



# **Algorithmes de résolution**

# Une taxinomie des techniques de résolution

## SAT Algorithmes

### Complets

**peut** prouver l'insatisfiabilité

Résolution

Méthode des tableaux

Procédure DPLL

BDDs

...

### Incomplets

**Ne peut** prouver l'insatisfiabilité

Recherche locale

Recuit simulé

Recherche taboo

Algorithmes génétiques

...



# **Algorithmes complets**

- Méthodes syntaxiques : basé sur la résolution
- Méthodes sémantiques : énumératives (backtracking)

# Méthodes basées sur la résolution

- ◆ **Règle de résolution/consensus :**

$$\frac{\omega_1 = (\neg a \vee \alpha), \omega_2 = (a \vee \beta)}{r = (\alpha \vee \beta)}$$

- ◆ remarque : la résolvente  $r$  est dite tautologique (vrai) si elle contient au moins deux littéraux opposés; sinon elle est dite fondamentale

- ◆ **Règle de subsumption/sous-sommation :**

si  $\omega_1 \subseteq \omega_2$  alors  $\omega_1 \models \omega_2$  (on dit que  $\omega_1$  subsume  $\omega_2$ )

↪ soit  $\Sigma$  une formule CNF et  $\omega_1, \omega_2 \in \Sigma$  tq.  $\omega_1$  subsume  $\omega_2$

alors  $\Sigma$  est satisfiable ssi  $\Sigma \setminus \{\omega_2\}$  est satisfiable

- ◆ **Règle de fusion :**

$(a \vee \alpha) \models (a \vee \alpha \vee a)$  (cas particulier de la règle de subsumption)

# Méthode de résolution

*Fonction résolution ( $\Sigma$ )*

*tant que ( $\perp \in S$ ) faire*

*choisir  $\omega_1, \omega_2 \in S$  contenant deux littéraux opposés*

*$r = \text{résolvante}(\omega_1, \omega_2)$*

*$S = S \cup \{r\}$*

*fin tant que*

*retourner faux*

- ♦ La méthode résolution est complète pour la réfutation (*si la formule est insatisfiable alors la résolution produira la clause vide*)
- ♦ la résolution + la règle de subsumption (appliquée à chaque étape) est complète.

↪ soit  $\Sigma$  une formule satisfiable alors après un nombre fini d'étapes, toute nouvelle résolvante générée est subsumée par une clause de  $\Sigma$

# Procédure de Davis & Putnam [DP 60]

*Procédure  $DP(\Sigma)$*

*tant que ( $\perp \notin \Sigma$  et  $T \notin \Sigma$ ) faire*

*appliquer la règle de littéraux unitaire*

*appliquer la règle de littéraux pures*

*choisir une variable  $p \in \text{Atomes}(\Sigma)$*

*Soient  $\Sigma_p = \{c \setminus \{p\}, \text{ tq. } c \in \Sigma, \text{ et } p \in c\},$*

*$\Sigma_{\neg p} = \{c \setminus \{\neg p\}, c \in \Sigma, \text{ tq. } \neg p \in c\}$  et*

*$\Sigma' = \{c \in \Sigma, p \notin c, \neg p \notin c\}$*

*$\Sigma = \text{CNF}(\Sigma_p \vee \Sigma_{\neg p}) \wedge \Sigma'$*

*fin tant que*

*si  $\perp \in \Sigma$  alors retourner faux*

*sinon retourner vrai*

# Procédure de DP : un exemple


$$\varphi = (a \vee c) (b \vee c)(d \vee c)(\neg a \vee \neg b \vee \neg c)$$

Éliminer la variable  $c$

$$\begin{aligned}\varphi_1 &= (a \vee \neg a \vee \neg b)(b \vee \neg a \vee \neg b)(d \vee \neg a \vee \neg b) \\ &= (d \vee \neg a \vee \neg b)\end{aligned}$$

$\varphi$  est satisfiable !

# Méthode de résolution : sommaire

- ♦ exponentielle en temps et en espace
- ♦ preuve par réfutation → rôle en logique du premier ordre
- ♦ adaptée à certaines classes de problèmes
- ♦ difficulté de mise en œuvre
- ♦ de nombreuses variantes (améliorations ont été proposées )
  - **SL-Résolution** [Kowalski-Kuehner:71]
  - Directional résolution [Dechter:00]
  - ...
- ♦ utilisation limitée en pratique
- ♦ des formes plus faibles sont souvent utilisées :
  - générer des résolvantes de taille réduite ( $< k$ )  
e.g. résolvantes binaires



# Méthode des tableaux

- ◆ Recherche d'un modèle de  $\varphi$ 
  - appliquer récursivement les règles d'éliminations des connecteurs
  - si une branche contient  $A_i$  et  $\neg A_i$  ( $\psi_i$  et  $\neg \psi_i$ ) pour un certain  $i$ , la branche est dite fermée; sinon elle est dite ouverte
  - si aucune règle ne peut être appliquée à une branche ouverte, alors  $\varphi$  est satisfiable
  - si toutes les branches sont fermées, alors  $\varphi$  est insatisfiable

# Méthode des tableaux: règle d'élimination

$$\frac{\varphi_1 \wedge \varphi_2}{\varphi_1}$$
$$\varphi_2$$

$$\frac{\neg(\varphi_1 \vee \varphi_2)}{\neg\varphi_1}$$
$$\neg\varphi_2$$

$$\frac{\neg(\varphi_1 \rightarrow \varphi_2)}{\varphi_1}$$
$$\neg\varphi_2$$

$$\frac{(\varphi_1 \leftrightarrow \varphi_2)}{\varphi_1 \rightarrow \varphi_2}$$
$$\varphi_2 \rightarrow \varphi_1$$

$\wedge$ -élimination

$$\frac{\neg\neg\varphi}{\varphi}$$

$\neg$ -élimination

$$\frac{\varphi_1 \vee \varphi_2}{\varphi_1 \quad \varphi_2}$$

$$\frac{\neg(\varphi_1 \wedge \varphi_2)}{\neg\varphi_1 \quad \neg\varphi_2}$$

$$\frac{\varphi_1 \rightarrow \varphi_2}{\neg\varphi_1 \quad \varphi_2}$$

$\vee$ -élimination

$$\frac{\neg(\varphi_1 \leftrightarrow \varphi_2)}{\neg(\varphi_1 \rightarrow \varphi_2) \quad \neg(\varphi_2 \rightarrow \varphi_1)}$$

# Algorithme Tableau

## *Fonction Tableau ( $\Gamma$ )*

*si  $A_i \in \Gamma$  et  $\neg A_i \in \Gamma$*

*/\*vrai si  $\Gamma$  est satisfiable; faux sinon\*/*

*alors retourner Faux*

*/\* branche fermée \*/*

*si  $(\varphi_1 \wedge \varphi_2) \in \Gamma$*

*/\*  $\wedge$ -élimination \*/*

*alors retourner Tableau ( $\Gamma \cup \{\varphi_1, \varphi_2\} \setminus \{(\varphi_1 \wedge \varphi_2)\}$ )*

*si  $(\neg\neg \varphi_1) \in \Gamma$*

*/\*  $\neg$ -élimination \*/*

*alors retourner Tableau ( $\Gamma \cup \{\varphi_1\} \setminus \{(\neg\neg \varphi_1)\}$ )*

*si  $(\varphi_1 \vee \varphi_2) \in \Gamma$*

*/\*  $\vee$ -élimination \*/*

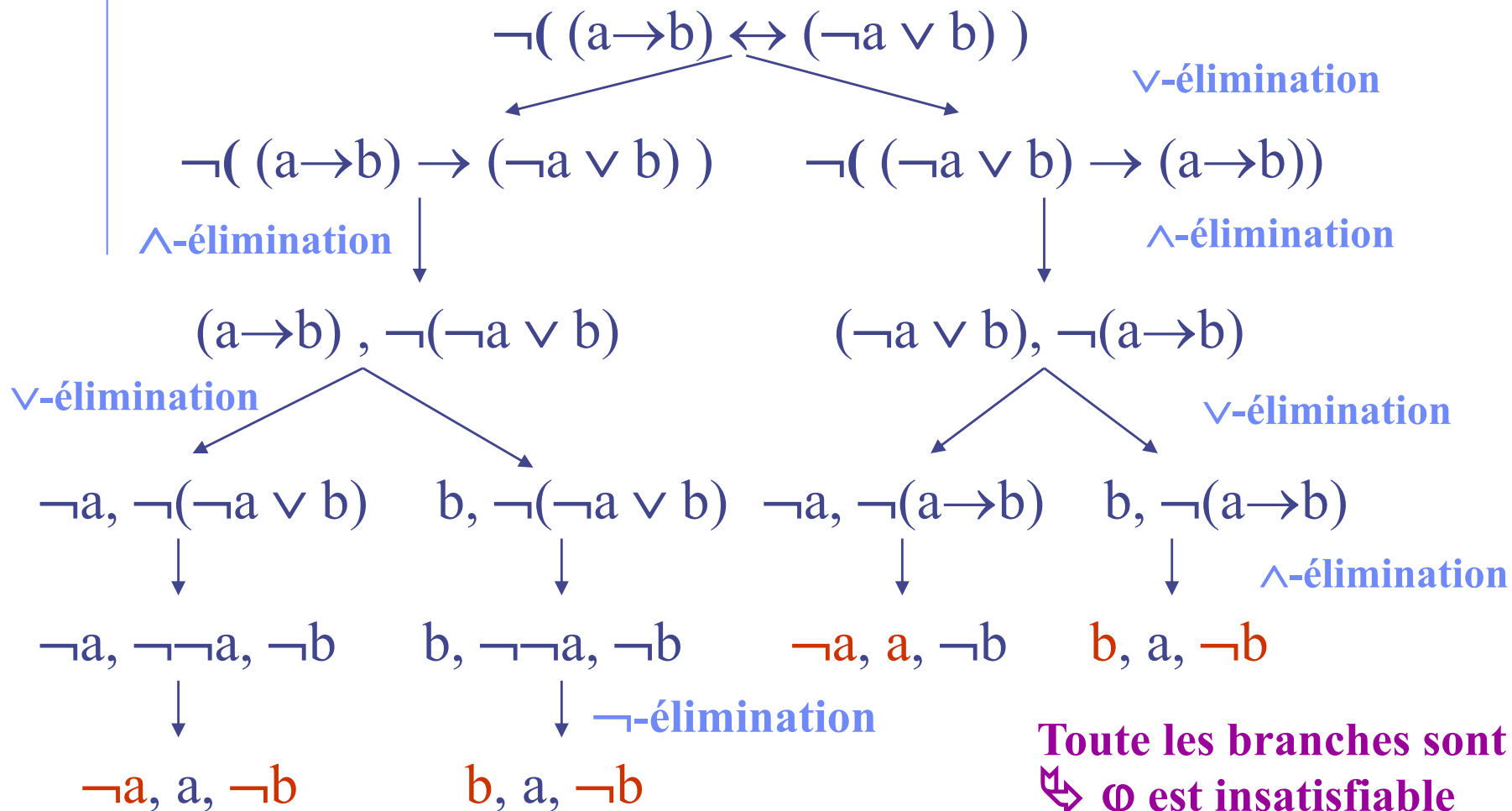
*alors retourner Tableau ( $\Gamma \cup \{\varphi_1\} \setminus \{(\varphi_1 \vee \varphi_2)\}$ ) ou*

*Tableau ( $\Gamma \cup \{\varphi_2\} \setminus \{(\varphi_1 \vee \varphi_2)\}$ )*

*retourner vrai*

# Méthode des tableaux : exemple

♦  $\varphi = \neg((a \rightarrow b) \leftrightarrow (\neg a \vee b))$



# Méthode des tableaux : sommaire

- ♦ séparation sur les disjonctions (branchement)
- ♦ opère sur des formules quelconques
- ♦ intuitive, modulaire facile à étendre
  - ↳ préférée par les logiciens
- ♦ inefficace  $\Rightarrow$  pas très utilisée par les informaticiens
- ♦ nécessite un espace polynomiale



# **Algorithmes complets**

- Méthodes syntaxiques : basé sur la résolution
- Méthodes sémantiques : énumératives (backtracking)

