

Sommaire

Sommaire	1
1. Problème à satisfaction de contraintes (CSP).....	2
2. Algorithmes de résolution	2
a. Backtrack.....	2
b. Forward Checking	3
c. Arc consistence et filtrage	4
i. Real-full look-ahead	4
ii. MAC.....	5
3. Description du projet	5
4. Méthode de travail.....	5
a. Gestion de projet	5
b. Langage et outils de développement	6
5. Travail réalisé	7
a. Description des structures créées	7
b. Génération d'un graphe aléatoire	8
c. Implémentation des algorithmes.....	9
d. Intégration des heuristiques	11

1. Problème à satisfaction de contraintes (CSP)

Un problème à satisfaction de contraintes a trois composantes : X , D et C :

X est un ensemble de variables, $\{x_1, \dots, x_n\}$.

D est un ensemble de domaines, $\{d_1, \dots, d_n\}$, un pour chaque variable.

C est un ensemble de contraintes qui spécifient les combinaisons admissibles de valeurs.

Chaque domaine d_i est constitué d'un ensemble de valeurs admissibles $\{v_1, \dots, v_k\}$ pour la variable x_i . Chaque contrainte c_i est constitué d'une paire de $\langle \text{portée}, \text{rel} \rangle$, où portée est un n -uplet de variables qui participent à la contraintes et rel est une relation qui définit les valeurs que ces variables peuvent prendre. Une relation peut être représentée comme une liste explicite de tous les n -uplets de valeurs qui satisfont la contrainte, ou comme une relation abstraite sur laquelle s'appliquent deux opérations:

- Tester si un n -uplet est un membre de la relation.
- Enumérer les membres de la relation.

Par exemple, si x_1 et x_2 ont tous les deux le domaine $\{A, B\}$, la contrainte qui dicte que les variables doivent avoir des valeurs différentes peut s'écrire $\langle (x_1, x_2), [(A, B), (B, A)] \rangle$ ou $\langle (x_1, x_2), x_1 \neq x_2 \rangle$.

L'objectif consiste simplement à trouver un ensemble de valeurs à affecter aux variables, de sorte que toutes les contraintes soient satisfaites.

Nous nous intéressons dans le cadre de ce projet aux problèmes de satisfaction de contraintes binaires en domaines finis.

Un CSP binaire est un CSP $P = (V, D, C)$ dont toutes les contraintes c_i appartient à C ont une arité à 2, c'est à dire, chaque contrainte a exactement 2 variables pertinentes.

Exemple d'un CSP binaire : le coloriage de graphes

Le problème de coloriage de graphe avec 3 couleurs consiste à colorier un graphe non-orienté comprenant n nœuds. Chaque nœud doit être colorié avec une des trois couleurs disponibles de telle sorte que deux nœuds voisins n'aient pas la même couleur.

2. Algorithmes de résolution

Les algorithmes de résolution ont pour but de vérifier que toutes les variables peuvent prendre des valeurs qui appartiennent au domaine des variables, tout en respectant les différentes contraintes.

Cet algorithme devra donc générer au moins une solution qui vérifie le système. Il devra pour cela affecter des valeurs aux variables tout en vérifiant que ces valeurs ne s'opposent pas aux contraintes.

Il existe plusieurs types d'algorithmes. Certains fonctionnent de manière systématique en testant toutes les solutions possibles jusqu'à ce qu'ils trouvent une bonne solution. D'autres, plus intuitifs, construisent la réponse à partir d'une solution non satisfaisante quelconque en la modifiant selon les contraintes.

a. Backtrack

Cet algorithme trouve systématiquement une solution s'il en existe une. Pour cela, il affecte au fur et à mesure une valeur de D à chaque variable correspondante dans V . Il vérifie évidemment que la valeur est correcte par rapport aux contraintes.

A chaque affectation, les domaines des variables restantes diminuent. Il arrive qu'à l'affectation d'une variable x_{n-1} , l'algorithme ne puisse trouver de valeur pour x_n car $D(x_n)$ est vide.

