

Ministère de l'Education Nationale Université de Montpellier II Place Eugène Bataillon 34095 Montpellier Cedex 5



TP FMIN105 Algorithmique / Complexité / Calculabilité

RAPPORT (DÉCEMBRE 2011)

Travail préparé par :

Thibaut MARMIN Clément SIPIETER William DYCE

https://github.com/marminthibaut/acc-tp

Table des matières

1	Par	tie thé	orique	5
	1.1	Algori	$ ext{thmique}$	5
		1.1.1	Fonction chromatique $P_G(k)$	5
		1.1.2	Nombre chromatique $\chi(G)$	5
		1.1.3	Décomposition de P_G	6
		1.1.4	Polynôme chromatique?	6
		1.1.5	Application de la décomposition	7
		1.1.6	Particularités des polynômes chromatiques	8
		1.1.7	Polynôme chromatique de $K_{1,5}$	9
		1.1.8	Coloration de graphes non-connexes	9
		1.1.9	Coloration d'arbres	10
		1.1.10	$k^5 - 4k^4 + 6k^3 - 4k^2 + k$	10
		1.1.11	Polynôme chromatique de $K_{2,5}$	10
		1.1.12	Polynômes chromatiques de C_4 et C_5	11
		1.1.13	Coloration de cycles	11
		1.1.14	Coloration de graphes bipartis complets $\dots \dots$	11
	1.2	Compl	exité	12
		1.2.1	$SAT \propto 3SAT $	12
		1.2.2	$3\text{-SAT} \propto 2\text{-SAT}$?	15
		1.2.3	2–SAT, un problème polynomial \dots	16
	1.3	Calcul	abilité	19
		1.3.1	Énumération des couples d'entiers	19
		1.3.2	Codons et décodons	19
		1.3.3	Énumération des triplets d'entiers $\dots \dots \dots$	20
		1.3.4	Énumération de l'ensemble $[0;1]$	20

2	Par	tie pra	atique	23						
	2.1	Spécif	Spécifications fonctionnelles							
		2.1.1	Résolution du problème de flot maximum	23						
		2.1.2	Génération aléatoire d'un réseau de transport	23						
	2.2	Spécif	ications techniques	24						
		2.2.1	Programmation C++	24						
		2.2.2	Structures de données	24						
		2.2.3	Modélisation	24						
		2.2.4	Types et structures	25						
		2.2.5	Classe AbstractGraph	26						
		2.2.6	Classe AdjacencyListGraph	26						
		2.2.7	Classe MatrixGraph	28						
		2.2.8	Application aux réseaux de transport	29						
	2.3	Génér	ation aléatoire de réseaux de transport	29						
		2.3.1	Stratégies de génération des arcs	29						
		2.3.2	Méthode implémentée	31						
	2.4	Procé	dures principales	32						
		2.4.1	Algorithme d'Edmonds-Karp	32						
		2.4.2	Algorithme de Dinic	33						
	2.5	Tests	& résultats	33						
		2.5.1	Méthode de test	33						
		2.5.2	Analyse des résultats	34						

Chapitre 1

Partie théorique

1.1 Algorithmique

1.1.1 Fonction chromatique $P_G(k)$

Le nombre de manières de colorier un graphe est le produit des nombres de façons de colorier chaque arc.

– Si le graphe G est complet, on aura k couleurs possibles pour le premier sommet, (k-1) pour le deuxième, etc... (Le graphe G étant complet, la couleur du premier sommet est nécessairement exclu des autres sommets). Le $n\hat{i}$ sommet pourra être colorié de k-(n-1) manières. D'où :

$$P_{K_n}(k) = \prod_{i=0}^{n-1} (k-i)$$

- Si G est vide, la coloration d'un sommet ne contraint pas la coloration des autres sommets. On obtient alors :

$$P_{\overline{K_n}}(k) = k^n$$

1.1.2 Nombre chromatique $\chi(G)$

On l'appelle "nombre chromatique" de $G:\chi(G)$ étant, par définition, le nombre minimum de couleurs nécessaires pour colorier G, si $k<\chi(G)$ alors le graphe G ne peut pas être colorié par k couleurs. Si $k\geq\chi(G)$ alors il doit y avoir au moins une manière de colorier G, celui utilisant $\chi(G)$ couleurs.

