

# Structure de problème CSP Structuré

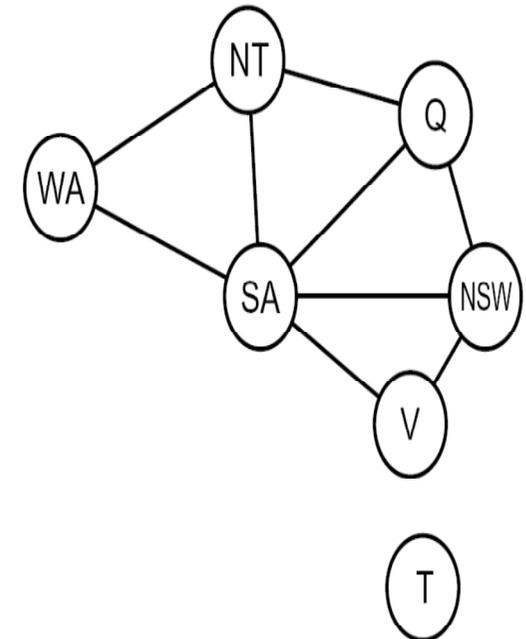
H.BELLEILI

# Position du problème

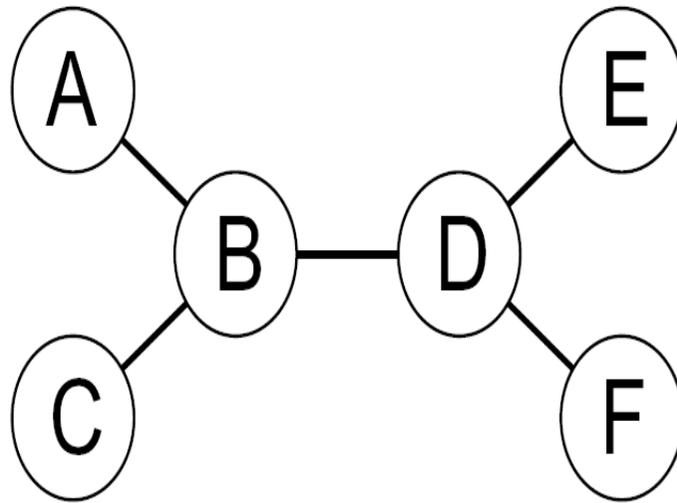
- “ Soit un graphe de contraintes ayant «  $n$  » nœuds et chaque nœud a un domaine discret de «  $d$  » valeurs.
- “ Quel sera le coût de la solution au pire cas?

# Structure du problème

- “ Si l'on pouvait diviser le problème en sous problèmes indépendants,
- “ Les sous problèmes indépendants sont identifiables comme des composants connectés du graphe de contraintes:
  - . **Diviser et reigner!**
- “ Soit un graphe de  $n$  variables qui peut être divisé en sous problèmes de seulement  $c$  variables chacun:
  - . Quel serait le Coût de la solution au pire cas?
  - .  $O((n/c)(d^c))$ , **linéaire en  $n$** ,
  - . ex.  $n = 80$ ,  $d = 2$ ,  $c = 20$ , vitesse de la recherche 10 million noeuds/sec
  - . Original problem:  $2^{80} =$  **4 billion years**
  - . Four subproblems:  $4 \times 2^{20} =$  **0.4 seconds**