A ce stade, l'algorithme revient en arrière, à la dernière variable affectée x_{n-1} . Il modifie la valeur de x_{n-1} en espérant que le domaine de la variable x_n suivante ne sera plus nul. Si après avoir essayé toutes les valeurs du domaine $D(x_{n-1})$, il n'a pas toujours de solutions pour x_n , il recule et modifie la variable précédente x_{n-2} . Si il n'existe pas de solution, il reculera jusqu'à x_0 , sinon il trouve obligatoirement la solution.

Le défaut de cet algorithme est qu'il peut tester toutes les valeurs possibles avant de trouver une solution. Pour le problème de la coloration de graphe, si on lance la procédure avec 100 sommets et 3 couleurs possibles, il existe $5,15 * 10^{47}$ solutions. Si jamais la première bonne solution se trouve dans les dernières possibilités ou si jamais il n'y a pas de solutions, le temps de calcul sera très long.

Exemple :

On va exécuter l'algorithme du backtrack avec les contraintes suivantes :

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 < x_2 \\ x_1 < x_3 \\ x_1 < x_4 \\ x_1 < x_5 \\ x_3 < x_6 \\ x_4 > x_6 \\ x_5 \in \{1,2\} \\ x_i \in \{1,2,3\}, i \neq 5 \end{array} \right.$$

Le graphe suivant montre le nombre de tests qu'on aura effectué :

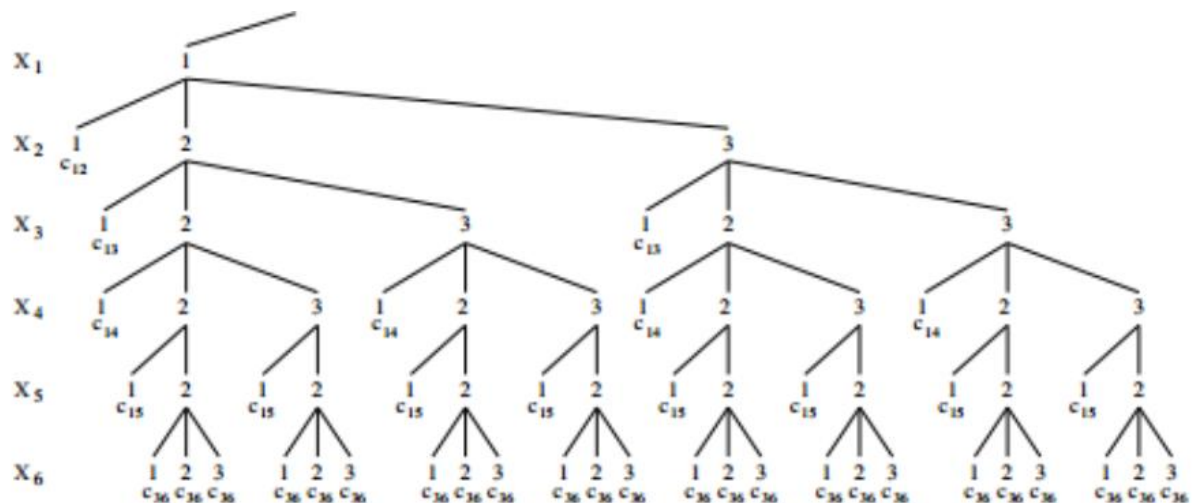


Figure 1 : Graphe résumant les tests du backtrack

b. Foward Checking

Cet algorithme est assez proche du backtrack, il affecte des valeurs aux variables au fur et à mesure. La différence se trouve dans la gestion des impasses, quand l'algorithme ne trouve plus de solutions.

Le forward checking, avant de choisir une valeur pour une variable x_n , vérifie que cette affectation correspond aux contraintes et vérifie que les autres variables x_i ($i > n$) pourront être affectées. Si l'affectation de x_i ne peut être faite, l'algorithme choisit une autre valeur pour x_n .

Si jamais aucune solution, pour x_n , ne permet l'affectation des autres variables, la procédure fera un retour en arrière sur x_{n-1} pour changer sa valeur. Ce point reste identique au backtrack. Si le CSP n'a pas de solution, on recule jusqu'à la variable x_0 .