On a donc:

$$P_G(k) \left\{ \begin{array}{ll} = 0 & \text{si } k < \chi(G) \\ \ge 1 & \text{sinon} \end{array} \right.$$

1.1.3 Décomposition de P_G

Montrons d'abord que la propriété est vraie pour tout graphe complet K_n . Pour commencer on remarque que, pour tout arrête e:

- $K_{n \setminus e}$ est exactement K_{n-1} , et donc :

$$P_{K_n \setminus e}(k) = P_{K_{n-1}} = \prod_{i=0}^{n-2} (k-i)$$

– Soit e = (a, b). On peut supposer (sans perte de généralité) que b est considéré en dernier lors de la coloration de K_n , donc qu'il lui reste k - (n-1) couleurs. Pour colorier K_{n-e} on aura un choix de plus pour lui, à savoir la couleur de a, donc k - (n-2) en totale. De ce fait :

$$P_{K_n-e}(k) = P_{K_{n-1}}(k)(k - (n-2)) = (\prod_{i=0}^{n-2} (k-i))(k - (n-2))$$

On a donc très clairement :

$$\begin{split} P_{K_n-e}(k) - P_{K_n \setminus e}(k) &= (\prod_{i=0}^{n-2} (k-i))(k-(n-2)) - \prod_{i=0}^{n-2} (k-i) \\ &= \prod_{i=0}^{n-2} (k-i)(k-(n-1)) \\ &= \prod_{i=0}^{n-1} (k-i) \\ &= P_{K_n}(k) \end{split}$$

Tout graphe de rang n pouvant se générer à partir de K_n (en enlevant des arrêtes) on cherchera à prouver que la suppression d'arrête conserve notre propriété. Autrement dit on aimerait montrer que pour tout graphe G et tout arrête a de celui-ci :

$$P_G(k) = P_{G-e}(k) - P_{G \setminus e}(k)$$

$$\Rightarrow P_{G-a}(k) = P_{G-e-a}(k) - P_{G \setminus e-a}(k)$$

On supposera évidemment que a et e sont distinctes.

TODO FINISH

1.1.4 Polynôme chromatique?

Soit H un prédicat tel que :

 $H(m) = \left\{ \begin{array}{ll} \top & \text{si } \forall \ G \text{, graphe de } m \text{ arrêtes ou moins, } P_G(k) \text{ est polynomiale.} \\ \bot & \text{sinon.} \end{array} \right.$

- Nous rappellons que $P_{\overline{K_n}}(k) = k^n$, donc H(0) est vraie.
- Supposons $\exists m \in \mathbb{N} \mid H(m)$ l'est également. Ajoutons l'arc a à G. G_{m+e} est un graphe à (m+1) arrêtes :

$$P_{G_{m+z}} = P_{G_{m+e}-e} - P_{G_{m+e} \setminus e}$$

Clairement $P_{G_{m+1}-e}$ et $P_{G_{m+1}\setminus e}$ ont (m+1)-1=m arrêtes. Or par hypothèse de recurrence H(m) est vraie, $P_{G_{m+1}}$ est la différence entre deux polynomiales, donc est polynomiale lui-même. On a donc H(m+1).

– On vient de montrer $(H(0) \wedge (H(m) \Rightarrow H(m+1)))$. Par récurrence on a donc H(m) vrai $\forall m \in \mathbb{N}$.