# Procédure de DPLL [62]

- ◆ Procédure Davis-Putnam-Logeman-Loveland [DPLL] ou [DLL]  
construire récursivement un modèle de  $\varphi$   
à chaque étape affecter une valeur à un atome  
effectuer les choix déterministes (obligatoires) en premier
- ◆ Règles de DPLL :

$$\frac{\varphi_1 \wedge (p) \wedge \varphi_2}{(\varphi_1 \wedge \varphi_2)[p|\bar{T}]} \quad \text{règle littéraux unitaire}$$

$$\frac{\varphi}{\varphi[p|T]} \quad \text{p est pure}$$

$$\frac{\varphi}{\varphi[p|T] \quad \varphi[p|\perp]} \quad \text{règle séparation (split)}$$

# Procédure de DPLL [62]

*Fonction DPLL ( $\varphi, \mu$ )*

*si  $\varphi = T$   
alors retourner vrai*

*/\*vrai si est satisfiable; faux sinon\*/*

*/\* toute les clauses sont satisfaites \*/*

*si  $\varphi = \perp$   
alors retourner faux*

*/\* backtrak (retour arrière) \*/*

*si ( $\varphi$  contient une clause unitaire ( $p$ ) )  
alors retourner DPLL ( $\varphi[p/T], \mu \wedge p$ )*

*/\* règle Unit \*/*

*si ( $\varphi$  contient un littéral pure ( $p$ ) )  
alors retourner DPLL ( $\varphi[p/T], \mu \wedge p$ )*

*/\* règle pure \*/*

*$p := \text{choix-littéral}(\varphi)$*

*/\* Heuristique\*/*

*retourner DPLL ( $\varphi[p/T], \mu \wedge p$ )  $\vee$  DPLL ( $\varphi[p/\perp], \mu \wedge \neg p$ ) /\* split\*/*

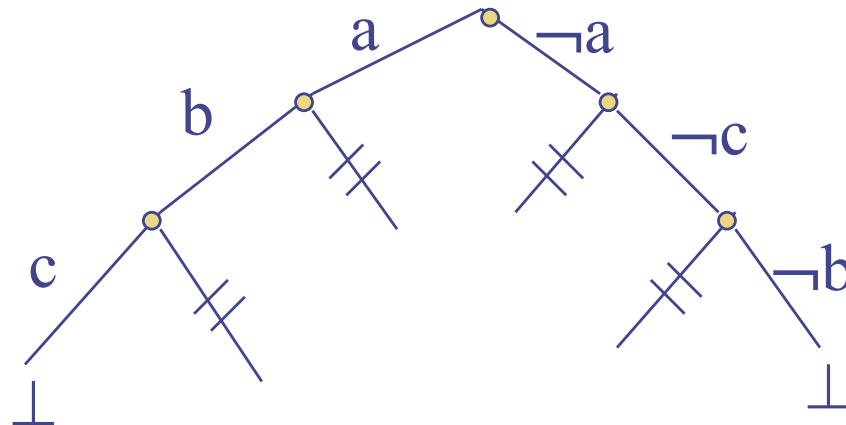


# Procédure de DPLL : un exemple

- ◆ Soit une formule CNF

$$\varphi = (\neg a \vee \neg b \vee \neg c) \wedge (\neg a \vee b) \wedge (\neg b \vee c) \wedge (\neg c \vee a) \wedge (a \vee b \vee c)$$

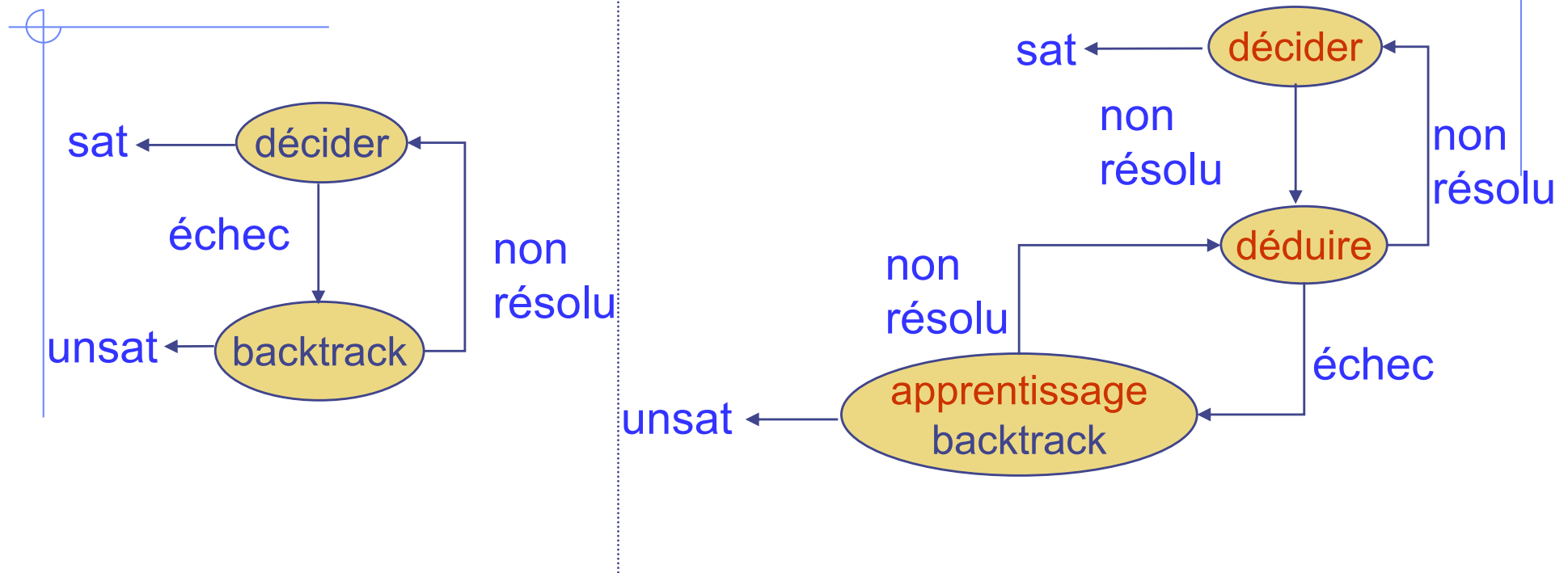
- arbre binaire développé par DPLL
- avec choix des atomes dans l'ordre lexicographique



# Procédure DPLL : sommaire

- ◆ Procède par énumération (affectation de valeurs aux atomes)
- ◆ retarde la séparation autant que possible
- ◆ nécessite une formule CNF en entrée (il existe des variantes pour des formules quelconques)
- ◆ ignorée par les logiciens
- ◆ la plus efficace des techniques de résolution de SAT
  - préférée par les informaticiens
- ◆ nécessite un espace polynomiale
- ◆ choix-littéral est critique pour l'efficacité !!
- ◆ de nombreuses variantes ont été proposées

# DPLL : Heuristiques & optimisations



Recherche « naïve » → Recherche « intelligente »

Quine

DPLL

[Relsat , Grasp, Sato, Zchaff ...]

[CSAT, Tableau, POSIT, Satz, ..]

**Prospective** (look-ahead) :  
détecter de futures situations d'échecs

**Rétrospective** (look-back): apprendre  
des situations d'échecs

# DPLL : améliorations

- ◆ De nombreuses améliorations ont été proposées, elle concernent généralement un des points suivants :
  - **heuristiques de branchements** (choix de la prochaine variable à affecter)
    - ◆ heuristique de Jeroslow & wang
    - ◆ heuristique UP ...
  - **traitements des échecs « apprentissage »**
    - ◆ analyse de conflit
      - ajout de clauses «*clause recording*»
      - retour arrière non chronologique
        - «*conflict-directed backtraking*» (backjumping)
        - partition du modèle «*autarkness*»  
classique et généralisée ...
  - **simplifications** de la formule
    - ◆ effectuées sur la formule originale (pré-traitements)
      - résolution restreinte, 2-simplifications, suppression de clauses bloquées,...
    - ◆ effectuées en cours de résolution (traitement locaux)
      - traitement par propagation unitaire
      - exploitation des classes polynomiales, ...

# Heuristiques de branchement

- ♦ La règle de séparation est source de non-déterminisme

Soit  $\varphi$  une formule, et  $p \in \text{atomes}(\varphi)$ ,

$\varphi$  est satisfiable ssi  $\varphi[p|\top] \vee \varphi[p|\perp]$  est satisfiable

- ♦ Relation forte entre l'ordre d'affectation des variables et la taille de l'arbre de recherche !

⇒ De nombreuses heuristiques de choix de variables ont été proposées dans la littérature.

# Heuristiques de branchement

- ♦ Une heuristique  $H$  est définie comme suit :

$$H : \text{Atomes}(\varphi) \rightarrow \mathbb{R}$$

$$x \rightarrow H(x) = f( w(x), w(\neg x) ),$$

avec  $w(x)$  = poids associé à  $x$ , généralement calculé en utilisant des arguments syntaxique : longueur des clauses, nombre d'occurrences,...

$$\text{soit } \alpha = \max \{ H(x_i), x_i \in \text{atomes}(\varphi) \}$$

$$\text{Choix}_H = \{x_k \in \text{Atomes}(\varphi), H(x_k) = \alpha\},$$

la variable de branchement  $x^*$  est choisie dans  $\text{Choix}_H$ .

↪ - choix aléatoire,

- utilisation d'une autre heuristique  $H'$  (*tie-breaker*)

# Exemple d'heuristiques

- ◆ Utilisation du nombre d'occurrences des littéraux :
  - $w(x) = \# \text{occurrences du littéral } x \text{ dans } \varphi$
  - $w(x) = \# \text{occurrences du littéral } x \text{ dans les clauses non-horn}$
  - $w(x) = \# \text{occurrences du littéral } x \text{ dans les clauses binaires, ...}$
- ◆ **Heuristique MOM** : choix de la variable apparaissant le plus souvent dans les clauses les plus courts : « **M**aximum **O**ccurrences in clauses of **M**inimal length »
  - Jeroslow & Wang : choix d'un littéral avec un poids maximum

$$w(l) = \sum_{I \models \varphi} w(c), \text{ avec } w(c) = \frac{2^{n-|c|}}{2^n} = 2^{-|c|}, n = |\text{Atomes}(\varphi)|$$

donne une estimation de la contribution de  $l$  à la satisfiabilité de  $\varphi$

$$\frac{2^{n-|c|}}{2^n} = \frac{|\{I, \text{ tq. } I[c] = \perp\}|}{\text{taille de l'espace de recherche}}$$

# Exemple d'heuristiques

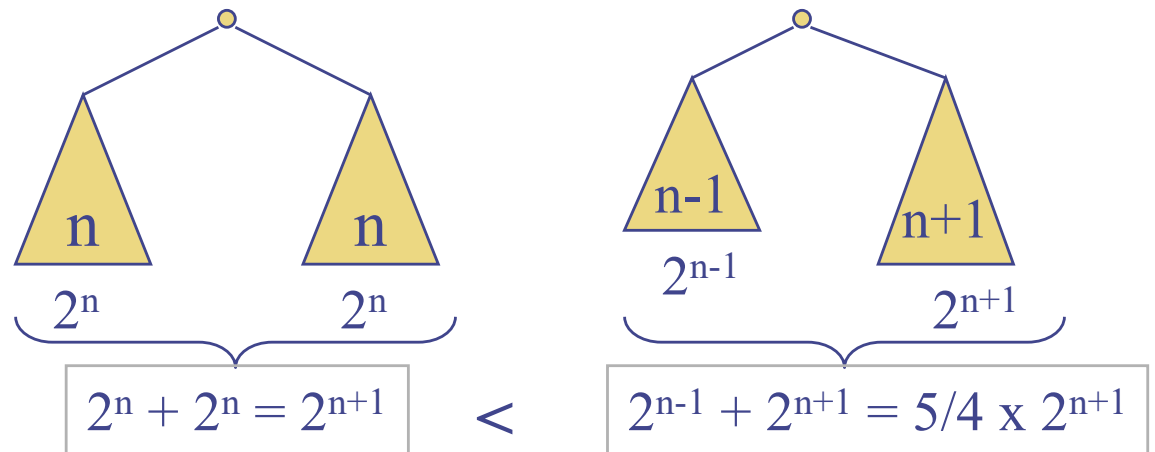
## ◆ Exemple de Hs :

- $H1(x) = w(x) + w(\neg x)$  [Jeroslow & Wang]
- $H2(x) = |w(x) - w(\neg x)|$
- Introduction d'un facteur d'équilibre des arbres
  - ◆  $H3(x) = w(x) + w(\neg x) + \alpha \times \min(w(x), w(\neg x))$ ,  $\alpha = 1.5$  [Dubois-etal:93]
  - ◆  $H4(x) = w(x) + w(\neg x) + \underbrace{\alpha \times w(x) \times w(\neg x)}_{\substack{\text{- facteur d'équilibre} \\ \text{- } \alpha \text{ constante empirique}}}$  [Freeman:96]
- Heuristique UP : [Freeman:96, Li:97]
  - ◆  $w(x) = |\varphi| - |\varphi'|$ , avec  $\varphi'$  la formule obtenue à partir  $\varphi[x|\perp]$  par propagation unitaire,  $\Rightarrow$  maximise l'effet de la propagation unitaire,



# Exemple d'heuristiques

- ◆ soient  $w(x) = \# \text{occurrences de } x \text{ dans } \varphi$ ,  $x_1, x_2 \in \text{Atomes}(\varphi)$  tq.  
 $W(x_1) = 6$ ,  $w(\neg x_1) = 6$  et  $W(x_2) = 8$ ,  $w(\neg x_2) = 4$  alors
  - $H_1(x_1) = 6+6 = 12$ ,  $H_1(x_2) = 12$ 
    - ↳  $x_1$  ou  $x_2$  ?
  - $H_3(x_1) = 6+6+\min(6,6) = 18$ ,  $H_3(x_2) = 8+4 + \min(8,4) = 16$ 
    - ↳  $x_1$  est choisie
  - $H_4(x_1) = 6+6+36 = 48$ ,  $H_4(x_2) = 8+4+ 32 = 44$ ,
    - ↳  $x_1$  est choisie
- ◆ pourquoi équilibrer?