Exemple :

On va exécuter l'algorithme du forward checking avec les contraintes suivantes :

$$\left\{ \begin{array}{l} x_1 < x_2 \\ x_1 < x_3 \\ x_1 < x_4 \\ x_2 < x_5 \\ x_3 > x_5 \\ x_3 \in \{1,2\} \\ x_i \in \{1,2,3\}, i \neq 3 \end{array} \right.$$

Le graphe suivant montre le nombre de tests qu'on aura effectué :

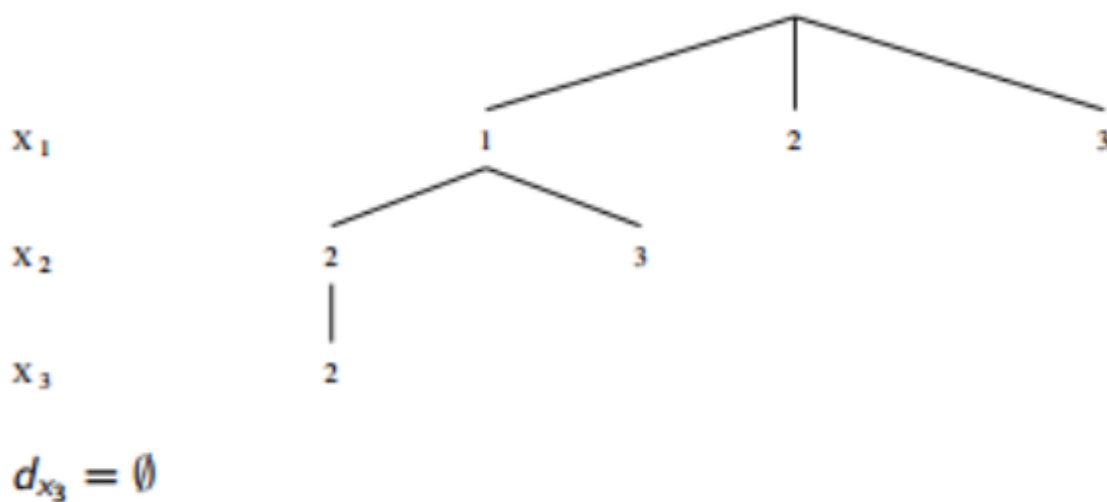


Figure 2 : Graphe résumant les tests du forward checking

c. Arc consistance et filtrage

Un CSP (X, D, C) est consistant d'arc si pour tout couple de variables (x_i, x_j) de X , et pour toute valeur v_i appartenant à $D(x_i)$, il existe une valeur v_j appartenant à $D(x_j)$ telle que l'affectation partielle $\{(x_i, v_i), (x_j, v_j)\}$ satisfasse toutes les contraintes binaires de C .

L'algorithme qui enlève les valeurs des domaines des variables d'un CSP jusqu'à ce qu'il soit consistant d'arc (on dit que l'algorithme filtre les domaines des variables) s'appelle AC (pour Arc Consistency). Il existe différentes versions de cet algorithme: AC1, AC2, AC3, ..., chaque version étant plus efficace (en général) que la précédente.

i. Real-full look-ahead

L'algorithme a pour objectif de résoudre des instances de CSP et réalise une recherche en profondeur d'abord avec les retours en arrière. A chaque étape de la recherche, une

assignation de variable est effectuée suivie par un processus de filtrage qui correspond à établir la consistance d'arc.

ii. MAC

L'algorithme consiste à instancier une variable par une valeur de son domaine est considérée comme la réduction de ce domaine à la valeur choisie ; cette réduction est donc propagée pour obtenir la consistance d'arc. Ce processus est répété lors de chaque instantiation.

Cette technique permet d'élaguer considérablement l'espace de recherche, et semble (en l'état actuel des connaissances) présenter le meilleur compromis entre surcoût occasionné par le filtrage et réduction de l'espace de recherche.

3. Description du projet

Ce projet rentre dans le cadre d'un projet de recherche national appelé TUPLES soutenu par l'Agence Nationale de la Recherche.

