

Automi e Linguaggi Formali

a.a. 2017/2018

LT in Informatica
28 Maggio 2018



UNIVERSITÀ
DEGLI STUDI
DI PADOVA

- I problemi per i quali esiste una soluzione polinomiale vengono considerati **trattabili**
- quelli che richiedono un algoritmo più che polinomiale sono detti **intrattabili** o anche **difficili**.
- Sappiamo che ci sono problemi che non possono essere risolti da **nessun algoritmo**:
 - “Halting Problem” di Turing
- Ci sono problemi che richiedono un tempo **esponenziale**:
 - il gioco della Torre di Hanoi

- I problemi per i quali esiste una soluzione polinomiale vengono considerati **trattabili**
- quelli che richiedono un algoritmo più che polinomiale sono detti **intrattabili** o anche **difficili**.
- Sappiamo che ci sono problemi che non possono essere risolti da **nessun algoritmo**:
 - “Halting Problem” di Turing
- Ci sono problemi che richiedono un tempo **esponenziale**:
 - il gioco della Torre di Hanoi

Stabilire con precisione qual'è il confine tra problemi trattabili ed intrattabili è piuttosto difficile

Per semplificare lo studio della complessità dei problemi, limitiamo la nostra attenzione alla seguente classe di problemi:

Problemi di decisione

Problemi che hanno come output un singolo valore booleano: Si/No

Per semplificare lo studio della complessità dei problemi, limitiamo la nostra attenzione alla seguente classe di problemi:

Problemi di decisione

Problemi che hanno come output un singolo valore booleano: Si/No

Ogni problema di decisione corrisponde ad un linguaggio:

Tutte le parole che **rappresentano** istanze con **risposta Si**

Tutti i formalismi di calcolo **ragionevoli** sono computazionalmente equivalenti a meno di **fattori polinomiali**.

Tutti i formalismi di calcolo **ragionevoli** sono computazionalmente equivalenti a meno di **fattori polinomiali**.

Esempi:

- Macchine di Turing Deterministiche
- Linguaggi di programmazione concreti: Java, C++, Python, ...

Tutti i formalismi di calcolo **ragionevoli** sono computazionalmente equivalenti a meno di **fattori polinomiali**.

Esempi:

- Macchine di Turing Deterministiche
- Linguaggi di programmazione concreti: Java, C++, Python, ...

Eccezioni:

- Computer quantistici
- DNA Computing, Bio Computing

- **P** è la classe dei linguaggi tali che l'appartenenza di una stringa $x \in \Sigma^*$ al linguaggio può essere stabilita da una macchina di Turing deterministica che impiega tempo $O(|x|^k)$.

- **P** è la classe dei linguaggi tali che l'**appartenenza** di una stringa $x \in \Sigma^*$ al linguaggio può essere stabilita da una **macchina di Turing deterministica** che impiega **tempo** $O(|x|^k)$.
- **NP** è la classe dei linguaggi caratterizzati dalla seguente proprietà:
 - se una stringa $x \in \Sigma^*$ **appartiene** al linguaggio, allora esiste un **certificato** di questo fatto che può essere **verificato** in tempo polinomiale.

- **P** è la classe dei linguaggi tali che l'**appartenenza** di una stringa $x \in \Sigma^*$ al linguaggio può essere stabilita da una **macchina di Turing deterministica** che impiega **tempo** $O(|x|^k)$.
- **NP** è la classe dei linguaggi caratterizzati dalla seguente proprietà:
 - se una stringa $x \in \Sigma^*$ **appartiene** al linguaggio, allora esiste un **certificato** di questo fatto che può essere **verificato** in tempo polinomiale.
 - **Equivalente:** l'**appartenenza** di una stringa $x \in \Sigma^*$ al linguaggio può essere stabilita da una macchina di Turing **nondeterministica** che impiega **tempo** $O(|x|^k)$.

- Un problema è **NP-hard** se l'esistenza di un algoritmo polinomiale per risolverlo implica l'esistenza di un algoritmo polinomiale **per ogni problema in NP**.
- Se siamo in grado di risolvere un problema **NP-hard** in modo efficiente, allora possiamo risolvere in modo efficiente **ogni problema** di cui possiamo verificare facilmente una soluzione, usando la soluzione del problema **NP-hard** come sottoprocedura.
- Un problema è **NP-completo** se è sia **NP-hard** che appartenente alla classe **NP** (o “**NP-easy**”).