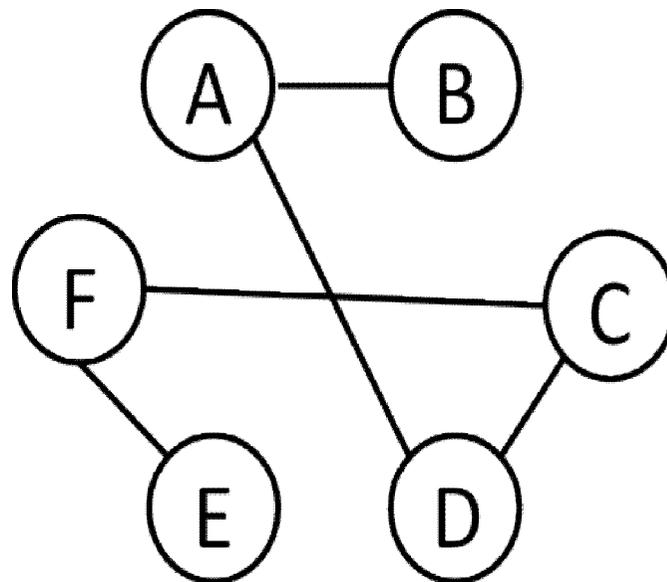
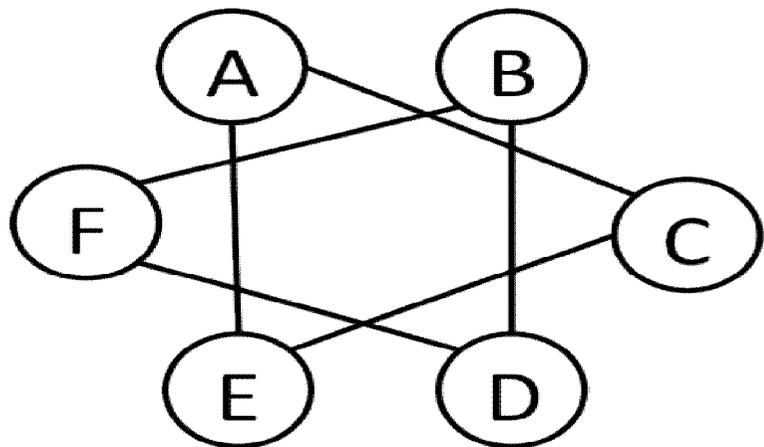
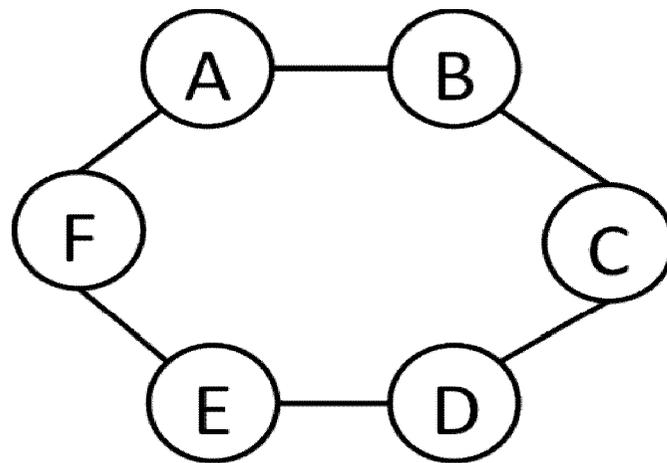
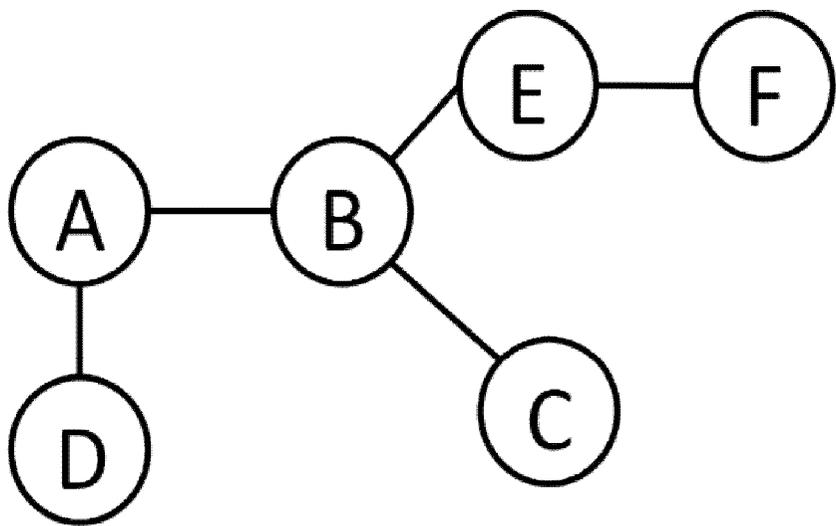
# CSPs structurés en arbre



- “ Theoreme: si le graphe de contraintes n'a pas de boucles, le CSP peut être résolu en un temps linéaire en  $n$  et quadratique en la taille du domaine  $d$   $O(n d^2)$
- . À Comparer avec les CSPs généraux, où le temps au pire cas est  $O(d^n)$