# Traitement des échecs

- ♦ **Idée** : lorsqu'un conflit (contradiction) est détecté :
  1. déterminer un sous-ensemble de l'interprétation courante, responsable du conflit «*conflict-set*»
  2. Retour en arrière non-chronologique - saut au point responsable de l'échec.
- ♦ l'ensemble conflit est construit à partir de la clause falsifiée en ne gardant que les littéraux affectés lors des points de choix.
- ♦ À chaque point de choix, un ensemble conflit est obtenu par résolution entre les ensembles conflits des deux branches.

↳ Permet d'éviter de nombreuses explorations redondantes.

# Traitement des échecs : ajout de clauses

- ♦ Au cours de la recherche, créer pour chaque conflit une clause permettant d'éviter l'apparition future du même conflit

$$\varphi = (a \vee b)(\neg b \vee c \vee d)(\neg b \vee e)(\neg d \vee \neg e \vee f) \dots$$

Hypothèse (points de choix)  $I[c] = \perp$  et  $I[f] = \perp$  ( $\neg c$  et  $\neg f$ )

Affecter  $\neg a$  et effectuer la PU :  $b$ ,  $d$  et  $e$

Conflit :  $(\neg d \vee \neg e \vee f)$  est falsifié

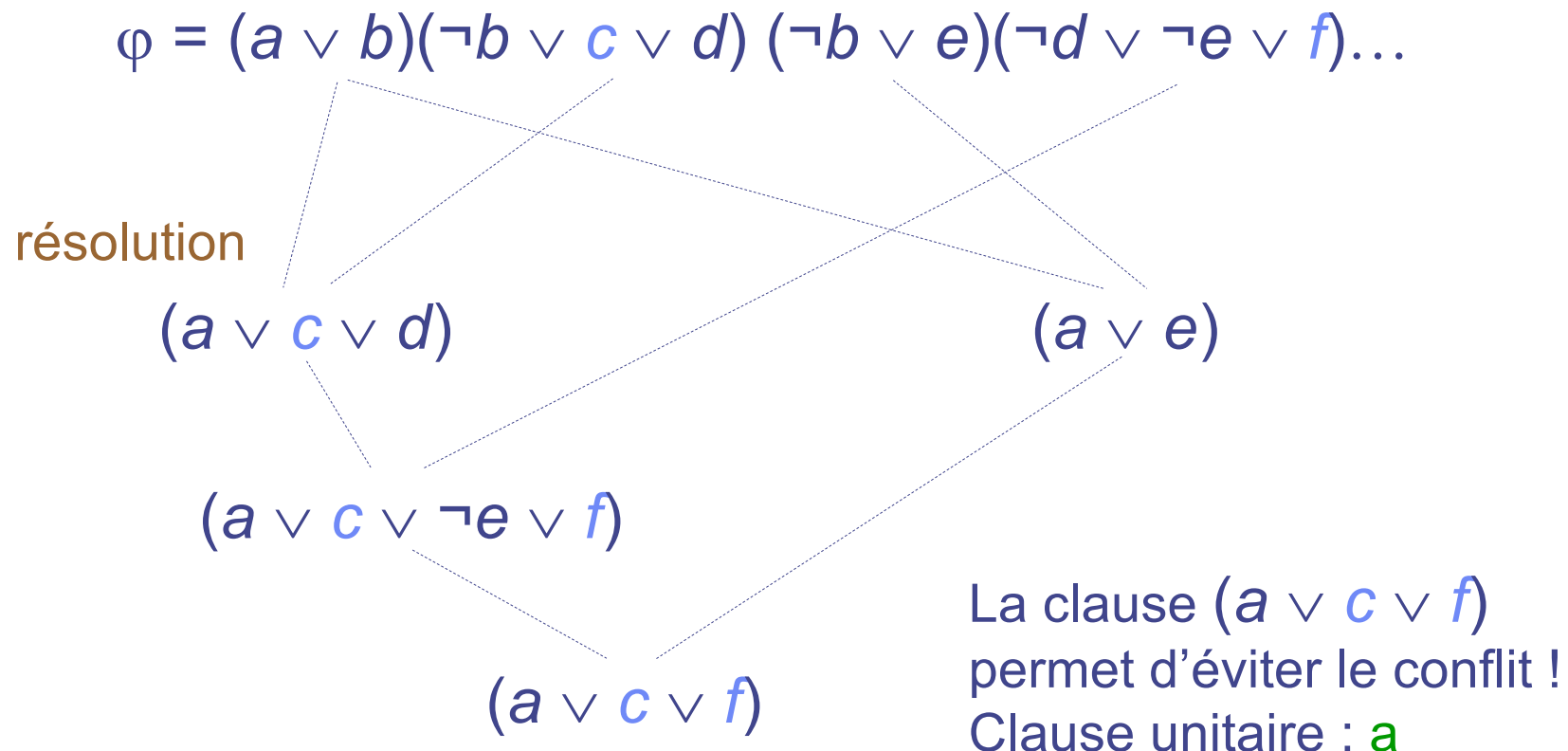
$$\neg a \wedge \neg c \wedge \neg f \Rightarrow \neg \varphi$$

$$\varphi \Rightarrow a \vee c \vee f$$

ajout d'une nouvelle clause:  $(a \vee c \vee f)$

# Traitement des échecs : ajout de clause

- ◆ Clause dérivée d'un conflit peut aussi être obtenue par application restreinte de la résolution



# Traitement des échecs : ajout de clauses

- ♦ Le nombre de clauses ajoutées peut être très grand !

↳ limiter le nombre de clauses ajoutées.

- ♦ pour chaque conflit, une clause est ajoutée
- ♦ garder uniquement les clauses de taille  $\leq K$
- ♦ les plus grande clauses active sont supprimées

↳ le nombre de clauses ajoutées est polynomial en  $K$

- ♦ Relevance-based learning

- supprimer les clauses actives avec  $\geq M$  littéraux non affectés

# Retour arrière non chronologique

## «*conflict-directed backtracking*» (*backjumping*)

- ♦ Au cours de la recherche, et en présence de conflits retour arrière vers l'une des causes du conflit.

$$\varphi = (a \vee b)(\neg b \vee c \vee d)(\neg b \vee e)(\neg d \vee \neg e \vee f) \\ (a \vee c \vee f)(\neg a \vee g)(\neg g \vee b)(\neg h \vee j)(\neg i \vee k)...$$

Hypothèse (points de choix)  $\neg c$ ,  $\neg f$ ,  $\neg h$  et  $\neg i$

L'affectation de  $\neg a$  crée un conflit  $\Rightarrow$  clause  $(a \vee c \vee f)$  ajouté  
 $(a \vee c \vee f)$  implique  $a$

Un autre conflit est obtenu :  $(\neg d \vee \neg e \vee f)$  est insatisfiable

$$a \wedge \neg c \wedge \neg f \Rightarrow \neg \varphi$$

$$\varphi \Rightarrow \neg a \vee c \vee f$$

$\therefore$  nouvelle clause ajoutée:  $(\neg a \vee c \vee f)$

# Retour arrière non chronologique

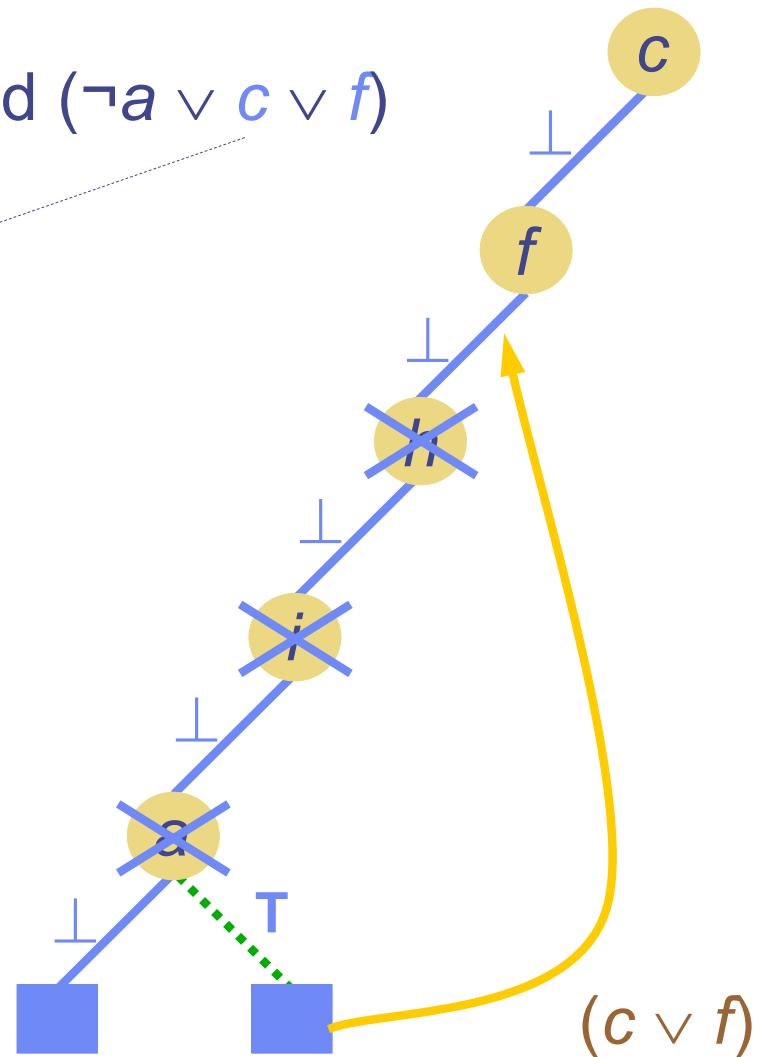
«*conflict-directed backtracking*» (*backjumping*)

Clauses ajoutées:  $(a \vee c \vee f)$  and  $(\neg a \vee c \vee f)$

Appliquer la résolution :  
nouvelle clause **falsifiée**  $(c \vee f)$

↪ retour au plus récent  
point de choix:  $l[f] = \perp$

↪ clauses ajoutées:  
 $(a \vee c \vee f)$ ,  
 $(\neg a \vee c \vee f)$ , et  
 $(c \vee f)$



## «*conflict-directed backtracking*» : Exemple

$\varphi =$

- $(\neg A_1 \vee A_2)$
- $(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$
- $(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$
- $(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$
- $(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$
- $(\neg A_5 \vee \neg A_6)$
- $(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12})$
- $(A_1 \vee A_8)$
- $(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$
- ...



## «*conflict-directed backtracking*» : Exemple (suite)

$\varphi =$

- $(\neg A_1 \vee A_2)$
- $(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$
- $(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$
- $(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$
- $(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$
- $(\neg A_5 \vee \neg A_6)$
- $(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12})$
- $(A_1 \vee A_8)$
- $(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$
- ...

