

# APA Modulo 1 Lezione 11

Elena Zucca

1 aprile 2020

# Teoria della NP-completezza

- significa “Non deterministic Polynomial time”  
classe NP fu originariamente studiata nel contesto degli algoritmi non deterministici
- noi utilizzeremo nozione equivalente più semplice, quella di **verifica**
- i problemi vengono suddivisi in termini di complessità computazionale in due classi principali:
  - quelli risolvibili con un algoritmo polinomiale ( $T(n) = O(n^k)$ ) sono considerati **trattabili** (facili)
  - quelli per cui non esiste un algoritmo polinomiale ( $T(n) = \Omega(k^n)$ ) **non trattabili** (difficili)

## Questo perché:

- solitamente le complessità  $O(n^k)$  hanno  $k$  piccoli, e possono essere ulteriormente migliorate
- per diversi modelli di calcolo, un problema che può essere risolto in tempo polinomiale in un modello, può esserlo anche in un altro
- la classe dei problemi risolvibili in tempo polinomiale ha utili proprietà di chiusura  
i polinomi sono chiusi per addizione, moltiplicazione e composizione
- per esempio se l'output di un algoritmo polinomiale è utilizzato come input per un altro algoritmo polinomiale  
l'algoritmo composto è polinomiale

# Quello che vedremo, informalmente

- classe  $P$  = problemi **risolvibili in tempo polinomiale**
- classe  $NP$  = problemi **verificabili** in tempo polinomiale
- **risolvere** un problema = data un'istanza fornire una soluzione
- **verificare** un problema = data un'istanza e una possibile soluzione, controllare se questa risolve effettivamente l'istanza del problema
- intuitivamente  $P \subseteq NP$   
se so risolvere un problema in tempo polinomiale so anche verificarlo in tempo polinomiale

# Quello che vedremo, informalmente

- problema aperto:  $P = NP$  oppure  $P \subset NP$ ?
- esistono problemi verificabili in tempo polinomiale che non sono risolvibili in tempo polinomiale?
- all'interno della classe NP vi è una classe di problemi “più difficili” di tutti gli altri
- questa è la classe dei problemi **NP-completi** (NP-C)
- sappiamo risolvere questi problemi in tempo esponenziale, ma **non sappiamo** se esistono algoritmi in tempo polinomiale per risolverli
- “più difficili” significa: se si scoprisse un algoritmo che risolve uno di questi problemi in tempo polinomiale, tutti i problemi di NP sarebbero risolvibili in tempo polinomiale
- si dimostrerebbe quindi che  $P = NP$

# Nel seguito

- formalizziamo la nozione di problema
- mostriamo come astrarre dal particolare linguaggio usato per descrivere il problema
- formalizziamo le classi P, NP, NP-C
- troviamo un (primo) problema in NP-C
- descriviamo altri problemi in NP-C

# Problemi astratti

## Definizione

Un **problema (astratto)** è una relazione  $\mathcal{P} \subseteq I \times S$ , dove  $I$  è l'insieme degli **input** (o **istanze** del problema) e  $S$  è l'insieme delle (possibili) **soluzioni**.

In generale per ogni istanza la soluzione può non essere unica (per esempio può esserci più di un cammino minimo).

# Problemi di decisione

## Definizione

Un **problema (astratto) di decisione**  $\mathcal{P}$  è un problema (astratto) in cui ogni input ha come soluzione vero oppure falso, ossia  $\mathcal{P}: I \rightarrow \{T, F\}$ .



# Perché consideriamo problemi di decisione?

- **problemi di ricerca** = si cerca una soluzione  
per esempio: ricerca binaria che restituisce indice, ordine topologico
- **problemi di ottimizzazione** = ci sono diverse soluzioni e se ne cerca una che sia “ottima”  
per esempio: minimo albero ricoprente, cammini minimi
- teoria della complessità computazionale su problemi di decisione
- perché: dato un problema di altro tipo  $\mathcal{P}$ , è possibile dare un problema di decisione  $\mathcal{P}_d$  tale che risolvendo il primo si sappia risolvere il secondo
- se problema di ricerca: vero se e solo se una soluzione esiste
- se problema di ottimizzazione: si pone limitazione al valore da ottimizzare

# Perché consideriamo problemi di decisione?

- esempio: trovare il cammino minimo tra una coppia di nodi in un grafo è un problema di ottimizzazione
- problema di decisione corrispondente: dati due nodi determinare se esiste un cammino lungo al più  $k$
- se abbiamo un algoritmo per risolvere il primo problema, un algoritmo che risolve il secondo si ottiene eseguendo il primo e poi confrontando il valore minimo ottenuto con  $k$
- il problema di decisione  $\mathcal{P}_d$  è **più facile** di  $\mathcal{P}$
- se proviamo che  $\mathcal{P}_d$  è “difficile” indirettamente proviamo che lo è anche  $\mathcal{P}$
- da ora in poi quindi parleremo semplicemente di “problema” intendendo problema di decisione