1.1.5 Application de la décomposition

Utilisons la formule trouvée au point précédent, et admettons que pour P_n une chaîne de taille n on a :

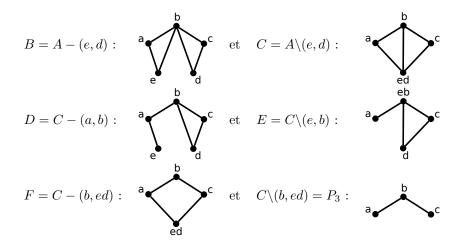
$$P_{P_n}(k) = k(k-1)^{n-1}$$

Prenons A le graphe initial :

$$\begin{split} P_A(k) &= P_B(k) - P_C(k) \\ &= \left(P_D(k) - P_E(k)\right) - \left(P_F(k) - P_{P_3}(k)\right) \\ &= \left[\left(P_{P_5}(k) - P_{P_4}(k)\right) - \left(P_{P_4}(k) - P_{P_3}(k)\right)\right] - \left[\left(P_{P_4}(k) - P_{K_3}(k)\right) - P_{P_3}(k)\right] \\ &= P_{P_5}(k) + 2P_{P_3}(k) - P_{K_3}(k) + 3P_{P_4}(k) \\ &= k(k-1)^4 + 2k(k-1)^2 + k(k-1)(k-2) - 3(k-1)^3 \\ &= k(k-1)\left[(k-1)^3 + z(k-1) + (k-z) - 3(k-1)^2\right] \\ &= (k^2 - k)\left[(k-1)^2\left((k-1) - 3\right) + 3k - 4\right] \\ &= (k^2 - k)[k^3 - 6k^2 + 12k - 8] \\ &= k^5 - 7k^4 + 18k^3 - 20k^3 + 8k \end{split}$$

Où:

$$A: {\sf a} \bigoplus_{\sf e} {\sf b} {\sf d}$$



1.1.6 Particularités des polynômes chromatiques

Nous cherchions à prouver que pour tout graphe G à n sommets et m arrêtes, avec $C = \{c_i\}$ un ensemble de coéfficients naturelles (donc positives) :

$$P_G(k) = k^n - mk^{n-1} + \sum_{i=2}^n \left((1 - 2(2 \bmod i))(c_i k^{n-i}) \right)$$

On nomera $F_k(n, m, C)$ cette forme polynomiale particulière. Soit H un prédicat tel que :

$$H(n,m) \Leftrightarrow \forall G(n,m), \exists C \mid P_G(k) = F(n,m,C)$$

On montrera par récurance que H(n, m) est vrai pour tout n et tout m:

- Sommets cas de base
- Pour n = 1 on a $P_G(k) = k$, donc H(0, 1) est vérifié.
- Sommets pas récursif

Supposons qu'il existe un nombre de sommets n_0 et un nombre d'arrêtes m_0 tel que $H(m_0, n_0)$ soit vrai. Soit G un graphe à n_0 sommets et m_0 arrêtes, et G^+ le graphe généré en reliant un nouveau sommet s' à une selection de $n' \leq n_0$ sommets de G. On aura donc (k - n') manières de colorier s'. De ce fait :

$$P_{G^+}(k) = P_G(k)(k - n')$$

Où $P_G(k)$ est de la forme F. $P_G^+(k)$ est donc de la forme :

$$F(n, m, C)(k - n')$$

$$= F(n, m, C)k - n'F(n, m, C)$$

* Maintient des signes alternatifs

Le fait de multiplier par k "décale" les termes du polynomiale à gauche. Soustraire $n'F_k(n,m,C)$ retranche alors au coéfficient de chaque terme n' fois celui de leur voisin de gauche, avec $0 \le n' \le n$. Or si le term est positive, ce fameux voisin de gauche est négative par hypothèse, donc son coéfficient augmentera. De même si le term est négative son coéfficient va diminuer. Les signes resteront donc alternatifs dans $P_G^+(k)$.