$\{..., \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, ... \}$  ( Interprétation initiale)

## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$$\varphi = (\neg A_1 \vee A_2)$$

$$(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$$

$$(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$$

$$(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$$

$$(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$$

$$(\neg A_5 \vee \neg A_6)$$

$$(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12}) \implies \text{satisfaite}$$

$$(A_1 \vee A_8) \implies \text{satisfaite}$$

$$(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$$

...

$\{..., \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, A_1\}$  (brancher sur  $A_1$ )

## «*conflict-directed backtracking*» : Exemple (suite)

$\varphi = (\neg A_1 \vee A_2)$   $\Rightarrow$  satisfaite

$(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$   $\Rightarrow$  satisfaite

$(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$

$(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$

$(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$

$(\neg A_5 \vee \neg A_6)$

$(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12})$   $\Rightarrow$  satisfaite

$(A_1 \vee A_8)$   $\Rightarrow$  satisfaite

$(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$

...

$\{ \dots, \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, A_1, A_2, A_3 \}$  (Unit  $A_2, A_3$ )

## «*conflict-directed backtracking*» : Exemple (suite)

$\varphi =$

- $(\neg A_1 \vee A_2) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$
- $(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$
- $(\neg A_5 \vee \neg A_6)$
- $(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12}) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(A_1 \vee A_8) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$

...

$\{..., \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, A_1, A_2, A_3, A_4\}$  (Unit  $A_4$ )

## «*conflict-directed backtracking*» : Exemple (suite)

$\varphi =$

$(\neg A_1 \vee A_2)$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_5 \vee \neg A_6)$	$\Rightarrow$	conflit
$(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12})$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(A_1 \vee A_8)$	$\Rightarrow$	satisfaite
$(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$		

...

$\{ \dots, \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, A_1, A_2, A_3, A_4, A_5, A_6, \}$  (Unit  $A_5, A_6$ )

## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$\varphi =$   
 $(\neg A_1 \vee A_2)$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9)$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_5 \vee \neg A_6)$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12})$   $\Rightarrow$  **conflit**  
 $(A_1 \vee A_8)$   $\Rightarrow$  satisfaite  
 $(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13})$   $\Rightarrow$  satisfaite

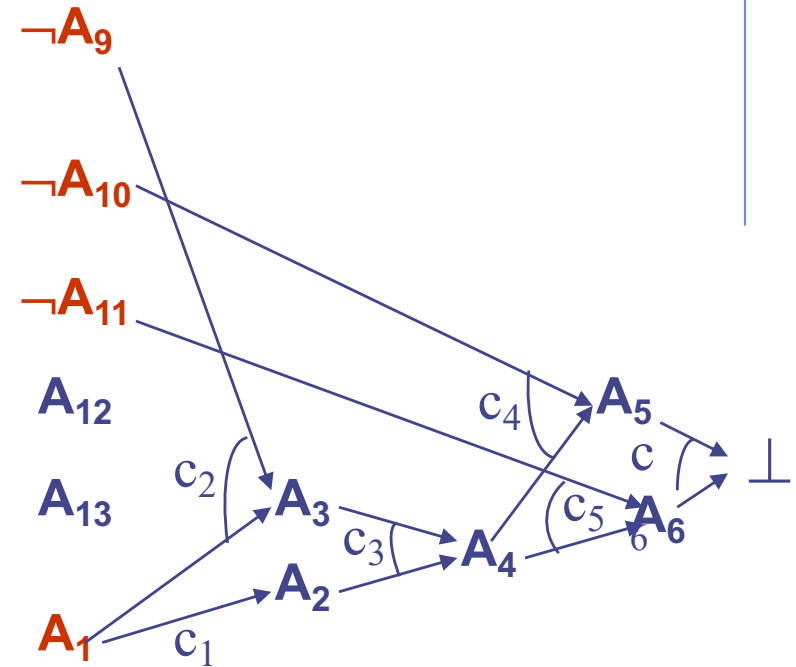
...

$\{ \dots, \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, A_1, A_2, A_3, A_4, A_5, A_6, \}$

$\Rightarrow$  **ensemble conflit** :  $\{ \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_1 \}$

$(\neg A_9 \wedge \neg A_{10} \wedge \neg A_{11} \wedge A_1) \Rightarrow \neg \varphi$ ,

$\varphi \Rightarrow (A_9 \vee A_{10} \vee A_{11} \vee \neg A_1)$



*Graphe d'implication*

$\therefore$  nouvelle clause ajoutée:  $(A_9 \vee A_{10} \vee A_{11} \vee \neg A_1)$  retour arrière sur  $A_1$

## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$\varphi =$

- $(\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_2) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_9) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$
- $(\neg \mathbf{A}_2 \vee \neg \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_4)$
- $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_5 \vee \mathbf{A}_{10})$
- $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_6 \vee \mathbf{A}_{11})$
- $(\neg \mathbf{A}_5 \vee \neg \mathbf{A}_6)$
- $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_{12})$
- $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_8)$
- $(\neg \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_8 \vee \neg \mathbf{A}_{13})$
- ...

$\{ \dots, \neg \mathbf{A}_9, \neg \mathbf{A}_{10}, \neg \mathbf{A}_{11}, \mathbf{A}_{12}, \mathbf{A}_{13}, \dots, \neg \mathbf{A}_1 \}$  ( brancher sur  $\neg \mathbf{A}_1$  )

## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$\varphi = (\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_2) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_9) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_2 \vee \neg \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_4)$   
 $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_5 \vee \mathbf{A}_{10})$   
 $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_6 \vee \mathbf{A}_{11})$   
 $(\neg \mathbf{A}_5 \vee \neg \mathbf{A}_6)$   
 $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_{12}) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_8) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_8 \vee \neg \mathbf{A}_{13}) \Rightarrow \text{conflit}$

...

$\{ \dots, \neg \mathbf{A}_9, \neg \mathbf{A}_{10}, \neg \mathbf{A}_{11}, \mathbf{A}_{12}, \mathbf{A}_{13}, \dots, \neg \mathbf{A}_1, \mathbf{A}_7, \mathbf{A}_8 \} (\text{Unit } \mathbf{A}_7, \mathbf{A}_8)$



## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$\varphi = (\neg A_1 \vee A_2) \implies \text{satisfaite}$   
 $(\neg A_1 \vee A_3 \vee A_9) \implies \text{satisfaite}$   
 $(\neg A_2 \vee \neg A_3 \vee A_4)$   
 $(\neg A_4 \vee A_5 \vee A_{10})$   
 $(\neg A_4 \vee A_6 \vee A_{11})$   
 $(\neg A_5 \vee \neg A_6)$   
 $(A_1 \vee A_7 \vee \neg A_{12}) \implies \text{satisfaite}$   
 $(A_1 \vee A_8) \implies \text{satisfaite}$   
 $(\neg A_7 \vee \neg A_8 \vee \neg A_{13}) \implies \text{conflit}$

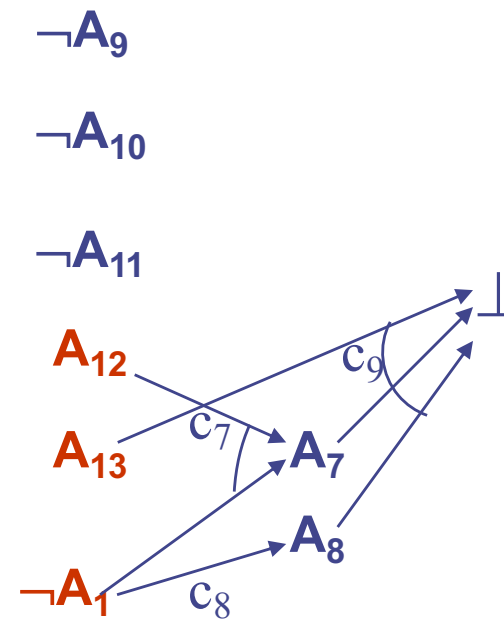
...

$\{ \dots, \neg A_9, \neg A_{10}, \neg A_{11}, A_{12}, A_{13}, \dots, \neg A_1, A_7, A_8 \}$

↪ **ensemble conflit** :  $\{A_{12}, A_{13}, \neg A_1\}$

$(A_{12} \wedge A_{13} \wedge \neg A_1) \Rightarrow \neg \varphi$ ,

$\varphi \Rightarrow (\neg A_{12} \vee \neg A_{13} \vee A_1) \quad \therefore \text{nouvelle clause ajoutée: } (\neg A_{12} \vee \neg A_{13} \vee A_1)$



*Graphe d'implication*

## « *conflict-directed backtracking* » : Exemple (suite)

$\varphi = (\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_2) \quad \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_9) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_2 \vee \neg \mathbf{A}_3 \vee \mathbf{A}_4)$   
 $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_5 \vee \mathbf{A}_{10})$   
 $(\neg \mathbf{A}_4 \vee \mathbf{A}_6 \vee \mathbf{A}_{11})$   
 $(\neg \mathbf{A}_5 \vee \neg \mathbf{A}_6)$   
 $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_{12}) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\mathbf{A}_1 \vee \mathbf{A}_8) \Rightarrow \text{satisfaite}$   
 $(\neg \mathbf{A}_7 \vee \neg \mathbf{A}_8 \vee \neg \mathbf{A}_{13}) \Rightarrow \text{conflit}$

...

$\{ \dots, \neg \mathbf{A}_9, \neg \mathbf{A}_{10}, \neg \mathbf{A}_{11}, \mathbf{A}_{12}, \mathbf{A}_{13}, \dots, \neg \mathbf{A}_1, \mathbf{A}_7, \mathbf{A}_8 \}$

↪ clauses ajoutées:

$(\mathbf{A}_9 \vee \mathbf{A}_{10} \vee \mathbf{A}_{11} \vee \neg \mathbf{A}_1)$   
 $(\neg \mathbf{A}_{12} \vee \neg \mathbf{A}_{13} \vee \mathbf{A}_1) \quad \models \quad (\mathbf{A}_9 \vee \mathbf{A}_{10} \vee \mathbf{A}_{11} \vee \neg \mathbf{A}_{12} \vee \neg \mathbf{A}_{13}) \quad \left. \vphantom{\begin{matrix} (\mathbf{A}_9 \vee \mathbf{A}_{10} \vee \mathbf{A}_{11} \vee \neg \mathbf{A}_1) \\ (\neg \mathbf{A}_{12} \vee \neg \mathbf{A}_{13} \vee \mathbf{A}_1) \end{matrix}} \right\} \text{Retour arrière sur } \mathbf{A}_{13}$

# Simplifications

- ◆ effectuées sur la formule originale (pré-traitements)

- **Résolution restreinte :**

- effectuer toutes les résolutions de longueur  $\leq K$  (en général  $k \leq 2$ )

Exemple : - soient  $\omega_1 = (\neg a \vee b \vee c)$ ,  $\omega_2 = (a \vee b)$

ajouter  $r = (b \vee c)$

- soient  $\omega_1 = (\neg a \vee b)$ ,  $\omega_2 = (a \vee b)$

ajouter  $r = (b)$

- effectuer des résolutions entre  $\omega_1$  et  $\omega_2$  si  $|r| \leq \max(|\omega_1|, |\omega_2|)$

Exemple : soient  $\omega_1 = (\neg a \vee b \vee c)$ ,  $\omega_2 = (a \vee d)$

ajouter  $r = (b \vee c \vee d)$

# Simplifications

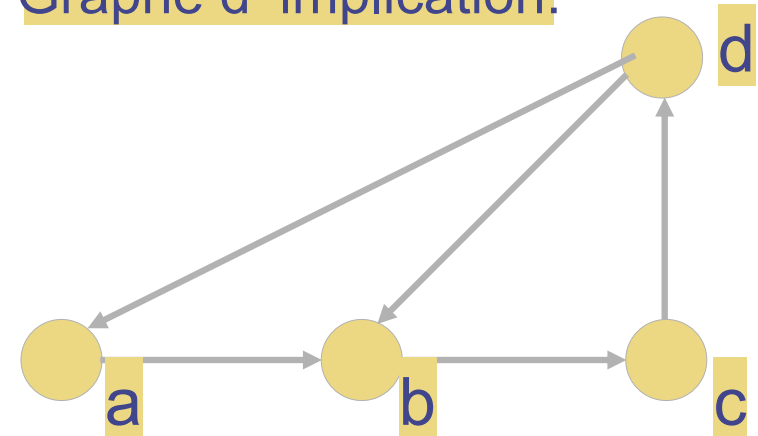
- ♦ Eliminer des clauses et des variables
  - si  $(x \vee \neg y), (\neg x \vee y) \in \phi$ , alors  $x$  et  $y$  sont équivalents,  $(x \leftrightarrow y)$ 
    - ♦ éliminer  $y$ , et en le remplaçant par  $x$
    - ♦ supprimer les clauses satisfaites
  - utiliser la sous-formule 2-CNF pour identifier des littéraux équivalents, des littéraux impliqués,

$$(\neg a \vee b)(\neg b \vee c)(\neg c \vee d)(\neg d \vee b)(\neg d \vee a)$$

$$\equiv (a \rightarrow b)(b \rightarrow c)(c \rightarrow d)(d \rightarrow b)(d \rightarrow a)$$