L'objectif est de :

- Générer un graphe aléatoire représentant les variables ainsi que les contraintes sur les valeurs du domaine des variables.
- Implémenter et de comparer l'algorithme du Forward Checking avec le MAC (ou RFL). Les comparaisons seront sur le temps d'exécution des algorithmes, le pourcentage de CPU utilisé, le nombre d'affectations effectuées.
- Utiliser des heuristiques afin d'optimiser le choix des variables dans les algorithmes précédents.
- Etudier les comportements des algorithmes et comparer les résultats obtenus avec les algorithmes FC et RFL naïfs. En déduire si les heuristiques utilisées sont efficaces ou non.
- Proposer des améliorations pour optimiser le fonctionnement de chaque algorithme.

4. Méthode de travail

a. Gestion de projet

Nous avons utilisé une méthode adaptive, la méthode « Scrum » vu en cours de génie logiciel. La méthode consiste à planifier le travail en constituant un « product backlog ». Les items seront évalués selon leurs valeurs, charge et risques.

Plus les items sont prioritaires, plus ils seront :

- Sous-divisés en tâches pour une meilleure évaluation.
- Décrits sous diverses formes.

Les plannings effectués doivent être développés pendant une itération de durée fixe, nommée « sprint backlog ».

A la fin de chaque itération, un bilan est fait sur le travail effectué afin de le comparer à ce qui était planifié. Le bilan permet également de voir avec le client si le travail

effectué correspond à ses attentes. Le planning de la prochaine itération sera effectué en fonction du résultat du bilan.

b. Langage et outils de développement

i. Langage de programmation

Nous avons utilisé le langage C pour la programmation ainsi que la génération des graphes. Ce langage était imposé dans le sujet du TER.

Il a fallu utiliser plusieurs bibliothèques propres au C :

Time.h et Math.h : Bibliothèques nécessaires pour pouvoir générer un nombre aléatoire. Leurs fonctions sont utilisées pour générer un graphe aléatoirement.

Pour pouvoir tester les performances de chaque algorithme, on a dû utiliser plusieurs outils liés avec la plateforme éclipse :

- *Valgrind* : Il s'agit d'un cadre d'instrumentation pour construire des outils d'analyse dynamique qui peuvent être utilisés pour profiler les applications en détail. Ses outils sont généralement utilisés pour détecter automatiquement de nombreux problèmes de gestion de la mémoire et de filetage. La suite valgrind comprend également des outils permettant de créer de nouveaux outils de profilage.

Lien : <http://valgrind.org/>

- *Oprofile* : Cet outil est un profileur statistique pour les systèmes Linux. Ce logiciel est capable de profiler tout le code en cours d'exécution à faible surcharge.

Lien : <http://oprofile.sourceforge.net/>

- *Gprof* : C'est un outil qui permet de savoir où un programme a dépensé son temps et quelles sont les fonctions appelées qui ont fait un appel de fonction durant leurs exécution. Ces informations sont nécessaires afin de savoir quels sont les éléments les plus lents du programme.

Lien : <https://eclipse.org/linuxtools/projectPages/gprof/>

ii. Travail collaboratif

Nous avons utilisé un gestionnaire de versions appelé GitHub. Notre choix s'est porté sur ce gestionnaire plutôt que Hg ou SVN, car il offrait un meilleur compromis entre la puissance des fonctionnalités disponibles et la simplicité d'utilisation de l'outil. De plus, nous avions déjà une connaissance de cet outil, vu qu'il a fallu l'utiliser lors du projet de Génie Logiciel.

Lien du projet : <https://github.com/AmadouK/TER.git>

Nous avons dû également communiquer via des mails entre nous et avec notre encadrant, afin de tester et de valider les tâches du sprint backlog.

5. Travail réalisé

a. Description des structures créées

Pour pouvoir représenter les graphes d'arc consistance, il a fallu créer deux structures :

La première, nommée `var_domaine` représente les valeurs qui doivent correspondre entre deux variables selon les contraintes. Elle est représentée par un tableau à deux dimensions de pointeurs d'entier. Si la case 0, 1 de l'instance de la structure est à 1, cela veut dire que la variable x_1 avec la valeur 0 peut être associée avec la variable x_2 de valeur 1.

La seconde structure, appelée `tab_variable` regroupe les liens entre les variables. Elle est représentée par un tableau à deux dimensions de pointeurs sur des `var_domaine`. Ces pointeurs sont tous initialisés à Null à départ, et prennent l'adresse d'une instance de la structure `var_domaine` s'il y a un arc entre deux variables.