* Maintient de k^n

 k^n deviendra k^{n+1} dans $F_k(n, m, C)k$ et, n'aillant pas de voisin gauche dans $F_k(n, m, C)$, on ne lui retranchera rien. La propriété sur le terme de plus haut degré est donc maintenu.

* Maintient de mk^{n-1}

Le terme $-mk^{n-1}$, aillant pour voisin gauche k^n , deviendra $-mk^n - n'k^n = -(m+n')k^n$, m+n' étant le nombre d'arrêtes de G^+ . La propriété sur le second terme de plus haut degré est alors maintenu aussi.

- Arrêtes - cas de base

Pour m=0 on a $G=\overline{K}_n$ et donc $P_G(k)=P_{\overline{K}_n}(k)=k^n$. Du coup $\forall n\in\mathbb{N}^+,\, H(0,n)$ est vrai.

- Arrêtes - pas récursive

Supposons qu'il existe un nombre d'arrêtes m_0 tel que pour tout $m \le m_0$ et tout n on a $H(m_0, n)$. Soit G un graphe à $m_0 + 1$ arrêtes. D'après la formule du question 3 on a donc :

$$P_G(k) = P_{G-e}(k) - P_{G \setminus e}(k)$$
$$- A - B$$

Où A et B sont de la forme F_k . $P_G(k)$, lui, est donc de la forme :

$$F_k(n, m-1, C') - F_k(n-1, m-1, C'')$$

1.1.7 Polynôme chromatique de $K_{1,5}$

 $K_{1,5}$ étant un arbre, on aura k choix de coloration pour la racine, peu importe le choix de celle-ci, et k-1 pour les autres, car chacun qu'on considère sera relié à exactement une autre déjà colorié. En totale ça nous fait donc :

$$P_{K_{1,5}}(k) = k(k-1)^{5}$$

$$= k((k-1)^{2})^{2}(k-1)$$

$$= k(k^{2} - (2k-1))^{2}(k-1)$$

$$= (k^{5} - 4k^{4} + 6k^{3} - 4k^{2} + k)(k-1)$$

$$= k^{6} - 5k^{5} + 10k^{4} - 10k^{3} + 5k^{2} - k$$

1.1.8 Coloration de graphes non-connexes

La coloration de chaque composante connexe C_i n'influx pas sur celui des autres. Du coup le nombre de manières de colorier un graphe entier est le produit des polynômes chromatiques de ses composantes connexes :

$$G = \bigcup_{i=0}^{n} C_i \quad \Rightarrow \quad P_G(k) = \prod_{i=0}^{n} P_{C_i}(k)$$

1.1.9 Coloration d'arbres

Supposons qu'on ait un graphe G tel que $P_G(k) = k(k-1)^{n-1}$:

– Intuitivement ceci veut dire qu'on a k choix de couleurs pour le premier sommet colorié, puis (k-1) pour chacun des (n-1) autres. Du coup chaque sommet, lors de sa coloration, ne doit être en contact qu'avec un seul sommet déjà colorié. Ceci n'est possible que dans un graphe sans cycle, car même avec un seul cycle on aura au plus $k(k-1)^{n-2}(k-2) < k(k-1)^{n-1}$.

1.1.10 $k^5 - 4k^4 + 6k^3 - 4k^2 + k$

Grace aux dévelopments précédentes (questions 7 et 12) on reconnait :

$$k^{5} - 4k^{4} + 6k^{3} - 4k^{2} + k$$

$$= k(k-1)^{4}$$

$$= P_{P_{5}}(k)$$

Notre premier exemple sera donc P_5 le chemin de taille 5. Ensuite d'après la propriété de la question 6 nous ne cherchions que des graphes aillant 5 sommets et 4 arrêtes, et d'après celle de la question 9 ils doivent en plus être arbres. Nous proposons donc le graphe étoile $S_5=K_{1,4}$ ainsi que l'arbre à 5 sommets dont la particularité est d'être sans particularité :