$a, b, c$  et  $d$  sont équivalents deux à deux  
 $\therefore$  remplacer toutes les variables par  $a$

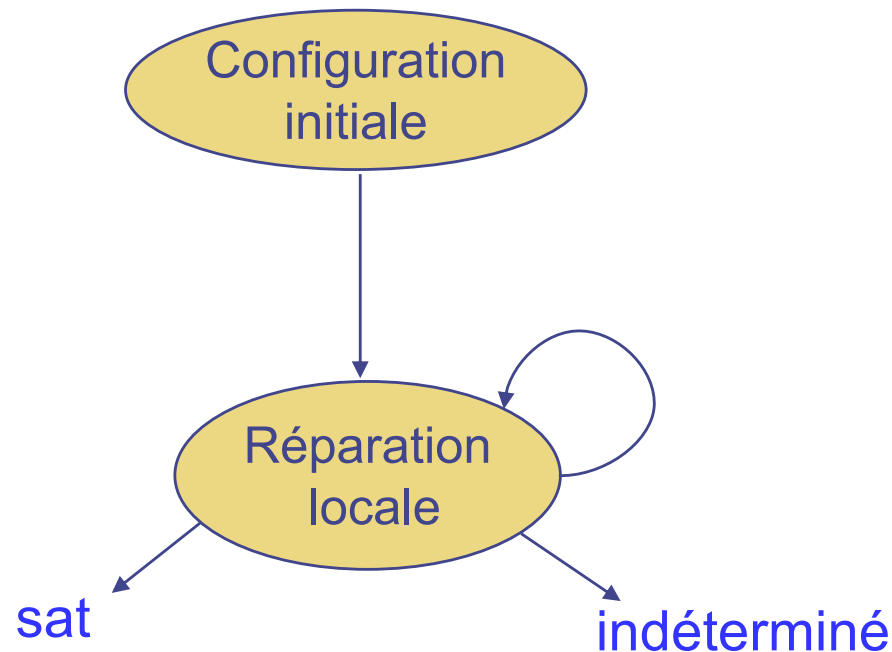
Graphe d'implication:





# **Algorithmes incomplets**

# Recherche locale (RL)



## RO :

- Recuit simulé [Kirpatrick-et al.:83]
- Tabou [Glover:89]
- ...

## SAT/ CSP :

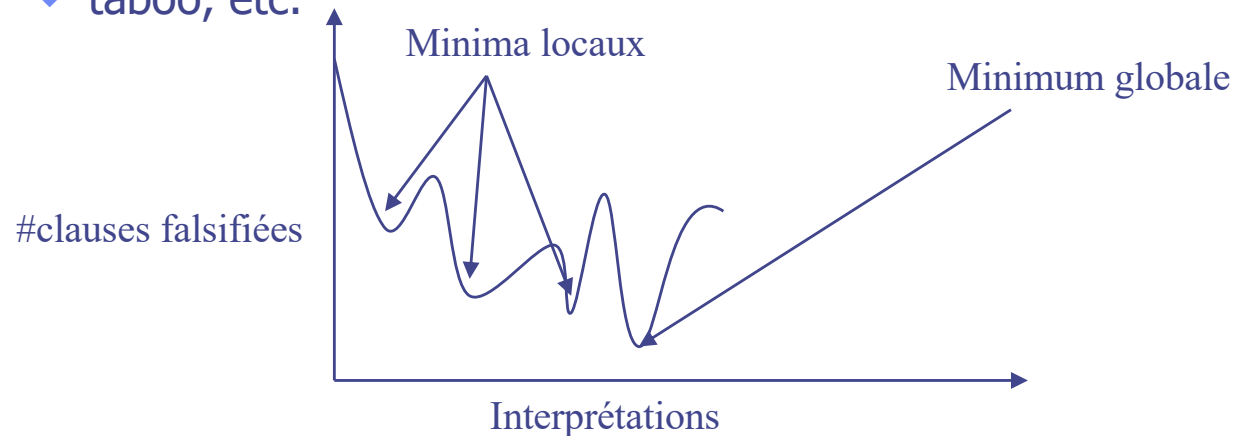
- *Inversion method* [Dunham-Wang:76]
- SAT1 [Gu:87], QS [Minton:88]
- SAD [Hansen-Juamard:90] (Max-Sat)
- SCORE [Chabrier-et al.:91],
- GSAT [Selman-et al.:92] , ...
- ...

# Recherche locale : définitions de base

- ◆ Espace de recherche : l'ensemble des interprétations (complète)
- ◆ Deux interprétations sont dites **voisines** si elle diffèrent sur la valeur d'une variable (distance de Hamming = 1).
- ◆ La **fonction d'évaluation d'une formule  $\varphi$  étant donnée une interprétation  $I$**  est définie par le nombre de clauses falsifiées par  $I$ , notée : (**score( $\varphi, I$ )**)
- ◆ La **score d'une variable  $x$  étant donnée une interprétation  $I$  et une formule  $\varphi$**  (**score( $x, \varphi, I$ )**) est défini par la différence entre le score de  $I$  et le score de  $I'$  (obtenue à partir de  $I$  en **inversant la valeur de vérité de  $x$** )

# Recherche locale : schéma de base

- ◆ Recherche non systématique d'une solution
  - génération aléatoire d'une interprétation (complète) initiale (1)
  - déplacement vers la meilleure interprétation « voisine »,
  - en essayant d'éviter et/ou d'échapper aux minima locaux :
    - ◆ recommencer en (1),
    - ◆ random walk,
    - ◆ taboo, etc.





# L'algorithme GSAT

*Fonction GSAT()*

*for  $i := 1$  to  $\text{maxTries}$  do*

*$\mu := \text{randAssign}(\varphi)$*

*for  $j := 1$  to  $\text{maxFlips}$  do*

*if  $(\text{score}(\varphi, \mu) = 0)$*

*then return true;*

*else  $\text{bestFlips} := \text{hillClimb}(\varphi, \mu);$*

*$A_i := \text{randPick}(\text{bestFlips});$*

*$\mu := \text{flip}(A_i, \mu);$*

*end*

*end*

*return « no satisfying assignement found »*

# GSAT : exemple

- ♦ Répéter maxTries fois:
  - générer aléatoirement une interprétation complète
  - répéter *maxFlips* fois (tant qu'il existe des clauses falsifiées ):
    - ♦ « Flipper » une variable qui satisfait le maximum de clauses falsifiées (max>=0)

$$\varphi = (a + b)(\neg a + c)(\neg b + d)(\neg c + d)$$

Tirage aléatoire de I

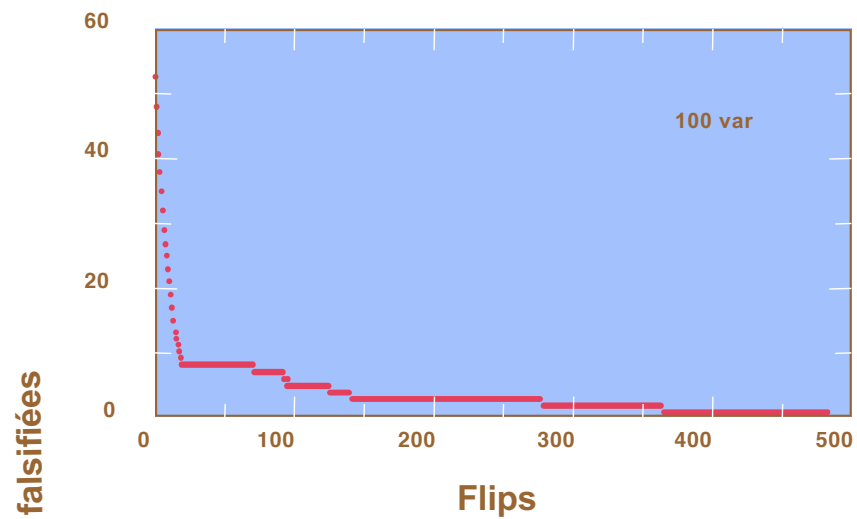
$$\varphi = (a + b)(\neg a + c)(\neg b + d)(\neg c + d)$$

Flipper d dans I

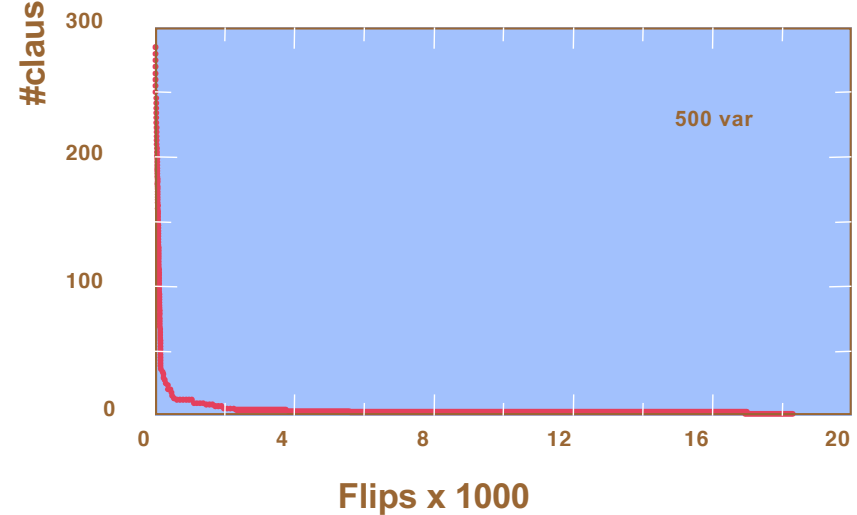
$$\varphi = (a + b)(\neg a + c)(\neg b + d)(\neg c + d)$$

Instance est satisfiable !

# GSAT : l'espace de recherche



Remarque : pas de remontée



# RL: Améliorations de l'algorithme de base

**But:** comment atteindre rapidement des plateaux (minima locaux) plus bas?

Stratégies d'échappement des minima locaux :

**a) Random Walk**

(Selman, Kautz , and Cohen 1993)

**b) Méthode tabou**

(Fred Glover 1989)

# Random Walk

- ◆ Random walk SAT algorithm:

- 1) tirer aléatoirement une interprétation complète*

- 2) Répéter jusqu'à satisfaire toutes les clauses :*

- Flipper aléatoirement une variable apparaissant dans une clause falsifiée*

- ◆ Résout 2SAT en  $O(n)$  flips. (Papadimitriou 1992)

- ◆ Inefficace sur k-SAT ( $k \geq 3$ ).

# Random Walk modifié (RWS)

- 1) Avec une probabilité, **“walk”**, i.e.,  
flipper une variable apparaissant dans une clause falsifié.
- 2) Avec une probabilité  $1-p$ , **“greedy move”**, i.e.,  
flipper une variable satisfaisant le maximum de clauses falsifiées.