- Progettare ed implementare algoritmi richiede la conoscenza dei principi di base della teoria della complessità
- Stabilire che un problema è NP-completo costituisce una prova piuttosto forte della sua intrattabilità
- Convieni cercare di risolverlo con un approccio diverso ...
 - identificare un caso particolare trattabile
 - cercare una soluzione approssimata
- ... invece di cercare un algoritmo efficiente per il caso generale che probabilmente non esiste nemmeno

Dimostrare che un problema è NP-completo



Ogni dimostrazione di **NP-completezza** si compone di due parti:

- 1 dimostrare che il problema appartiene alla classe **NP**;
- 2 dimostrare che il problema è **NP-hard**.

Ogni dimostrazione di **NP-completezza** si compone di due parti:

- 1 dimostrare che il problema appartiene alla classe **NP**;
 - 2 dimostrare che il problema è **NP-hard**.
-
- Dimostrare che un problema è in **NP** vuol dire dimostrare che esiste un algoritmo polinomiale per **verificare un certificato** per il Si.

Ogni dimostrazione di **NP-completezza** si compone di due parti:

- 1 dimostrare che il problema appartiene alla classe **NP**;
 - 2 dimostrare che il problema è **NP-hard**.
- Dimostrare che un problema è in **NP** vuol dire dimostrare che esiste un algoritmo polinomiale per **verificare un certificato** per il Si.
 - Le tecniche che si usano per dimostrare che un problema è **NP-hard** sono **fondamentalmente diverse**

- Per dimostrare che un certo problema è **NP-hard** si procede tipicamente con una **dimostrazione per riduzione**
- **Ridurre** un problema Y ad un altro problema X significa descrivere un **algoritmo polinomiale** che **risolve il problema Y** sotto l'assunzione che **esista un algoritmo** per risolvere il **problema X** .

- Per dimostrare che un certo problema è **NP-hard** si procede tipicamente con una **dimostrazione per riduzione**
- **Ridurre** un problema Y ad un altro problema X significa descrivere un **algoritmo polinomiale** che **risolve il problema Y** sotto l'assunzione che **esista un algoritmo** per risolvere il **problema X** .

Per dimostrare che X è **NP-hard** dobbiamo ridurre un problema **NP-hard** a X .

- Per dimostrare che un certo problema è **NP-hard** si procede tipicamente con una **dimostrazione per riduzione**
- **Ridurre** un problema Y ad un altro problema X significa descrivere un **algoritmo polinomiale** che **risolve il problema Y** sotto l'assunzione che **esista un algoritmo** per risolvere il **problema X** .

Per dimostrare che X è **NP-hard** dobbiamo ridurre un problema **NP-hard** a X .

- Abbiamo bisogno di un problema **NP-hard** da cui partire:
CircuitSAT

Theorem (Cook e Levin, 1973)

*L'esistenza di una **macchina di Turing polinomiale** per risolvere **CircuitSAT** implica che $P = NP$.*

Theorem (Cook e Levin, 1973)

L'esistenza di una *macchina di Turing polinomiale* per risolvere **CircuitSAT** implica che $P = NP$.

P contro NP è uno dei **problemi del millennio** del Clay Institute:

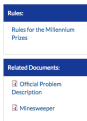


P vs NP Problem



Suppose that you are organizing housing accommodations for a group of four hundred university students. Space is limited and only one hundred of the students will receive places in the dormitory. To complicate matters, the Dean has provided you with a list of pairs of incompatible students, and requested that no pair from this list appear in your final choice. This is an example of what computer scientists call an NP-problem, since

it is easy to check if a given choice of one hundred students proposed by a coworker is satisfactory (i.e., no pair taken from your coworker's list also appears on the list from the Dean's office), however the task of generating such a list from scratch seems to be so hard as to be completely impractical. Indeed, the total number of ways of choosing one hundred students from the four hundred applicants is greater than the number of atoms in the known universe! Thus no future civilization could ever hope to build a supercomputer capable of solving the problem.