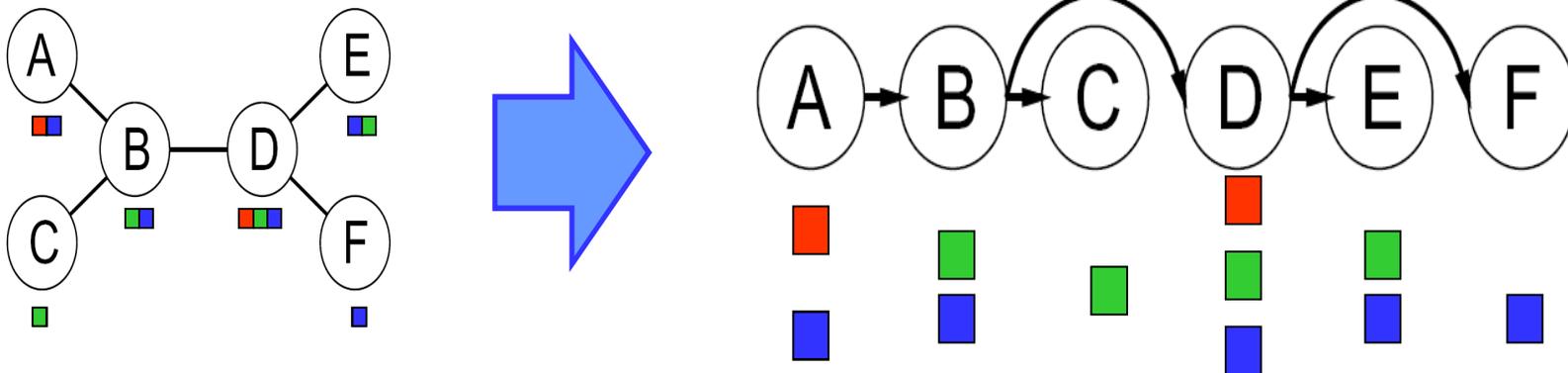
# Tree-Structured CSPs

- “ Donc le problème de CSP structuré en arbre est beaucoup plus efficace qu'un problème non structuré.
- “ Il serait intéressant de trouver une structure en graphe d'un CSP ou à défaut une structure proche d'un arbre.



# CSPs structurés en arbre

- ” Algorithme pour les CSPs structurés en arbre:
- . Ordre: choisir une variable racine. Ordonner les variables de manière à ce que les parents précèdent les fils.



- . Supprimer en **chainage arrière**: For  $i = n : 2$ , appliquer  $\text{removeInconsistent}(\text{Parent}(X_i), X_i)$
- . Affectation en **chainage avant**: For  $i = 1 : n$ , assign  $X_i$  consistently with  $\text{Parent}(X_i)$

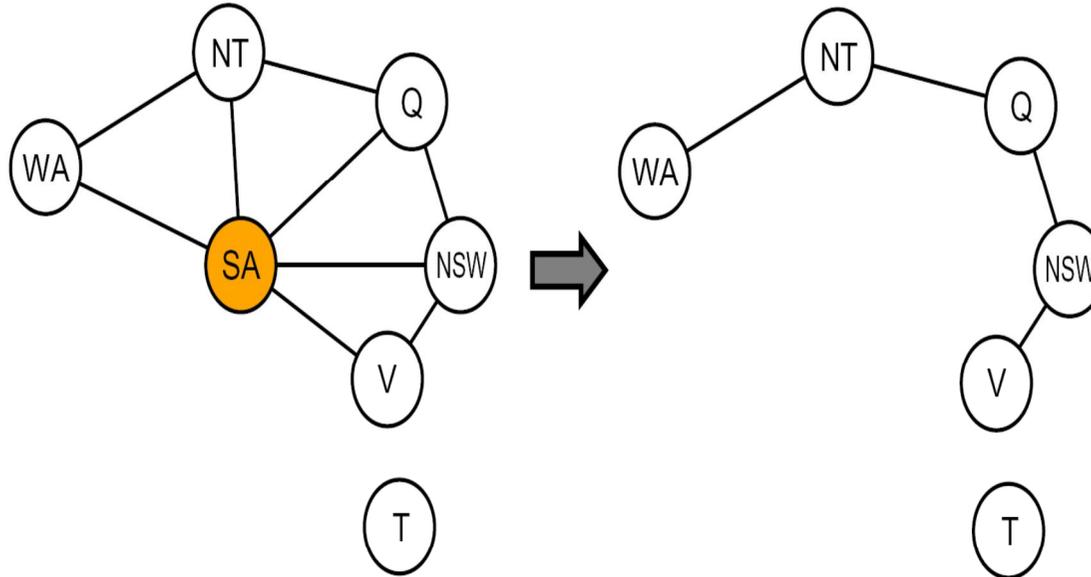
- ” Runtime:

$O(n.d^2)$  (pourquoi?)

# RunTime

- “ Dans un arbre, chaque nœud a un seul parent au plus, donc le nombre d'arc est majoré par  $n$
- “ J'inspecte chaque arc vers la gauche puis vers la droite donc c'est de l'ordre de  $n$  puisque je visite chaque arc un nombre de fois constant.
- “ À chaque arc je regarde toutes les paires de valeurs du domaine dans la tête et dans la queue de l'arc et je vérifie la consistance ceci est **d au carré**
- “ Le runtime est  $O(n.d^2)$

# Nearly Tree-Structured CSPs



- “ **Conditioning**: instancier une variable, élaguer les domaines de ces voisins
- “ **Cutset conditioning**: (dit coupe cycle) instancier (en considérant tous les cas) l'ensemble de variables de manière à ce que le reste du graphe de contraintes est un arbre
- “ Si l'ensemble coupe cycle a une taille  $c$  (variables) alors l'exécution totale est  $O(d^c (n-c) d^2)$ , très rapide pour  $c$  petit
- “ Exemple pour 80 variables,  $c=10$ , le temps d'exécution est 0.029 seconds au lieu de 4 billion years.