# Résultats : 3-SAT aléatoire au seuil

	<b>GSAT</b>		<b>Sim. Ann.</b>
	<b>base</b>	<b>RWS</b>	
<b>vars</b>	temps(sc)	temps(sc)	temps(sc)
100	.4	.2	.6
200	22	4	21
400	122	7	75
600	1471	35	427
800	*	286	*
1000	*	1095	*
2000	*	3255	*

Random Walk > GSAT de base > DPLL

# Autres variantes de GSAT

- ◆ **HSAT** : idem que GSAT de base : utilisation d'une heuristique pour départager les variables ayant le score max :
  - donner moins de priorité à la variable la plus récemment « flippé »
- ◆ **WSAT-G (p)**: tirer aléatoirement une clause falsifiée  $c$  :
  1. avec une probabilité  $p$  flipper aléatoirement une variable de  $c$
  2. avec une probabilité  $1-p$ , utiliser la stratégie de GSAT de base (choix de la variable satisfaisant le max de clauses)
- ◆ **WSAT-B (p)**: idem que WSAT-G, sauf pour le cas 2 :
  - choix de la variable satisfaisant le maximum de nouvelles clauses



# Autres variantes de GSAT

- ◆ **Novelty (p)** : tirer aléatoirement une clause  $c$  :
  1. flipper une variable  $x_i$  de  $c$  ayant le meilleur score, sauf si  $x_i$  est la variable la plus récemment flippée dans  $c$ .
  2. Dans ce dernier cas :
    - ◆ avec une probabilité  $p$ , flipper  $x_i$
    - ◆ avec une probabilité  $1-p$ , flipper  $x_k$  la deuxième variable de  $c$  ayant le meilleur score
- ◆ **Novelty+ (p,q)** : idem que Novelty , sauf le cas 1. à remplacer par :
  - avec une probabilité  $q$  flipper une variable  $x_i$  de  $c$  (au hasard) ...
- ◆ ...

# Tabou pour SAT

[Mazure-Saïs-Grégoire:97]

## ◆ Objectifs

- Adapter efficacement des techniques de RL (RO) à la résolution de SAT
- Supprimer le caractère aléatoire (prédominant) dans GSAT-RWS

## ◆ Quelle méthode? $\Rightarrow$ Tabou

- TSAT = GSAT + liste d'interdits (tabou) de taille fixée

la liste d'interdits peut être vue comme une file d'attente :

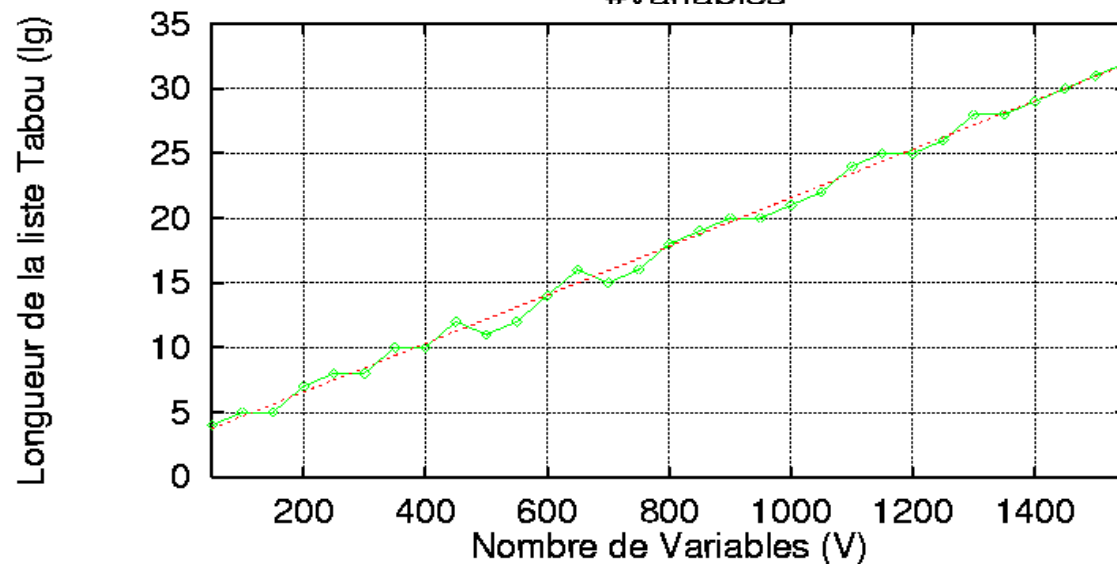
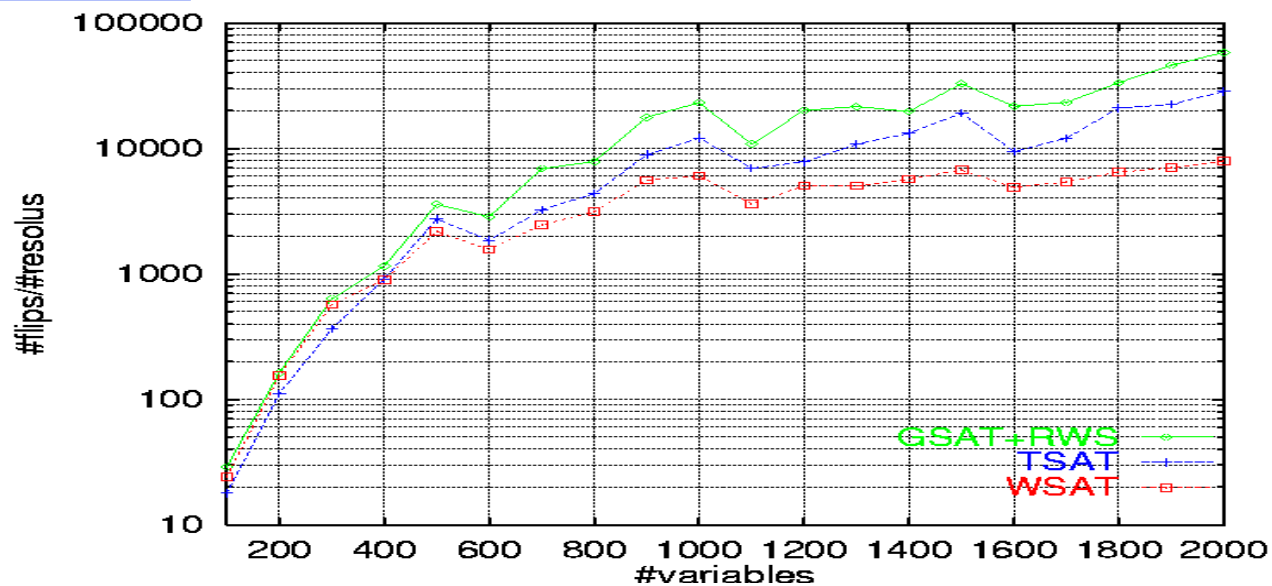
- ◆ à chaque étape, il est interdit de choisir dans la liste Tabou la prochaine variable à flipper.
- ◆ À chaque étape, une variable (flippée) entre dans la file (liste d'interdits) et une autre sort de la file.

✚ permet d'échapper des minima locaux, et d'éviter des cycles,...

## ◆ Résultats

- Meilleures performances par rapport à GSAT-RWS
- Taille optimale de la liste Tabou ?

# 3-SAT aléatoire (seuil)



# GSAT+weight

## ◆ Observation :

- pour certaines classes de problèmes, différentes exécutions de GSAT mènent vers les mêmes clauses falsifiées.
  - Ou encore vers une exploration répétée des mêmes parties de l'espace de recherche
- 👉 mise en œuvre une stratégie pour éviter ce problème?

## ◆ Réalisation :

- Pondération des clauses : associer un poids à chaque clause, initialement  $\text{poids}(c) = 1$  pour toute clause de  $c$
- Après chaque essai, incrémenter le poids des clauses falsifiées.
- Modifier la fonction de calcul du score : le score d'une variable étant donnée une interprétation est pondéré par le poids des clauses

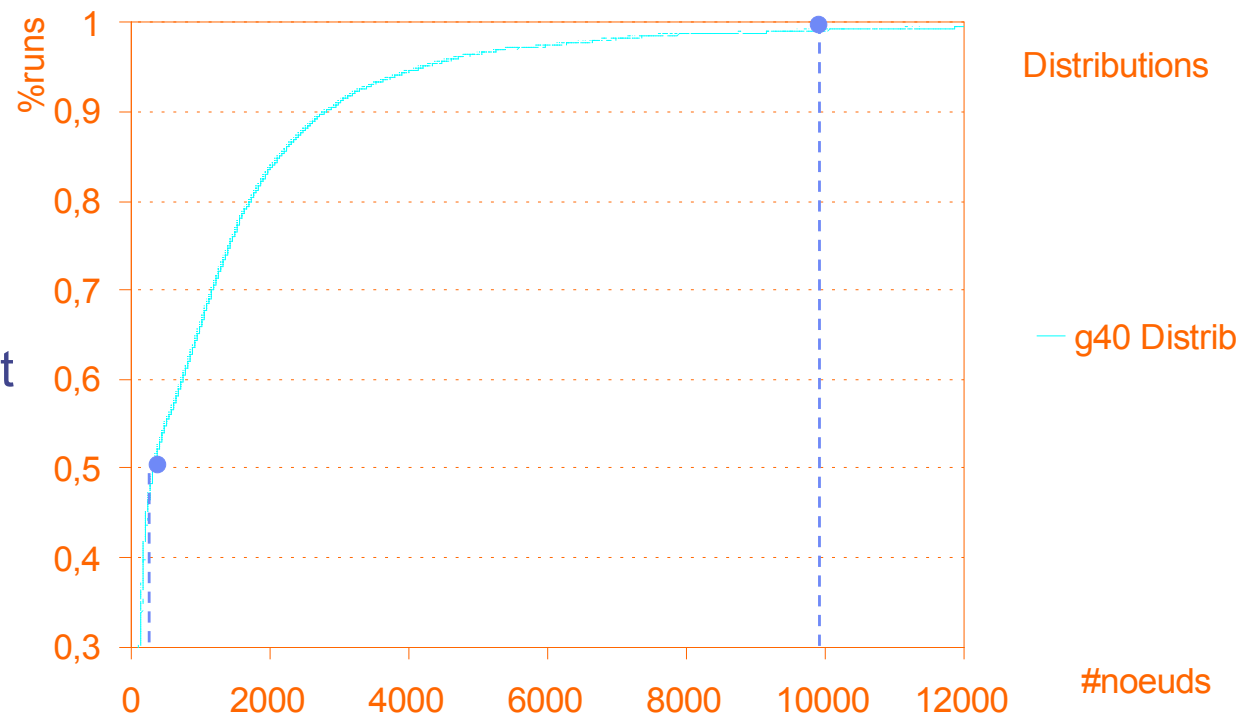
# Recherche locale :sommaire

- ◆ Nécessite une formule CNF
- ◆ Incomplète : ne permet pas de prouver l'insatisfiabilité
- ◆ très efficace sur certains problèmes (satisfiables)
- ◆ nécessite un espace polynomiale
- ◆ utilisé en intelligence artificielle (e.g. planification)
- ◆ de nombreuses variantes : GSAT-random walk, WSAT, ...
- ◆ variantes proposées pour les formules non-CNF : NC-GSAT, DAG-SAT

# Autres méthodes : « Randomization & restart »

- ◆ Constataction:
  - pour un problème donnée, les temps d 'exécution **varient considérablement** en fonction des heuristiques et/ou algorithmes

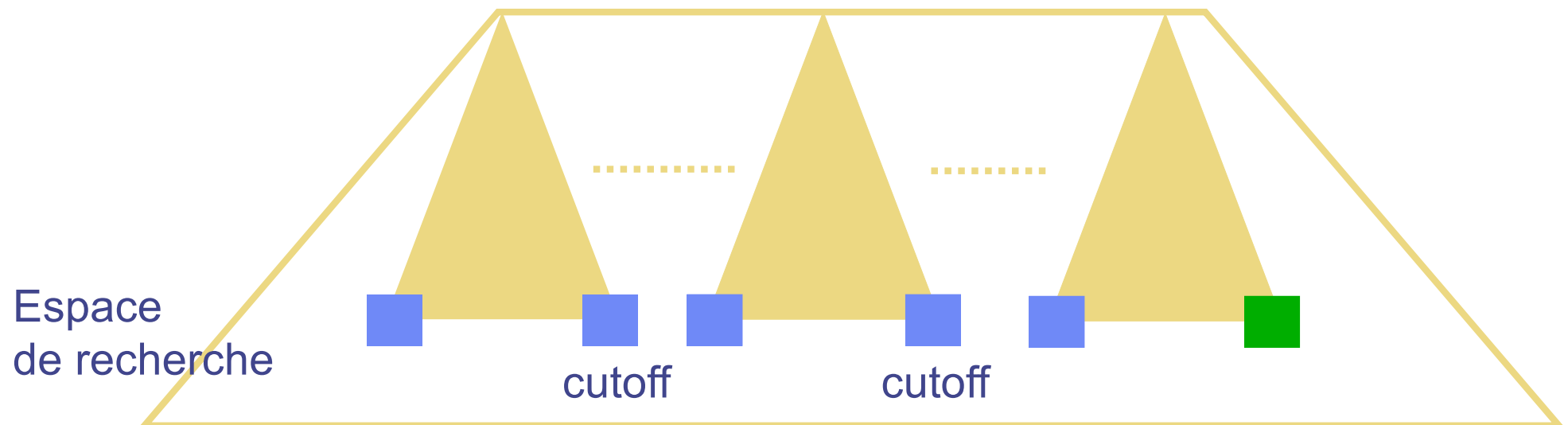
Problème de vérification de circuit  
- heuristiques randomisées  
- 10000 exécutions



