decisione:** esiste un clique in  $G$  di  $k$  elementi?

**Risposta:** Sì o no

**Problema di ricerca:** determina un clique  $C$  di  $k$  vertici se esiste o rispondi no altrimenti

**Risposta:** un clique  $C$  o “non esiste”



# Decisione vs ricerca per CLIQUE

Supponiamo di disporre di un algoritmo, un oracolo, per CLIQUE,  $DEC_{\text{CLIQUE}}$  tale che:

$DEC_{\text{CLIQUE}}$

input:  $\langle G=(V,E),k \rangle$  dove  $G$  è un grafo non diretto e  $k$  un intero positivo

risposta sì se  $G$  ha un  $k$ -CLIQUE

altrimenti risposta no.

Possiamo usarlo come “subroutine” in un algoritmo che calcola un CLIQUE di  $k$  vertici.

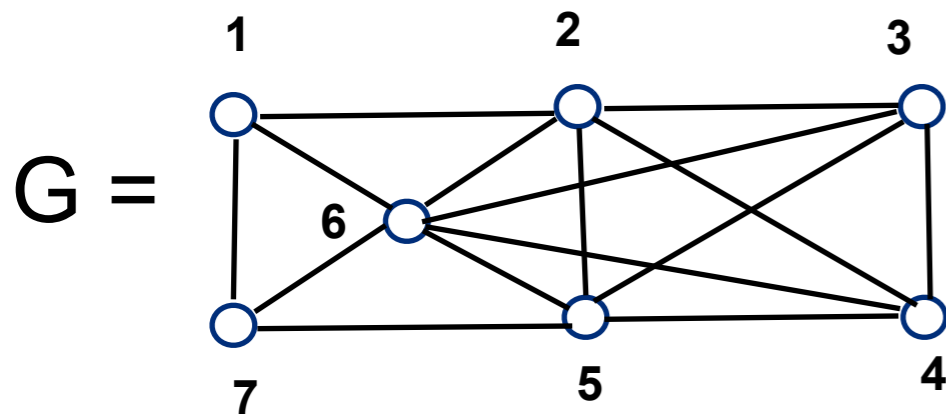
# Decisione vs ricerca per CLIQUE

L'idea si basa sulla seguente osservazione:

se si elimina un vertice  $v$  da un  $k$ -clique può capitare che il grafo risultante abbia ancora un  $k$ -clique, perchè  $v$  faceva parte di un clique più grande di  $k$ , oppure perchè il vertice  $v$  non è in un  $k$ -clique.

Esempio, sia  $k=4$ . I vertici 2,3,4,5 formano un 4-clique.

se si elimina 6 il grafo ha ancora un 4-clique, perchè 2,3,4,5,6 formano un 5-clique, se elimina 1 di nuovo c'è ancora il 4-clique che non lo comprende.



Si può usare l'algoritmo che decide la presenza di un  $k$ -clique per eliminare da  $G$  solo quei vertici che non incidono sull'esistenza di  $k$ -clique in  $G$ .

Così procedendo alla fine rimarranno solo i vertici del  $k$ -clique.

# Algoritmo di ricerca per CLIQUE

Indichiamo con  $G \setminus v$  il grafo ottenuto da  $G$  eliminando il vertice  $v$  da  $V$  insieme con gli archi incidenti su di esso.

**Search**<sub>CLIQUE</sub>

**Input**  $\langle G=(V,E),k \rangle$   $G$  ha  $n$  vertici numerati da 1 a  $n$

**if**  $\text{DEC}_{\text{CLIQUE}} \langle G=(V,E),k \rangle = 0$  **then** “ $G$  non ha un  $k$ -clique”

**else**

**for**  $i = 1$  **to**  $n$  **do**

**if**  $\text{DEC}_{\text{CLIQUE}}(\langle G \setminus i, k \rangle) = 1$  **then**  $G = G \setminus i$

**endFor**

**Output**  $G$

# Complessità ricerca per CLIQUE

**Search<sub>CLIQUE</sub>**

**Input**  $\langle G=(V,E),k \rangle$   $G$  ha  $n$  vertici numerati da 1 a  $n$

**if**  $\text{DEC}_{\text{CLIQUE}} \langle G=(V,E),k \rangle = 0$  **then** “ $G$  non ha un  $k$ -clique”

**else**

**for**  $i = 1$  **to**  $n$  **do**

**if**  $\text{DEC}_{\text{CLIQUE}}(\langle G \setminus i, k \rangle) = 1$  **then**  $G = G \setminus i$

**endFor**

**Output**  $G$

**Complessità.** Sia  $G$  un grafo con  $n$  vertici e  $m$  archi e  $t_M(n,m)$  la complessità della procedura  $\text{DEC}_{\text{CLIQUE}}$

Allora  $\text{Search}_{\text{CLIQUE}}$  ha complessità  $t_c(n,m) = O((n+1)t_M(n,m) + n*(m+n))$

Anche per il problema del CLIQUE possiamo parlare di **autoriducibilità**.