1.1.11 Polynôme chromatique de $K_{2,5}$

Nous avions déjà calculé le polynôme chromatique de $K_{1.5}$:

$$P_{K_1,\epsilon}(k) = k^6 - 5k^5 + 10k^4 - 10k^3 + 5k^2 - k$$

Or $K_{2,5}$ se construit à partir de $K_{1,5}$ par l'ajout d'un sommet relié au 5 de la partition majoritaire. Ce nouveau sommet pourra être colorié de (k-5) manières, car seront interdis les couleurs de ses 5 voisins. On a donc :

$$P_{K_{2,5}} = (P_{K_{1,5}}(k))(k-5)$$

$$= (k^6 - 5k^5 + 10k^4 - 10k^3 + 5k^2 - k)(k-5)$$

$$= k^7 - 10k^6 + 35k^5 - 60k^4 + 55k^3 - 26k^2 + 5k$$

1.1.12 Polynômes chromatiques de C_4 et C_5

– Pour calculer P_{C_4} , commençons par constater que $C_3=K_3$:

$$\begin{split} P_{C_4}(k) &= P_{P_4}(k) - P_{K_3}(k) \\ &= k(k-1)^3 - k(k-1)(k-2) \\ &= (k^2 - k)((k-1)^2 - (k-2)) \\ &= (k^2 - k)(k^2 - 3k + 3) \\ &= k^4 - 4k^3 + 6k^2 - 3k \end{split}$$

– On peut alors utiliser P_{C_4} pour calculer P_{C_5} :

$$P_{C_5}(k) = P_{P_5}(k) - P_{C_4}(k)$$

$$= k(k-1)^4 - k^4 - 4k^3 + 6k^2 - 3k$$

$$= k^5 - 5k^4 + 10k^3 - 10k^2 + 4k$$

1.1.13 Coloration de cycles

cycles générales

1.1.14 Coloration de graphes bipartis complets

graphe bipartie générale

1.2 Complexité

1.2.1 SAT $\propto 3$ -SAT

(a) Énoncé de SAT :

$$\begin{array}{lll} \text{Donn\'ees}: & \mathcal{V} = \{v_1, v_2 \dots v_n\} & \textit{Ensemble de n variables} \\ & \mathcal{C} = \{c_1, c_2, c_3 \dots c_m\} & \textit{Ensemble de m clauses} \\ & \text{où} & c_i = (l_{i1} \vee l_{i2} \vee \dots \vee l_{ik}) & \textit{Clauses de k litt\'eraux} \\ & \text{avec} & l_{ij} = v \text{ ou } \neg v & \textit{avec } v \in U \end{array}$$

Problème : existe-il au moins une affectation des variables telle que chaque clause de $\mathcal C$ soit vrai.

Énoncé de 3-SAT:

3–SAT est identique au problème SAT avec k=3.

Données:
$$\mathcal{V} = \{v_1, v_2, v_3 \dots v_n\}$$

 $\mathcal{C} = \{c_1, c_2, c_3 \dots c_m\}$
où $c_i = (l_{i1} \lor l_{i2} \lor l_{i3})$
avec $l_{ij} = v$ ou $\neg v$

(b) La réduction du problème SAT peut être définit en montrant que chaque clause c de \mathcal{C} peut-être transformée en un ensemble de clauses \mathcal{C}' tel que pour toute affectation rendant vrai l'ensemble des clauses de \mathcal{C} , on peut trouver une affectation rendant vrai chaque clause de \mathcal{C}' . Chaque clause de \mathcal{C}' devant être de taille exactement 3. La réciproque doit également être montrée.