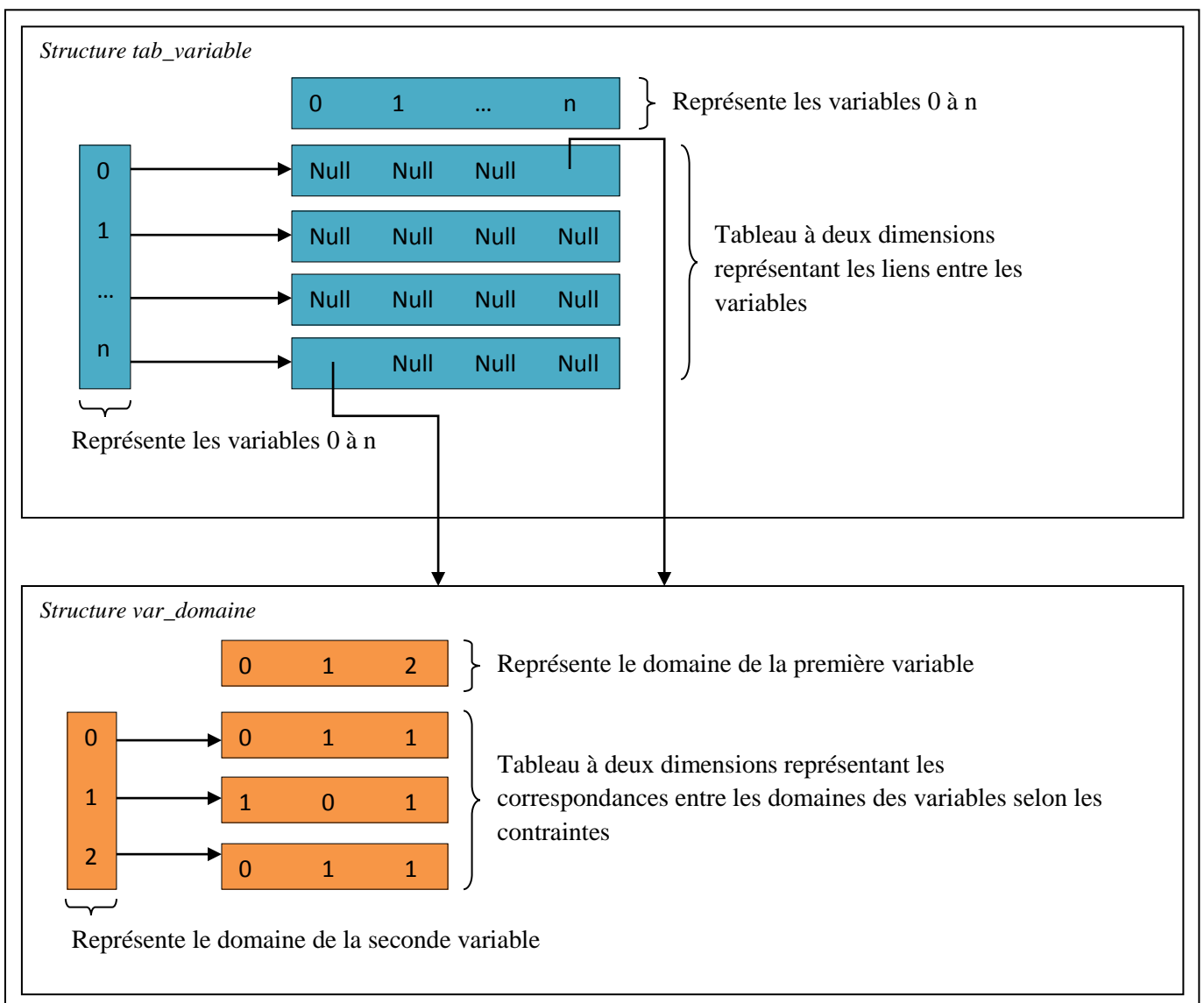


Figure 3 : Relations entre les deux structures

b. Génération d'un graphe aléatoire

i. Procédures pour générer le graphe

La génération d'un graphe aléatoire passe par deux fonctions :