1.000.000 US\$ di taglia
per chi lo risolve!

Per dimostrare che un problema X è **NP-hard**:

- 1 Scegli un problema Y che **sai essere NP-hard**.
- 2 Descrivi un **algoritmo per risolvere Y** usando un algoritmo per X come **subroutine**:
 - data un'istanza di Y , **trasformala** in un'istanza di X ,
 - quindi chiama l'**algoritmo magico** black-box per X .
- 3 Dimostra che l'algoritmo è **corretto**:
 - Dimostra che il tuo algoritmo trasforma **istanze "buone"** di Y in **istanze "buone"** di X .
 - Dimostra che il tuo algoritmo trasforma **istanze "cattive"** di Y in **istanze "cattive"** di X .

Equivalente: se la tua trasformazione produce un'istanza "buona" di X , allora era partita da un'istanza "buona" di Y .
- 4 Mostra che la trasformazione funziona in **tempo polinomiale**.

Problema della soddisfacibilità Booleana (SAT)

- **Input:** una formula Booleana come

$$(a \vee b \vee c \vee \overline{d}) \leftrightarrow ((b \wedge \overline{c}) \vee \overline{(a \rightarrow d)} \vee (c \neq a \wedge b)),$$

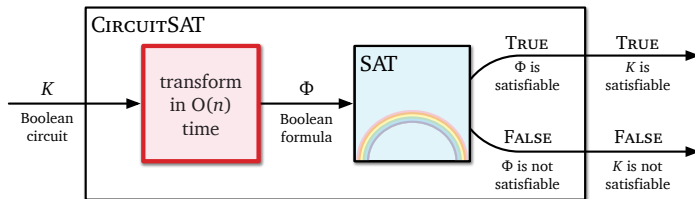
- **Output:** **Si**, se è possibile assegnare dei valori booleani (Vero/Falso) alle variabili a, b, c, \dots , in modo che il valore di verità della formula sia Vero; **No** altrimenti.

- SAT è in NP:

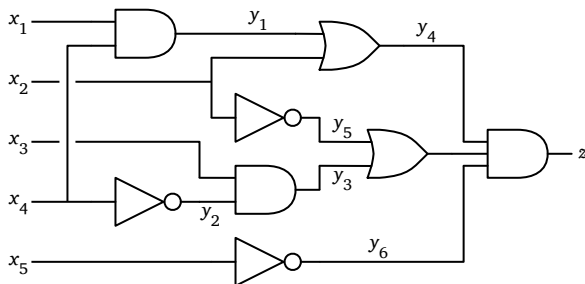
- **SAT** è in NP:
il **certificato** è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots

- **SAT** è in NP:
il **certificato** è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots
- **SAT** è NP-hard:

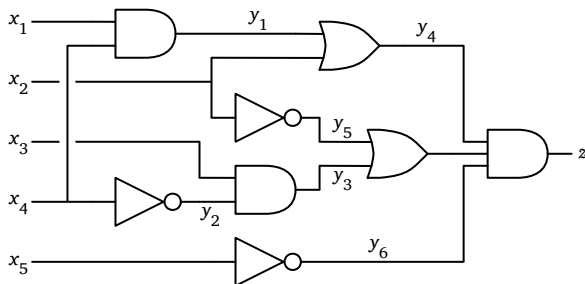
- **SAT** è in NP:
il **certificato** è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots
- **SAT** è NP-hard:
dimostrazione per **riduzione** di **CircuitSAT** a **SAT**



- 1 Dare un nome agli output delle porte logiche:

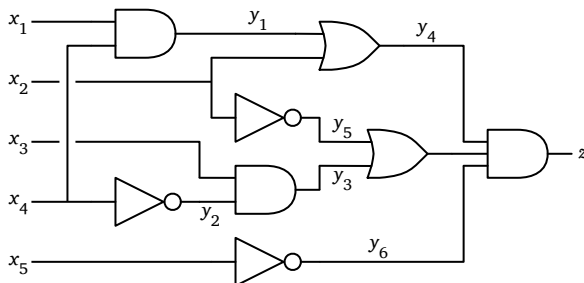


- 1 Dare un nome agli **output** delle porte logiche:



- 2 Scrivere le **espressioni booleane** per ogni porta logica e metterle in **and logico**:

- 1 Dare un nome agli **output** delle porte logiche:



- 2 Scrivere le **espressioni booleane** per ogni porta logica e metterle in **and logico**:

$$(y_1 = x_1 \wedge x_4) \wedge (y_2 = \overline{x_4}) \wedge (y_3 = x_3 \wedge y_2) \wedge (y_4 = y_1 \vee x_2) \wedge \\ (y_5 = \overline{x_2}) \wedge (y_6 = \overline{x_5}) \wedge (y_7 = y_3 \vee y_5) \wedge (z = y_4 \wedge y_7 \wedge y_6) \wedge z$$

Ora dobbiamo mostrare che il circuito originale K è soddisfacibile
se e solo se la formula risultante Φ è soddisfacibile.