Définissons les réductions :

$$k = 1$$

Soit ci_1 une clause de taille 1, on a $ci_1=(l)$. Ajoutons deux variables $v_1,v_2\notin\mathcal{V}$ et transformons la clause c en quatre clauses. On obtient l'ensemble $\mathcal{C}_1=\{c_1,c_2,c_3,c_4\}$ avec :

$$c_1 = (l \lor v_1 \lor v_2)$$

$$c_2 = (l \lor v_1 \lor \neg v_2)$$

$$c_3 = (l \lor \neg v_1 \lor v_2)$$

$$c_4 = (l \lor \neg v_1 \lor \neg v_2)$$

k = 2

Soit ci_2 une clause de taille 2, on a $ci_2=(l_1\vee l_2)$. Ajoutons une variable $v\notin\mathcal{V}$ et transformons la clause c en deux clauses. On obtient l'ensemble $\mathcal{C}_2=\{c_1,c_2\}$ avec :

$$c_1 = (l_1 \lor l_2 \lor v)$$
$$c_2 = (l_1 \lor l_2 \lor \neg v)$$

k = 3

La clause ci_3 ne subit pas de transformation.

$$\mathcal{C}_3 = \{ci_3\}$$

k > 3

Soit la clause $ci_k = (l_1 \vee l_2 \vee \cdots \vee l_k)$. On ajoute (k-3) nouvelles variables $(v_1, v_2 \dots v_{k-3})$.

$$C_k = \underbrace{(l_1 \vee l_2 \vee v_1)}_{c_1} \bigwedge_{i=1}^{k-4} \left[\underbrace{(\neg v_i \vee l_{i+2} \vee v_{i+1})}_{c_{i+1}} \right] \wedge \underbrace{(\neg v_{k-3} \vee l_{k-1} \vee l_k)}_{c_{k-2}}$$

Montrons que SAT est vrai si et seulement si 3-SAT est vrai :

$\mathbf{SAT} \, \to \, \mathbf{3}\text{--}\mathbf{SAT}$

- Soit une interprétation I_1 qui satisfasse la clause ci_1 :

$$val(I_1, ci_1) = val(I_1, l) = vrai$$

Prenons une interprétation I_1' avec $val(I_1, l) = val(I_1', l)$, peu importe les affectations de v_1 et v_2 , l étant présent dans toutes les clauses de \mathcal{C}_1 :

$$val(I_1', \mathcal{C}) = \top$$

– Soit une interprétation I_2 qui satisfasse la clause ci_2 :

$$\exists i, val(I_2, l_i) = \top$$

Prenons une interprétation I_2' avec :

$$val(I_2, l_1) = val(I'_2, l_1)$$

$$val(I_2, l_2) = val(I'_2, l_2)$$

Peu importe l'affectation de v dans I'_2 , on a $val(I'_2, \mathcal{C}_2) = \top$.

– Soit une interprétation I_k qui satisfasse la clause ci_k :

$$\exists i, val(I_k, l_i) = \top$$

Prenons une interprétation I_k' telle que :

$$\begin{aligned} val(I_k,l_i) &= val(I_k',l_i) \\ \forall j \in \mathbb{N}^* \mid j \leq (i-2), val(I_k',v_j) &= \top \\ \forall j \in \mathbb{N}^* \mid (i-1) \leq j \leq (k-3), val(I_k',v_j) &= \bot \end{aligned}$$

On obtient :

$$val(I'_k, \mathcal{C}_k) = \top$$

$\textbf{3-SAT}\,\rightarrow\,\textbf{SAT}$

– Prenons une interprétation I_1 telle que $val(I_1, \mathcal{C}_1) = \top$. Sans perte de généralité, on suppose que :

$$val(I_1, v_1) = val(I_1, v_2) = \top$$

La clause c_4 de \mathcal{C}_1 ne peut être satisfaite que si $val(I_1, l) = \top$. On a donc :

$$val(I_1, ci_1) = \top$$

– Prenons une interprétation I_2 telle que $val(I_2, \mathcal{C}_2) = \top$. Sans perte de généralité on suppose que :

$$val(I_2, v) = \top$$

La clause c_2 de \mathcal{C}_2 ne peut être satisfaire que si $val(I_2,(l_1\vee l_2)) = \top$.