- `void genereGraphe(int nbSommet,int nbArrete,int nbDomaine,float sat)`
Cette fonction aura pour but de créer une instance de la structure `tab_variable` et de la configurer en fonction des paramètres `nbSommet` et `nbArrete`, qui sont le nombre de sommets et le nombre d'arrêtes dans le graphe. Les arrêtes seront générées aléatoirement, et les correspondances seront effectuées à l'aide de la fonction `genereDomaine` décrite ci-dessous.
- `var_domaine* genereDomaine(float s,int nbDomaine,int var1,int var2)`
Cette fonction a pour but de créer une instance de la structure `var_domaine` et de la configurer en fonction des paramètres de la fonction. On aura donc un tableau à deux dimensions d'entiers de taille `nbDomaine`. Les correspondances des domaines seront générées aléatoirement, en ne dépassant pas le coefficient de satisfaisabilité `s`.

ii. Modélisation du problème de 3-colorabilité avec la structure

On va représenter le graphe suivant dans la structure :

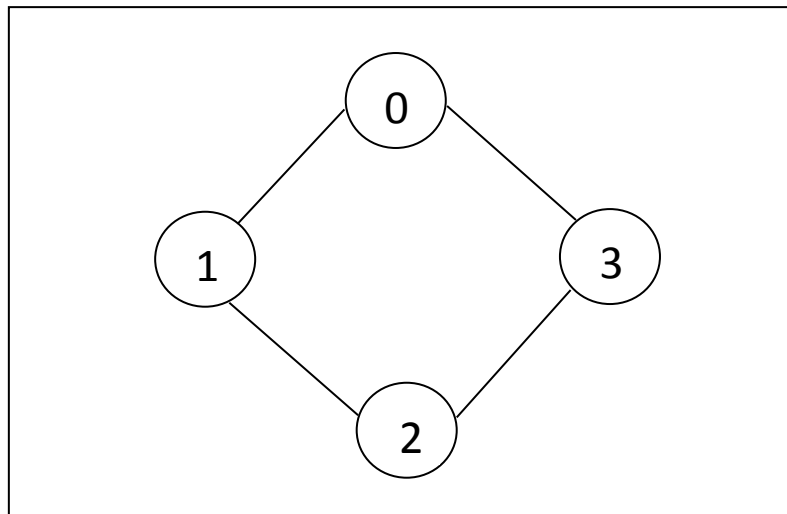


Figure 4 : Exemple de graphe pour la 3-colorabilité

La figure ci-dessous représenter l'état de la structure après avoir implémenté le graphe avec les contraintes de la 3-colorabilité.

	0	1	2	3
0	NULL	Contrainte Sommet 0 Sommet 1	NULL	Contrainte Sommet 0 Sommet 3
1	Contrainte Sommet 0 Sommet 1	NULL	Contrainte Sommet 1 Sommet 2	NULL
2	NULL	Contrainte Sommet 1 Sommet 2	NULL	Contrainte Sommet 2 Sommet 3
3	Contrainte Sommet 0 Sommet 3	NULL	Contrainte Sommet 2 Sommet 3	NULL

Liens entre les variables

	Rouge	Vert	Bleu
Rouge	0	1	1
Vert	1	0	1
Bleu	1	1	0

Contrainte Sommet 0 - Sommet 1

	Rouge	Vert	Bleu
Rouge	0	1	1
Vert	1	0	1
Bleu	1	1	0

Contrainte Sommet 2 - Sommet 3

	Rouge	Vert	Bleu
Rouge	0	1	1
Vert	1	0	1
Bleu	1	1	0

Contrainte Sommet 1 - Sommet 2

	Rouge	Vert	Bleu
Rouge	0	1	1
Vert	1	0	1
Bleu	1	1	0

Contrainte Sommet 2 - Sommet 3

Figure 5 : Génération du graphe obtenue avec les contraintes de la 3-colorabilité

c. Implémentation des algorithmes

i. Foward Checking

Il a fallu coder l'algorithme vu dans la partie 2.b.