Ora dobbiamo mostrare che il circuito originale K è soddisfacibile
se e solo se la formula risultante Φ è soddisfacibile.
Dimostriamo questa affermazione **in due passaggi**:

Ora dobbiamo mostrare che il circuito originale K è soddisfacibile **se e solo se** la formula risultante Φ è soddisfacibile.

Dimostriamo questa affermazione **in due passaggi**:

- \Rightarrow Dato un insieme di input che rende vero il circuito K , possiamo ottenere i valori di verità per le variabili nella formula Φ calcolando l'output di ogni porta logica di K .

Ora dobbiamo mostrare che il circuito originale K è soddisfacibile **se e solo se** la formula risultante Φ è soddisfacibile.

Dimostriamo questa affermazione **in due passaggi**:

- \Rightarrow Dato un insieme di input che rende vero il circuito K , possiamo ottenere i valori di verità per le variabili nella formula Φ calcolando l'output di ogni porta logica di K .
- \Leftarrow Dati i valori di verità delle variabili nella formula Φ , possiamo ottenere gli input del circuito semplicemente ignorando le variabili delle porte logiche interne y_i e la variabile di uscita z .

Ora dobbiamo mostrare che il circuito originale K è soddisfacibile **se e solo se** la formula risultante Φ è soddisfacibile.

Dimostriamo questa affermazione **in due passaggi**:

- \Rightarrow Dato un insieme di input che rende vero il circuito K , possiamo ottenere i valori di verità per le variabili nella formula Φ calcolando l'output di ogni porta logica di K .
- \Leftarrow Dati i valori di verità delle variabili nella formula Φ , possiamo ottenere gli input del circuito semplicemente ignorando le variabili delle porte logiche interne y_i e la variabile di uscita z .

L'intera trasformazione da un circuito all'altro può essere eseguita **in tempo lineare**. Inoltre, la dimensione della formula risultante cresce di **un fattore costante** rispetto a qualsiasi ragionevole rappresentazione del circuito.

- Intendiamo dimostrare l'NP-completezza di un'ampia gamma di problemi
- Dovremmo procedere per riduzione polinomiale da SAT o CircuitSAT al problema in esame
- Esiste però un importante problema "intermedio", detto **3SAT**, molto più facile da ridurre ai problemi tipici rispetto a SAT:
 - anche **3SAT** è un problema di soddisfacibilità di espressioni booleane
 - **3SAT** però richiede che le espressioni siano di una forma ben precisa, formate cioè da congiunzione logica di clausole ognuna delle quali è disgiunzione logica di tre variabili (anche negate)

- Un **letterale** è una variabile o una variabile negata, ad es. x , \bar{y}
- Una **clausola** è una disgiunzione logica (OR) di uno o più letterali, ad es. x , $x \vee \bar{y}$
- Una espressione booleana si dice in **forma normale congiuntiva (CNF)**, se è la congiunzione logica (AND) di una o più clausole:
 - $(x \vee y) \wedge (\bar{x} \vee z)$, e $x \wedge y$ sono in CNF
 - mentre $(x \vee y \vee z) \wedge (\bar{y} \vee \bar{z}) \vee (x \vee y \wedge z)$ non è in CNF
- Un espressione si dice in forma normale **3-congiuntiva (3-CNF)** se è composta di clausole che hanno **esattamente** 3 letterali distinti

- **Input:** una formula Booleana in 3-CNF come

$$(a \vee b \vee c) \wedge (\bar{d} \vee b \vee \bar{c}) \wedge (\bar{a} \vee d \vee c)$$

- **Output:** **Si**, se è possibile assegnare dei valori booleani (Vero/Falso) alle variabili a, b, c, \dots , in modo che il valore di verità della formula sia Vero; **No** altrimenti.