# Autres méthodes : « Randomization & restart »

## ♦ Stratégie :

- Randomizer l'heuristique de choix de variable
- Limiter le nombre de nœuds à explorer à chaque essai "*backtrack cutoff value*"
- reprendre la recherche à chaque fois que le nombre de nœuds > cutoff
  - ♦ utiliser une heuristique randomisé pour explorer différentes parties de l'espace de recherche

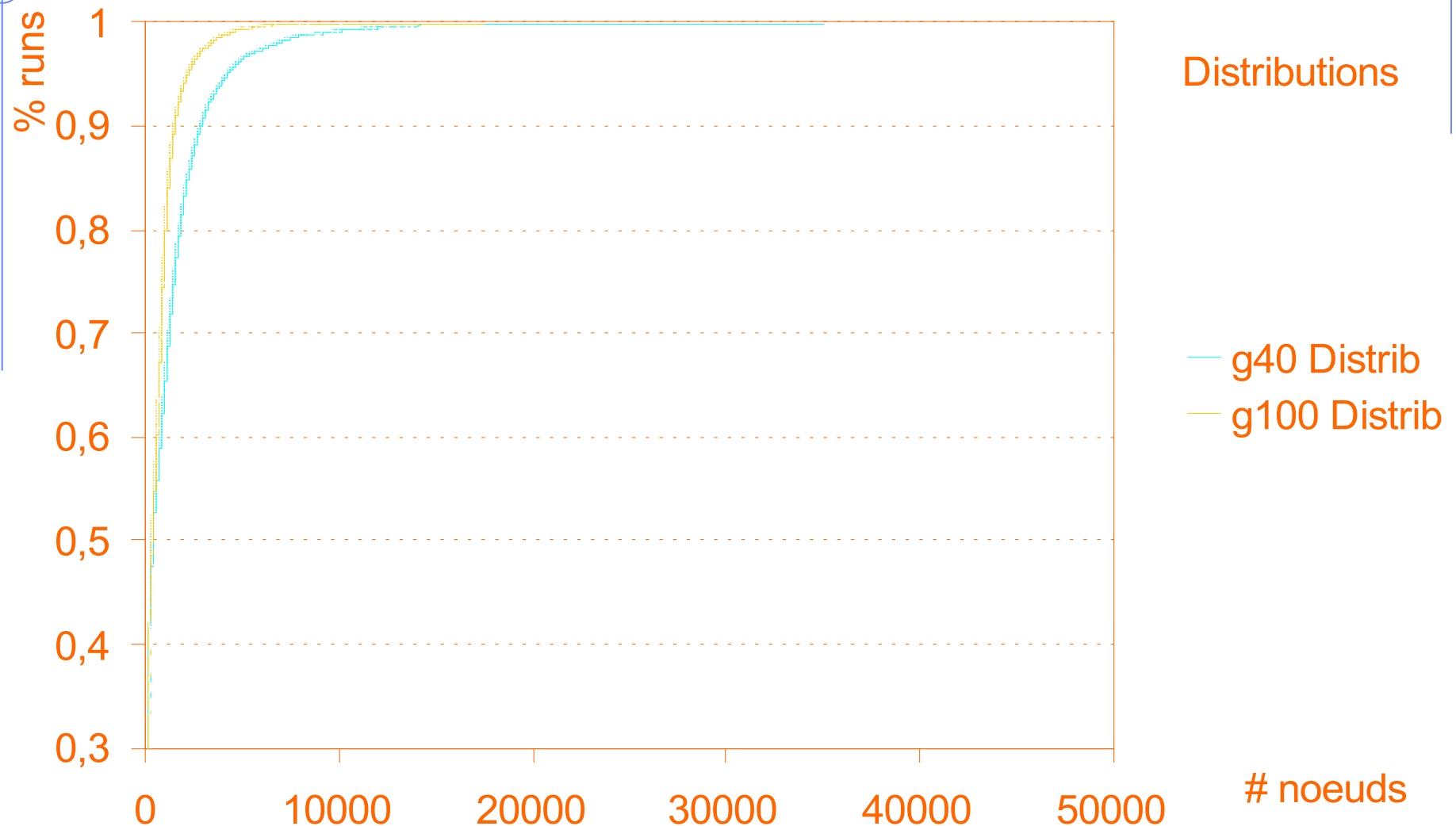


# Autres méthodes : « Randomization & restart »

- ◆ Possibilité de rendre l'algorithme complet
  - augmenter la valeur "cutoff" après chaque essai
- ◆ On peut utiliser les technique de traitement des échecs
  - très utiles pour prouver l'insatisfiabilité
- ◆ On peut utiliser différents algorithmes et/ou des configurations d'algorithmes
  - Soit , exécuter  $K$  algorithms (ou une configurations d'algorithmes)
    - ◆ de manière concurrentes, avec différents processeurs, ou
    - ◆ séquentiellement , avec un seul processeur
  - Soit, à chaque essai, choisir un algorithme différent



# Autres méthodes : « Randomization & restart »





# Méthodes mixtes

# Méthodes mixtes

[Mazure-Saïs-Grégoire:95-97]

- ◆ **Résolution de problèmes difficiles**
  - ↳ Pas de méthode générale et efficace
  - ↳ Avantages /inconvénients ⇒ complémentaires

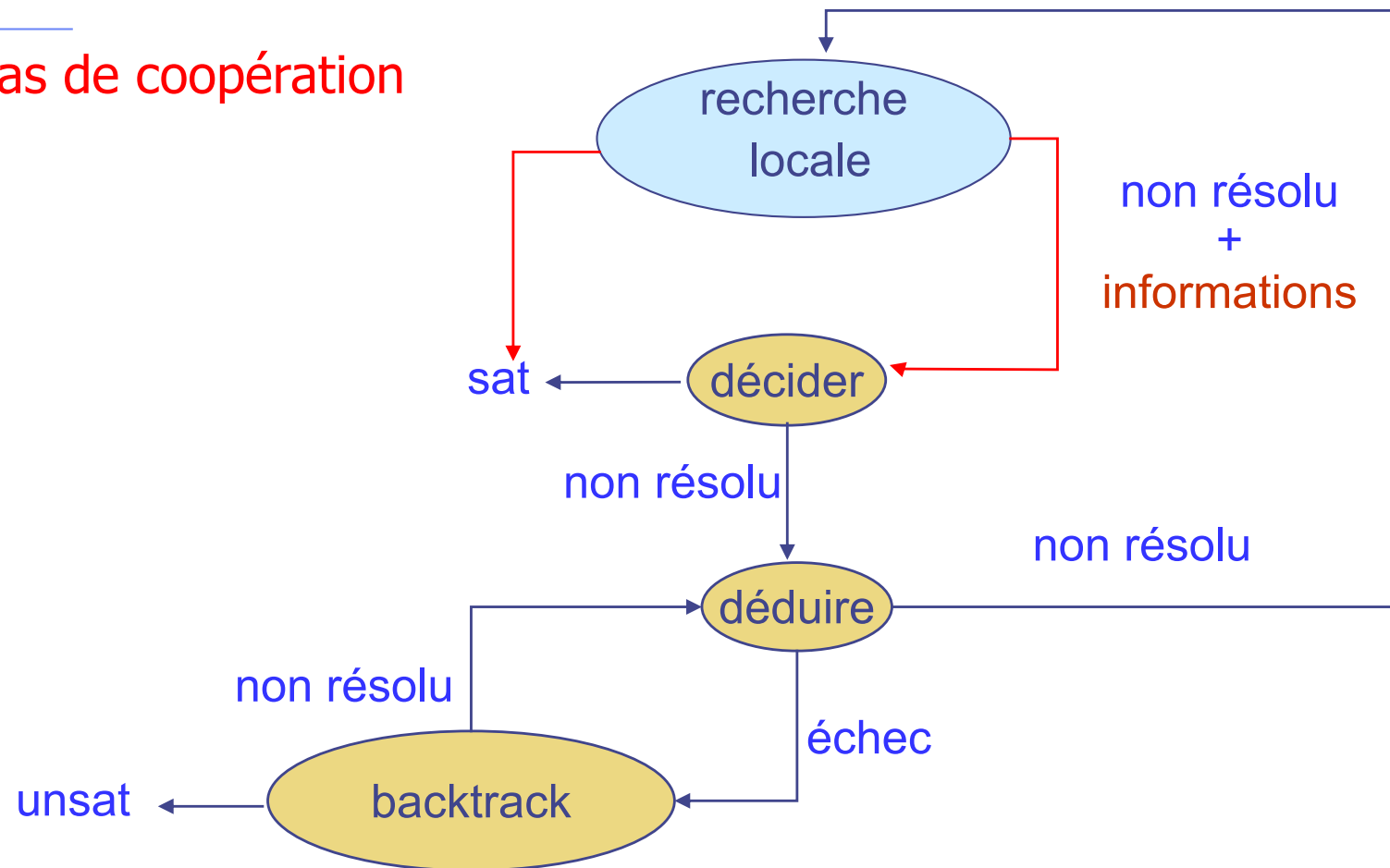


Hybridation de méthodes  
(RO, PLC, ...)

- ◆ **Quelles méthodes ?**
  - ↳ Recherche locale / énumération
- ◆ **Comment ?**
  - ↳ Avec ou sans coopération

# Méthodes hybrides (mixtes)

- ◆ Schémas de coopération



- ◆ Autres travaux

[Castell:97, Lobjois-Lemaître:97, ...]

# Méthodes hybrides (mixtes)

- ◆ A chaque appel à l'algorithme de recherche locale :
  - comptabiliser pour chaque clause le nombre de fois qu'elle est apparue fausse au cours de la recherche
  - ↳ Utiliser cette information pour améliorer les heuristique de choix de variable : e.g. choisir la variable ayant apparue le plus souvent fausse au cours de la recherche locale.
- ◆ **Sommaire** :
  - Complétude des deux schémas proposés
  - Moyen de localiser l'inconsistance
  - Amélioration des techniques classiques sur de nombreux problèmes

# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

- ◆ Soit  $x \rightarrow y, z$  un opérateur « if-then-else » (ite) défini :

$$x \rightarrow y, z = (x \wedge y) \vee (\neg x \wedge z)$$

⇒  $x \rightarrow y, z$  est vrai si  $x$  et  $y$  sont vrais ou  $x$  est faux et  $z$  est vrai

Les opérateurs logiques peuvent être exprimés par des «ite» et les deux constantes 0 et 1.

exemples :

- ◆  $\neg x$  par  $x \rightarrow 0, 1$
- ◆  $x \rightarrow y$  par  $x \rightarrow (y \rightarrow 1, 0), 1$
- ◆  $x \leftrightarrow y$  par  $x \rightarrow (y \rightarrow 1, 0), (y \rightarrow 0, 1),$
- ◆  $x \wedge y$  par  $x \rightarrow (y \rightarrow 1, 0), 0$
- ◆  $x \vee y$  par  $x \rightarrow 1, (y \rightarrow 1, 0)$
- ◆ ....

Remarque :

- les variables (sans négation) apparaissent uniquement dans la condition d'un ite. toute formule peut être représentée par les « ite », 0 et 1

⇒ Nouvelle forme normale!

# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

- ♦ La forme normale **INF** « If-then-else Normal Form » est une expression booléenne construite avec uniquement des ite et les constantes 0 et 1, avec les tests effectuées uniquement sur les variables.