# Algoritmo che risolve un problema

- non ci interessa fissare un particolare formalismo (per esempio i programmi in un certo linguaggio) per esprimere gli algoritmi
- quindi **algoritmo** = funzione  $A: I \rightarrow \{T, F\}$   
in generale **parziale**, l'algoritmo potrebbe non terminare per qualche input
- dato un problema  $\mathcal{P}: I \rightarrow \{T, F\}$ , **un algoritmo  $A$  risolve  $\mathcal{P}$**  se:  
per ogni input  $i \in I$ ,  $A(i) = \mathcal{P}(i)$

# Classi di complessità di problemi

- un problema  $\mathcal{P}$  è nella classe  $\text{Time}(f(n))$  se e solo se esiste un algoritmo di complessità temporale  $O(f(n))$  che lo risolve, dove  $n$  è la dimensione dell'input
- analogamente,  $\mathcal{P}$  è nella classe  $\text{Space}(f(n))$  se e solo se esiste un algoritmo di complessità spaziale  $O(f(n))$  che lo risolve
- $P = \bigcup_{k \geq 0} \text{Time}(n^k)$
- $\text{PSPACE} = \bigcup_{k \geq 0} \text{Space}(n^k)$
- $\text{ExpTime} = \bigcup_{k \geq 0} \text{Time}(2^{n^k})$

# Proprietà (con giustificazione informale)

- $P \subseteq PSpace$   
un algoritmo che impiega un tempo polinomiale può accedere al più a un numero polinomiale di locazioni di memoria
- $PSpace \subseteq ExpTime$   
assumendo per semplicità locazioni di memoria binarie,  $n^c$  locazioni di memoria possono trovarsi in al più  $2^{n^c}$  stati diversi
- non si sa se queste inclusioni siano strette (sono problemi aperti)
- $P \subset ExpTime$ : esistono problemi che possono essere risolti in tempo esponenziale ma non polinomiale, quindi **provabilmente** intrattabili per esempio, le torri di Hanoi

# Problemi concreti

- le definizioni precedenti sono semi-formali nel senso che non sappiamo cosa sia la “dimensione” dell’input
- per essere più precisi, possiamo uniformare tutti i possibili input codificandoli come stringhe binarie

## Definizione

Un **problema concreto**  $\mathcal{P}$  è un problema il cui insieme di istanze è l’insieme delle stringhe binarie, ossia  $\mathcal{P}: \{0, 1\}^* \rightarrow \{T, F\}$ .

- è equivalente considerare qualunque alfabeto con cardinalità almeno 2

- un problema astratto  $\mathcal{P}: I \rightarrow \{T, F\}$  può essere rappresentato in modo concreto tramite una **codifica**, ossia una funzione **iniettiva**:  
$$c: I \rightarrow \{0, 1\}^*$$
- il problema concreto  $c(\mathcal{P}): \{0, 1\}^* \rightarrow \{T, F\}$  è definito da
- $c(\mathcal{P})(x) = T$  se e solo se  $x = c(i)$  e  $\mathcal{P}(i) = T$
- ossia, assumiamo convenzionalmente che la soluzione sia falso sulle stringhe che non sono codifica di nessun input

# Introduciamo il significato della classe NP con un esempio

le **formule in forma normale congiuntiva** (CNF) e le **formule quantificate** sono definite nel modo seguente:

$l$	$:: =$	$x \mid \bar{x}$	<i>letterale</i>
$c$	$:: =$	$l_1 \vee \dots \vee l_n$	<i>clausola</i>
$\phi_{CNF}$	$:: =$	$c_1 \wedge \dots \wedge c_n$	<i>formula in CNF</i>
$\phi_Q$	$:: =$	$\phi_{CNF} \mid \exists x. \phi_Q \mid \forall x. \phi_Q$	<i>formula quantificata</i>



- formula in CNF:

$$x \wedge (\bar{y} \vee z) \wedge (\bar{x} \vee w \vee y \vee \bar{z}) \wedge (\bar{w} \vee x)$$

- formula quantificata:

$$\forall x. \exists y. \exists z. (x \vee z) \wedge y$$

# Problema della soddisfacibilità SAT

- data una formula in forma normale congiuntiva, determinare se esiste un'assegnazione di valori di verità alle variabili che la renda vera
- esempio:  $x \wedge (\bar{y} \vee z) \wedge (\bar{x} \vee w \vee y \vee \bar{z}) \wedge (\bar{w} \vee x)$  è soddisfacibile
- $x = T, y = T, z = T, w$  qualunque
- $x \wedge (\bar{x} \vee y) \wedge (\bar{y} \vee z) \wedge \bar{z}$  non è soddisfacibile

# Problema delle formule quantificate

- data una formula quantificata, determinare se è vera
- esempio:  $\forall x. \exists y. \exists z. (x \vee z) \wedge y$  è vera
- infatti: se  $x = T$ ,  $(x \vee z) \wedge y$  è vera per  $y = T$  e  $z$  qualunque
- se  $x = F$ ,  $(x \vee z) \wedge y$  è vera per  $y = T$  e  $z = T$
- invece:  $\forall x. \exists y. (x \vee y) \wedge \bar{y}$  non è vera