# Suite

- “ Si le graphe de contrainte est un « quasi arbre » alors  $c$  sera petit et les économies par rapport au backtracking simple seront considérables.
- “ Dans le pire cas  $c$  peut valoir jusqu'à  $(n-2)$  alors  $c$  très grand.
- “ La détermination du plus petit ensemble coupe-cycle est un problème NP-difficile,
- “ Il existe plusieurs algorithmes efficaces qui permettent d'obtenir une approximation.

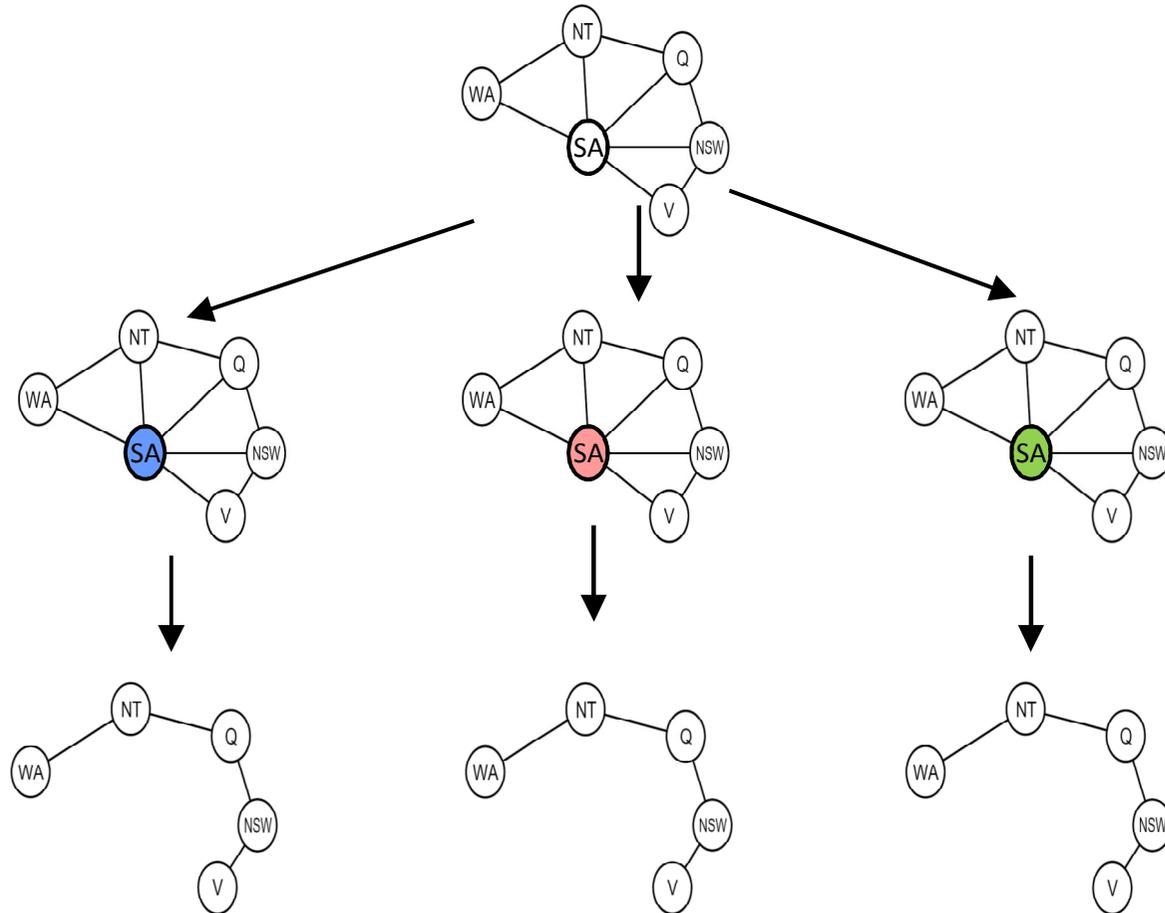
# Cutset Conditioning

Choisir un cutset

Instantier le cutset (tous les cas possibles)

pour chaque affectation  
calculer les CSP résiduel

Résoudre chaque CSP (sous forme d'arbre)



# Summary: CSPs (from [..?])

- CSPs are a special kind of search problem:
  - States are (partial) assignments of values to variables
  - Goal test defined by constraints
  - Formal language => *general* algorithms and heuristics
- Basic algorithm: backtracking search
- Speed-ups:
  - Ordering
  - Filtering
  - Structure