- ♦ Si  $\varphi$  est une formule booléenne et  $x$  une variable de  $\varphi$  alors,

$$\varphi = x \rightarrow \varphi[x|1], \varphi[x|0]$$

(théorème de Schanon)

⇒ En appliquant récursivement le théorème de Schanon on

peut transformer toute formule booléenne sous forme INF

- ♦ toute formule booléenne est équivalente à une formule sous forme INF

# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

## ◆ Exemple 1 :

soit une formule booléenne  $\varphi = (x_1 \leftrightarrow y_1) \wedge (x_2 \leftrightarrow y_2)$

en appliquant récursivement le Th de Schanon sur les variables  $x_1, y_1, x_2, y_2$  dans l'ordre on obtient l'expression suivante:

$$\varphi = x_1 \rightarrow \varphi_1, \varphi_0$$

$$\varphi_0 = y_1 \rightarrow 0, \varphi_{00}$$

$$\varphi_1 = y_1 \rightarrow \varphi_{11}, 0$$

$$\varphi_{00} = x_2 \rightarrow \varphi_{001}, \varphi_{000}$$

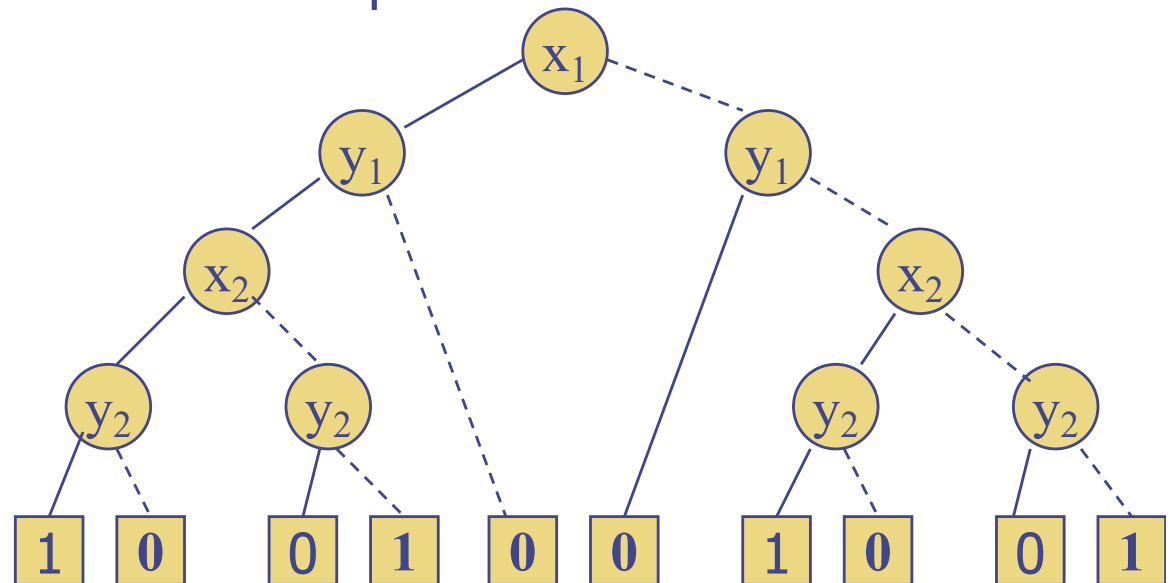
$$\varphi_{11} = x_2 \rightarrow \varphi_{111}, \varphi_{110}$$

$$\varphi_{000} = y_2 \rightarrow 0, 1$$

$$\varphi_{001} = y_2 \rightarrow 1, 0$$

$$\varphi_{110} = y_2 \rightarrow 0, 1$$

$$\varphi_{111} = y_2 \rightarrow 1, 0$$



Un arbre de décision (AD) de  $\varphi$

—— Étiqueté par 1

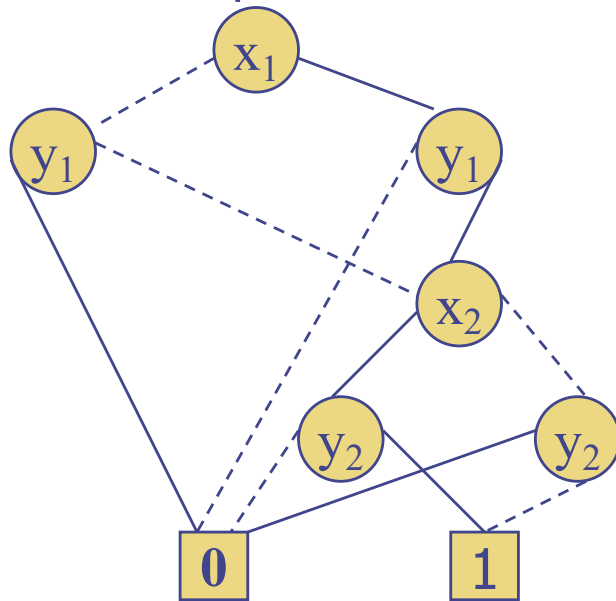
- - - - Étiqueté par 0



# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

## ◆ Exemple 1 (suite) :

- chaque sous-formule peut être vue comme un nœud d'un graphe.
- Chaque nœud est soit terminal (1 et 0) soit non-terminal
- un nœud non-terminal admet deux successeurs : la partie alors de l'ite et la partie sinon de l'ite



Nombre de nœuds réduit de  
9 (AD) à 6 (BDD)

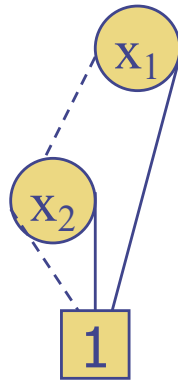
Un BDD de  $\phi$  avec un ordre  $x_1 < y_1 < x_2 < y_2$   
↳ aussi OBDD « *Ordred Binary Decision Diagram* »

# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

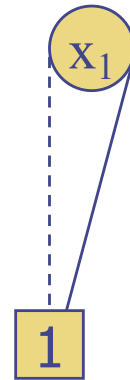
- ◆ Exemple 2 (OBDD avec des tests redondants)

1

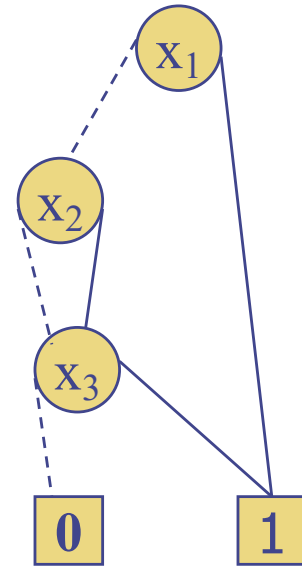
a) OBDD pour 1



b) OBDD pour 1,  
avec 2 tests redondants



c) OBDD pour 1,  
avec 1 test redondant

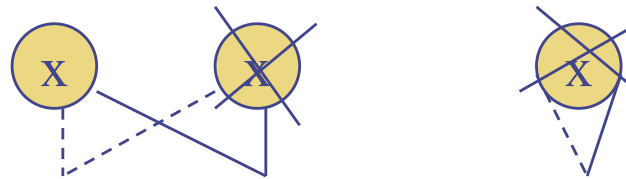
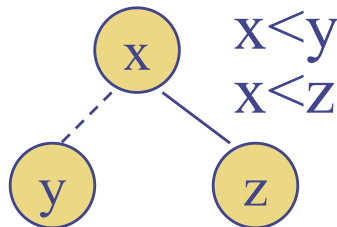


d) OBDD pour  $x_1 \vee x_3$ ,  
avec 1 test redondant

En éliminant les tests redondants dans un BDD  
on obtient un ROBDD (Reduced BDD)

# Diagramme Binaire de Décision (BDD)

- ♦ ROBDD : ordre et réductions



- ♦ Définitions :

- un BDD est un graphe orienté acyclique (DAG) avec :
  - ♦ un ou deux nœuds terminaux (avec degré extérieur nul ) étiquetés 0 ou 1, et
  - ♦ un ensemble de nœuds variables (non-terminaux) (avec un degré extérieur 2). Chaque nœud est étiqueté par une variable  $u$ , et chaque arc est étiqueté par 0 (ligne en pointillé) ou 1 (ligne pleine).
- Un BDD est dit ordonné (OBDD) si sur chaque chemin du graphe l'ordre  $x_1 < x_2 < \dots < x_n$  est respecté. Un OBDD est réduit (ROBDD) si
  - ♦ (unicité) il ne contient pas deux nœuds différents étiquetés avec la même variable et ayant les mêmes successeurs.
  - ♦ (non-redondant) les successeurs d'un nœud sont différents

# ROBDD

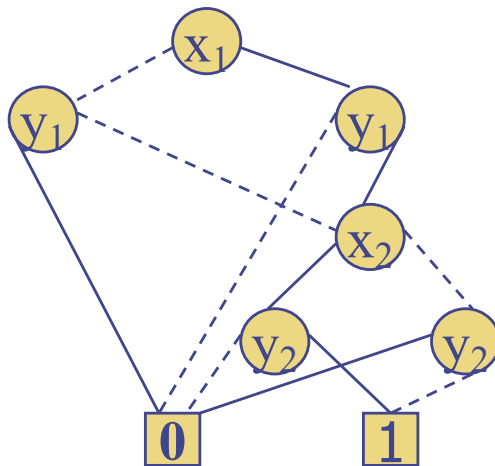
- ◆ **Propriété (canonicité)** : toute fonction booléenne est représenté par exactement un seul ROBDD.

⇒ une fois le ROBDD construit, :

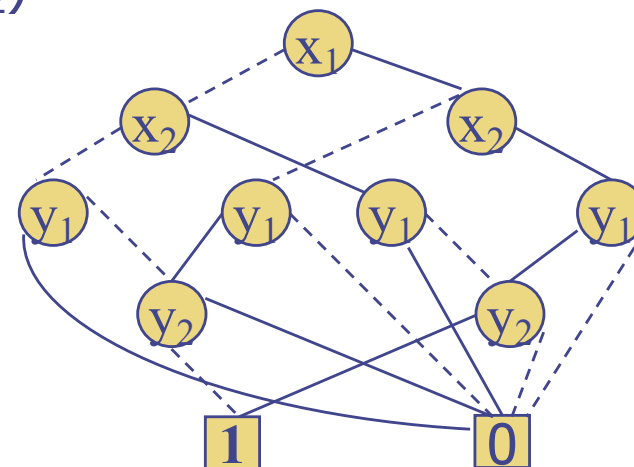
- ◆ on peut tester en temps constant si la formule booléenne est valide (ROBDD réduit au nœud 1), insatisfiable (ROBDD réduit au nœud 0), satisfiable sinon;

- ◆ ordre des variables -> taille du ROBDD

Exemple :  $\varphi = (x_1 \leftrightarrow y_1) \wedge (x_2 \leftrightarrow y_2)$



ROBDD ( $\varphi$ ) : ordre  $x_1 < y_1 < x_2 < y_2$



ROBDD ( $\varphi$ ) : ordre  $x_1 < x_2 < y_1 < y_2$

# OBDD (structure implicite)

- ♦  $\text{obdd}(\top, \{\dots\}) = 1$
- ♦  $\text{obdd}(\perp, \{\dots\}) = 0$
- ♦  $\text{obdd}(\varphi, \{A_1, A_2, \dots, A_n\}) =$   
if ( $A_1$ )  
then  $\text{obdd}(\varphi[A_1|1], \{A_1, A_2, \dots, A_n\})$   
else  $\text{obdd}(\varphi[A_1|0], \{A_1, A_2, \dots, A_n\})$

# OBDD (construction incrémentale)

- ♦  $\text{obdd}(\top, \{\dots\}) = 1$
- ♦  $\text{obdd}(\perp, \{\dots\}) = 0$
- ♦  $\text{obdd}(\varphi_1 \text{ op } \varphi_2, \{A_1, A_2, \dots, A_n\}) =$   
     $\text{obdd\_merge}(\text{op},$   
         $\text{obdd\_build}(\varphi_1, \{A_1, A_2, \dots, A_n\}),$   
         $\text{obdd\_build}(\varphi_2, \{A_1, A_2, \dots, A_n\}),$   
         $\{A_1, A_2, \dots, A_n\}$   
     $)$
- ♦  $\text{op} \in \{\wedge, \vee, \leftrightarrow, \rightarrow\}$

# (RO)BDD : sommaire

- ◆ Opère sur des formules booléennes quelconques
- ◆ trouve tout les modèles
- ◆ factorisation des partie commune de l 'arbre de recherche (DAG)
- ◆ nécessite un ordre statique (fixé) à priori (choix critique!!)
- ◆ très efficace pour certaines classes de problèmes (e.g. circuits)
- ◆ nécessite un espace exponentiel dans le pire cas
- ◆ très utilisé par la communauté conception de matériel, ignoré par les logiciens, récemment introduite en IA