# Algoritmo esponenziale

- prendiamo come dimensione dell'istanza del problema il numero di variabili
- per decidere se una formula CNF è soddisfacibile, proviamo a valutarla per tutte le possibili assegnazioni di valori di verità alle variabili
- sono  $2^n$

# Pseudocodice ricorsivo

$\text{env}$  (environment) = assegnazione di valori di verità alle variabili

```
eval( $\exists x.\phi$ , env)  
  return eval( $\phi$ , env.add(x, true))  
    or eval( $\phi$ , env.add(x, false))
```

```
eval( $\forall x.\phi$ , env) =  
  return eval( $\phi$ , env.add(x, true))  
    and eval( $\phi$ , env.add(x, false))
```

```
eval( $\phi_1 \wedge \dots \wedge \phi_n$ , env) =  
  eval( $\phi_1$ , env) and ... and eval( $\phi_n$ , env)
```

```
eval( $\phi_1 \vee \dots \vee \phi_n$ , env) =  
  eval( $\phi_1$ , env) or ... or eval( $\phi_n$ , env)
```

# Pseudocodice ricorsivo

`env (environment)` = assegnazione di valori di verità alle variabili

`eval(x, env)` = `env(x)`

`eval( $\bar{x}$ , env)` = not `eval(x, env)`

`sat( $\phi$ )` // con variabili  $x_1 \dots x_n$

    return `eval( $\exists x_1 \dots \exists x_n. \phi$ )`

## Cosa mostra questo esempio

- spesso un algoritmo di decisione genera, in caso positivo, una “prova”, detta **certificato**, che dimostra la verità della proprietà da verificare
- per esempio, nel caso della soddisfacibilità, l’assegnazione di valori alle variabili che rende vera la formula
- nel caso della soddisfacibilità verificare la validità di un certificato è facile

```
sat_ver( $\phi$ , env)  
    return eval( $\phi$ , env)
```

- nel caso delle formule quantificate il “certificato” stesso consta di un numero esponenziale di assegnazioni di valori di verità a variabili
- questo suggerisce l’idea di usare come classificazione la difficoltà di **verificare** se un certificato è valido per un problema
- informalmente, definiamo NP la classe dei problemi che ammettono certificati verificabili in tempo polinomiale

# Quindi:

- dato che possiamo verificare in tempo polinomiale se un'assegnazione di valori alle variabili rende vera una formula in forma normale congiuntiva
- il problema della soddisfacibilità è nella classe NP
- mentre non possiamo dirlo per il problema delle formule quantificate
- altro esempio: problema del **ciclo hamiltoniano** in un grafo non orientato
- è un ciclo semplice che contiene ogni nodo (quindi passa esattamente una volta per ogni nodo)
- questo problema è in NP (un certificato è un ciclo), mentre non è noto un algoritmo polinomiale che lo risolva



# Algoritmo di verifica

## Definizione

Un **algoritmo di verifica** per un problema (astratto)  $\mathcal{P} \subseteq I$  è un algoritmo  $A: I \times C \rightarrow \{T, F\}$ , dove  $C$  è un insieme di **certificati**, e

*$A(x, y) = T$  per qualche  $y$  se e solo se  $x \in \mathcal{P}$ .*

Nel caso dei problemi concreti, si ha  $I = C = \{0, 1\}^*$ .

# Classe NP

Classe dei problemi che possono essere verificati da un algoritmo polinomiale. Più precisamente:

## Definizione

Un problema  $\mathcal{P}$  è nella classe NP se e solo se esistono un algoritmo di verifica polinomiale  $A$  e una costante  $k > 0$  tali che

$$\mathcal{P} = \{x \mid \exists y. A(x, y) = T, |y| = O(|x|^k)\}$$

## Definizione equivalente

- si può anche definire NP come la classe dei problemi per cui esiste un algoritmo polinomiale **non deterministico** che li risolve
- cioè , la risposta è positiva se c'è almeno **una** computazione con risposta positiva

```
sat_non_det( $\phi$ ) //con variabili  $x_1 \dots x_n$   
   $b_1 = \text{true}$  or  $b_1 = \text{false}$   
  ...  
   $b_n = \text{true}$  or  $b_n = \text{false}$   
  return eval( $\phi$ ,  $x_1 \rightarrow b_1$ , ...,  $x_n \rightarrow b_n$ )
```

- legame con la verifica in tempo polinomiale (informalmente): un algoritmo non deterministico può sempre essere visto come composto di due fasi (vedi esempio sopra):
- una prima fase non deterministica che costruisce un certificato
- una seconda fase deterministica che controlla se è valido

- è facile vedere che  $P \subseteq NP$ , perché un algoritmo deterministico è un caso particolare di algoritmo non deterministico
- oppure equivalentemente è un caso particolare di algoritmo di verifica in cui si ignora il certificato