Pseudo code des fonctions principales:

Fonction FC(variable : entier, values : entier**)

Début

Pour i de 0 à taille_domaine faire

 x = values[variable][i]

 Si (CF(values,variable,x))

 Affectation de la variable à la valeur i

 ok = FC(variable+1,values) ;

 si ok

 retourner 1

 sinon

 Récupération des valeurs du domaine avant affectation

 FinSi

 FinSi

FinPour

On fait un backtrack

retourner 0

Fin

```

Fonction CF(variable, x : entier, values : entier**)
Début
    Pour i de variable+1 à nb_sommet faire
        Si il y a un lien entre i et variable
            Lien_var = 1
            Si variable peut avoir la valeur x en respectant les
            contraintes avec j
                Ok = 1
            FinSi
        FinSi
        Si ok = 0 et lien_var = 0
            Retourner 0
        Sinon
            Ok = 0
            Lien_var = 0
        FinSi
    FinPour
    Retourner 1
Fin

```

ii. Real-full look-ahead

Il a fallu coder l'algorithme vu dans la partie 2.c.ii.

Pseudo code de la fonction principale :

```

Fonction RFL(variable : integer)
Début
    Récupération du domaine de toutes les variables
    Pour i de 0 à taille_domaine faire
        Si variable peut avoir la valeur i
            Affectation de la valeur i à la variable
            AC3()
            ok = RFL(variable+1)
            si ok
                retourner 1
            sinon
                Récupération des valeurs des valeurs de la structure
                avant affectation
            finSi
        finSi
    finPour
    backtrack
    retourner 0
Fin

```

Pour que RFL puisse fonctionner, il a fallu implémenter un des algorithmes de filtrage. Nous en avons implémenté un.

Pseudo code des fonctions de « AC3 » :

```

Procédure AC3()
Début
    L ← {(xi, xj), i ≠ j liées par une contrainte}
    TantQue L ≠ ∅
        Choisir et supprimer dans L un couple (xi, xj)
        Si Revise(xi, xj) alors
            L ← L ∪ {(xk, xi) / ∃ contrainte liant xk et xi}

```

```

        finSi
    finTantQue
Fin

Procédure revise( $x_i, x_j$ )
Début
    modification  $\leftarrow$  false
    Pour chaque  $v \in D_i$  faire
        Si  $\nexists v' \in D_j \mid \{x_i \rightarrow v, x_j \rightarrow v'\}$  est consistante alors
             $D_i \leftarrow D_i \setminus \{v\}$ 
            modification  $\leftarrow$  vrai
    finPour
    retourner modification
Fin

```

d. Intégration des heuristiques

Les algorithmes que nous venons d'étudier choisissent, à chaque étape, la prochaine variable à instancier parmi l'ensemble des variables qui ne sont pas encore instanciées. Ensuite, une fois la variable choisie, ils essaient de l'instancier avec les différentes valeurs de son domaine. Ces algorithmes ne disent rien sur l'ordre dans lequel on doit instancier les variables, ni sur l'ordre dans lequel on doit affecter les valeurs aux variables. Ces deux ordres peuvent changer considérablement l'efficacité de ces algorithmes.

Les heuristiques concernant l'ordre d'instanciation des valeurs sont généralement dépendantes de l'application considérée et difficilement généralisables. En revanche, il existe de nombreuses heuristiques d'ordre d'instanciation des variables qui permettent bien souvent d'accélérer considérablement la recherche. L'idée générale consiste à instancier en premier les variables les plus "critiques", c'est-à-dire celles qui interviennent dans beaucoup de contraintes et/ou qui ne peuvent prendre que très peu de valeurs.

L'ordre d'instanciation des valeurs peut être :

- *Domaine le plus petit*
On choisit les variables dont le domaine est le plus petit en premier dans l'algorithme. Si cette variable ne peut pas être instanciée, on se rendra compte plus rapidement que les contraintes ne sont pas satisfaisables.
- *Variable avec le plus de contraintes*
On choisit la variable avec le plus de contraintes en premier. Son instanciation aura le plus d'impact sur les autres variables, ce qui permettra de faire de tests avec les autres variables.
- « *First fail* »

Les variables de l'algorithme sont choisies selon le calcul suivant : $\min\left(\frac{|D_i|}{d^+(x_i)}\right)$

D_i représente le domaine de la valeur i , et $d^+(x_i)$ représente la hauteur de la variable x_i dans le graphe.