3SAT è NP-completo



- 3SAT è in NP:

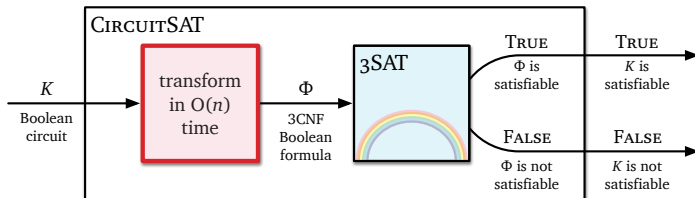
- **3SAT** è in NP:
il **certificato** è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots

3SAT è NP-completo



- **3SAT** è in NP:
il certificato è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots
- **3SAT** è NP-hard:

- **3SAT** è in NP:
il certificato è l'assegnamento di verità alle variabili a, b, c, \dots
- **3SAT** è NP-hard:
dimostrazione per riduzione di **CircuitSAT** a **3SAT**



- 1 Fare in modo che ogni porta logica abbia **al massimo due input**
- 2 Trasformare il circuito in una **formula booleana** come abbiamo fatto per **SAT**
- 3 Trasformare la formula in CNF usando le **regole** seguenti:

$$a = b \wedge c \mapsto (a \vee \bar{b} \vee \bar{c}) \wedge (\bar{a} \vee b) \wedge (\bar{a} \vee c)$$

$$a = b \vee c \mapsto (\bar{a} \vee b \vee c) \wedge (a \vee \bar{b}) \wedge (a \vee \bar{c})$$

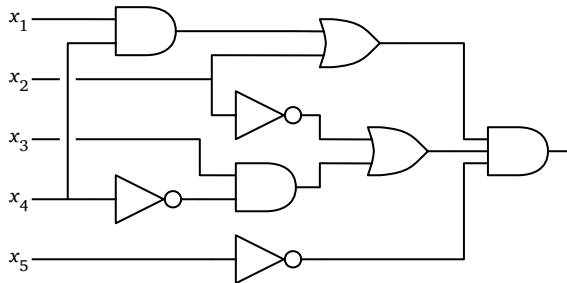
$$a = \bar{b} \mapsto (a \vee b) \wedge (\bar{a} \vee \bar{b})$$

- 4 Trasformare la formula in 3CNF **aggiungendo variabili** alle clausole con **meno di tre letterali**:

$$a \vee b \mapsto (a \vee b \vee x) \wedge (a \vee b \vee \bar{x})$$

$$a \mapsto (a \vee x \vee y) \wedge (a \vee \bar{x} \vee y) \wedge (a \vee x \vee \bar{y}) \wedge (a \vee \bar{x} \vee \bar{y})$$

■ Dal circuito booleano ...