Si può dimostrare che tutti i problemi NP-completi sono autoriducibili.

# L'autoriducibilità: attenzione!

Non per tutti i problemi in NP è possibile costruire un algoritmo per la ricerca efficiente da quello per il problema di decisione associato.

Prendiamo

**COMPOSITES** =  $\{x \mid x = p \cdot q \text{ per interi } p, q > 1\}$ , che è il complemento di

**PRIMES** =  $\{x \mid x \text{ è un numero primo}\}$

che è in P, ma il problema di ricerca associato consiste nella ricerca di un fattore per  $x$ .

# Il problema della fattorizzazione

## COMPOSITES

**input:**  $\langle x \rangle$  dove  $x$  è un intero

**Problema di decisione:** esiste un divisore non banale di  $x$ ?

**Risposta:** Sì o no

**Problema di ricerca:** determina un divisore non banale di  $x$  se esiste o rispondi no altrimenti

**Risposta:** un divisore non banale di  $x$  o “ $x$  è primo”

# Decisione vs ottimalità

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

Se un problema di **decisione** è NP-hard questo dà evidenza che anche il problema di ottimizzazione associato sia “hard”.

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 MAX-CLIQUE

**Dato un grafo  $G$ , si vuole determinare un clique massimale nel grafo.**

**L'idea:** Si basa su quella della ricerca binaria.

**Il limite superiore alla dimensione di un Clique è il numero dei vertici del grafo in input.**

**Si verifica se c'è un clique di dimensione  $m = n/2$ , poi per capire se è massimale si cerca un clique di dimensione maggiore nell'intervallo  $[m+1, n]$ , altrimenti, cioè se un clique di dimensione  $m$  non c'è nel grafo, dobbiamo cercarne uno di dimensione minore nell'intervallo  $[1, m-1]$ . Reiterando questo ragionamento si ottiene il valore cercato.**



# Esempio del MAX-CLIQUE

Dato un grafo  $G$ , si vuole determinare un clique massimale nel grafo.

$Ott_{\text{CLIQUE}}$

Input  $\langle G=(V,E) \rangle$   $G$  ha  $n$  vertici

$low = 1$

$high = n$

**while**  $low \leq high$  **do**

$m = (low+high)/2$

**if**  $DEC_{\text{CLIQUE}} \langle G=(V,E), m \rangle = 1$  **then**  $m' = m$ ;  $low = m + 1$  **else**  $high = m - 1$

**Output**  $Search_{\text{CLIQUE}} \langle G=(V,E), m' \rangle$

l'output di  $C_{\text{CLIQUE}}(G,k)$  è un clique di  $k$  vertici di  $G$

**Complessità:** Siano  $n$  e  $m$  il numero dei vertici rispettivamente degli archi di un grafo,  $t_{\text{DEC}}(n,m)$  la complessità della procedura  $DEC_{\text{CLIQUE}}$  e  $t_{\text{Search}}(n,m)$  la complessità di  $Search_{\text{CLIQUE}}$

Allora  $Ott_{\text{CLIQUE}}$  ha complessità  $t_o(n,m) = O(\lg n * t_{\text{DEC}}(n,m) + t_{\text{Search}}(n,m))$

# 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. Sia  $n$  il numero dei vertici.

**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 costo  $m$  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.

$Ott_{TSP}$

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**  $DEC_{TSP} \langle G=(V,E), m \rangle = 1$  **then**  $m' = m;$   $high = m - 1$  **else**  $low = m + 1$

**Output**  $Search_{TSP} \langle G=(V,E), m' \rangle$

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

**Complessità:** Siano  $n$  e  $m$  il numero dei vertici rispettivamente degli archi di un grafo,  $t_{DEC}(n,m)$  la complessità della procedura  $DEC_{TSP}$  e  $t_{search}(n,m)$  la complessità di  $Search_{TSP}$

Allora  $Ott_{TSP}$  ha complessità  $t_o(n,m) = O(\lg ((c_{max} - c_{min})n) * t_{DEC}(n,m) + t_{search}(n,m))$