■ ... alla formula in 3CNF

$$\begin{aligned} & (y_1 \vee \overline{x_1} \vee \overline{x_4}) \wedge (\overline{y_1} \vee x_1 \vee z_1) \wedge (\overline{y_1} \vee x_1 \vee \overline{z_1}) \wedge (\overline{y_1} \vee x_4 \vee z_2) \wedge (\overline{y_1} \vee x_4 \vee \overline{z_2}) \\ & \quad \wedge (y_2 \vee x_4 \vee z_3) \wedge (y_2 \vee x_4 \vee \overline{z_3}) \wedge (\overline{y_2} \vee \overline{x_4} \vee z_4) \wedge (\overline{y_2} \vee \overline{x_4} \vee \overline{z_4}) \\ & \wedge (y_3 \vee \overline{x_3} \vee \overline{y_2}) \wedge (\overline{y_3} \vee x_3 \vee z_5) \wedge (\overline{y_3} \vee x_3 \vee \overline{z_5}) \wedge (\overline{y_3} \vee y_2 \vee z_6) \wedge (\overline{y_3} \vee y_2 \vee \overline{z_6}) \\ & \wedge (\overline{y_4} \vee y_1 \vee x_2) \wedge (y_4 \vee \overline{x_2} \vee z_7) \wedge (y_4 \vee \overline{x_2} \vee \overline{z_7}) \wedge (y_4 \vee \overline{y_1} \vee z_8) \wedge (y_4 \vee \overline{y_1} \vee \overline{z_8}) \\ & \quad \wedge (y_5 \vee x_2 \vee z_9) \wedge (y_5 \vee x_2 \vee \overline{z_9}) \wedge (\overline{y_5} \vee \overline{x_2} \vee z_{10}) \wedge (\overline{y_5} \vee \overline{x_2} \vee \overline{z_{10}}) \\ & \quad \wedge (y_6 \vee x_5 \vee z_{11}) \wedge (y_6 \vee x_5 \vee \overline{z_{11}}) \wedge (\overline{y_6} \vee \overline{x_5} \vee z_{12}) \wedge (\overline{y_6} \vee \overline{x_5} \vee \overline{z_{12}}) \\ & \wedge (\overline{y_7} \vee y_3 \vee y_5) \wedge (y_7 \vee \overline{y_3} \vee z_{13}) \wedge (y_7 \vee \overline{y_3} \vee \overline{z_{13}}) \wedge (y_7 \vee \overline{y_5} \vee z_{14}) \wedge (y_7 \vee \overline{y_5} \vee \overline{z_{14}}) \\ & \wedge (y_8 \vee \overline{y_4} \vee \overline{y_7}) \wedge (\overline{y_8} \vee y_4 \vee z_{15}) \wedge (\overline{y_8} \vee y_4 \vee \overline{z_{15}}) \wedge (\overline{y_8} \vee y_7 \vee z_{16}) \wedge (\overline{y_8} \vee y_7 \vee \overline{z_{16}}) \\ & \wedge (y_9 \vee \overline{y_8} \vee \overline{y_6}) \wedge (\overline{y_9} \vee y_8 \vee z_{17}) \wedge (\overline{y_9} \vee y_6 \vee z_{18}) \wedge (\overline{y_9} \vee y_6 \vee \overline{z_{18}}) \wedge (\overline{y_9} \vee y_8 \vee \overline{z_{17}}) \\ & \quad \wedge (y_9 \vee z_{19} \vee z_{20}) \wedge (y_9 \vee \overline{z_{19}} \vee z_{20}) \wedge (y_9 \vee z_{19} \vee \overline{z_{20}}) \wedge (y_9 \vee \overline{z_{19}} \vee \overline{z_{20}}) \end{aligned}$$

Algoritmo polinomiale per 2SAT
(soddisfacibilità di formule in 2CNF):

- Prendiamo una variabile x e assegnamo valore 1 (vero)
- In ogni clausola con \bar{x} , l'altro letterale deve essere vero
 - **Esempio:** in $(\bar{x} \vee \bar{y})$, y deve essere falso (0)
- Continuiamo assegnando le variabili il cui valore è “forzato”

- L'algoritmo assegna valori alle variabili finché non succede **una di tre cose**:
 - 1** una **contraddizione**: una variabile è forzata ad essere sia vera che falsa
 - 2** tutte le variabili con valore forzato sono state assegnate, ma ancora **ci sono clausole non soddisfatte**
 - 3** si **ottiene un assegnamento** che dà valore vero all'espressione

- L'algoritmo assegna valori alle variabili finché non succede **una di tre cose**:
 - 1 una **contraddizione**: una variabile è forzata ad essere sia vera che falsa
 - 2 tutte le variabili con valore forzato sono state assegnate, ma ancora **ci sono clausole non soddisfatte**
 - 3 si **ottiene un assegnamento** che dà valore vero all'espressione
- Di conseguenza:
 - 1 Ci può essere un assegnamento che dà valore vero solo valore falso per la variabile x . **Ricominciamo** assegnando x a 0 (falso).
 - 2 Ci sono ancora **variabili e clausole che non sono assegnate**. **Eliminiamo le clausole soddisfatte**, e ripartiamo.
 - 3 La **risposta è Sì** (ho trovato un assegnamento che soddisfa l'espressione).

- 1 Utilizzare l'algoritmo polinomiale per **2SAT** per verificare se le seguenti formule in 2CNF sono soddisfacibili:
 - $\Phi_1 = (\bar{x} \vee y) \wedge (\bar{y} \vee z) \wedge (\bar{z} \vee \bar{x})$
 - $\Phi_2 = (x \vee y) \wedge (y \vee \bar{x}) \wedge (x \vee \bar{y}) \wedge (\bar{x} \vee \bar{y})$

- 2 Descrivere una riduzione polinomiale da **3SAT** a **4SAT**:
 - un algoritmo polinomiale per risolvere **4SAT** usando **3SAT** come subroutine