On a donc:

$$val(I_2, ci_2) = \top$$

– Prenons une interprétation I_k telle que $val(I_k, \mathcal{C}_k) = \top$ et montrons qu'il existe forcément un i tel que $val(I_k, l_i) = \top$. Supposons que l'interprétation I_k est modèle de \mathcal{C}_k avec

$$\forall i \in \mathbb{N}^* \mid i \le k, val(I_k, l_i) = \bot$$

$$\Rightarrow val(I_k, v_1) = \top \text{ (dans } c_1)$$

Donc:

Donc:
$$\forall i \in \mathbb{N}^* \mid i \leq (k-4), val(I_k, v_{i+1}) = \top$$

$$\Rightarrow val(I_k, v_{k-3}) = \top$$

$$\Rightarrow val(I_k, c_{k-2}) = \bot$$

$$\Rightarrow val(I_k, C_k) = \bot$$

Pour que l'interprétation I_k satisfasse C_k , il doit exister un $i \in \mathbb{N}^*$ tel que $i \leq k$ et que $val(I_k, l_i) = \top$.

On a donc:

$$val(I_k, ci_k) = \top$$

(c) Le point (b) définit la réduction de SAT vers 3–SAT. Afin de montrer la NP-Complétude de 3–SAT, montrons que la réduction s'effectue en un temps polynomial.

Soit:

k la taille de la clause initiale,

 v_k le nombre de variables à ajouter pour obtenir des clauses de taille 3, w_k le nombre de clauses de taille 3 obtenues à partir de la clause initiale.

$$v_3 = 0$$
 $w_3 = 1$
 $v_4 = 1$ $w_4 = 2$
 $v_5 = 2$ $w_5 = 3$
: :

Pour tout k > 3:

$$v_k = v_{\lceil \frac{k}{2} \rceil + 1} + v_{\lfloor \frac{k}{2} \rfloor + 1} + 1$$
$$w_k = w_{\lceil \frac{k}{2} \rceil + 1} + w_{\lfloor \frac{k}{2} \rfloor + 1}$$

 $v_k = \theta(k)$, donc borné par la taille de F. La réduction s'effectue donc en un temps polynomial.

Il est possible de réduire le problème SAT à 3–SAT en un temps polynomial, SAT étant NP-complet, 3–SAT l'est aussi.

(d) Soit \mathcal{C} un ensemble de clause à n_v variables avec n_1 clauses de taille 1, n_2 clauses de taille 2, n_3 clauses de taille 3, n_4 clauses de taille 4 et n_5 clauses de taille 5. Calculons le nombre de variables et le nombre de clauses obtenues après réduction (respectivement n'_v et n'_c).

Les points (b) et (c) permettent de déterminer pour une clause de taille k, le nombre de clause obtenues et le nombre de variables ajoutées après réduction. On peut donc en déduire la tableau suivant :

Taille de la clause dans $\mathcal C$	1	2	3	4	5
Nombre de clauses	n_1	n_2	n_3	n_4	n_5
Nombre de variables ajoutées par clause	2	1	0	1	2
Nombre de variables ajoutées au total	$2n_1$	n_2	0	n_4	$2n_5$
Nombre de clauses obtenues par clause	4	2	1	2	3
Nombre de clauses obtenues au total	$4n_1$	$2n_2$	n_3	$2n_4$	$3n_5$

On a donc:

$$n'_v = n_v + 2n_1 + n_2 + n_4 + 2n_5$$

 $n'_c = 4n_1 + 2n_2 + n_3 + 2n_4 + 3n_5$

1.2.2 $3-SAT \propto 2-SAT$?

Cette réduction repose sur un principe qui consiste à décomposer une clause de taille k en plusieurs clauses de tailles inférieures.

Soit une clause $c = (l_1 \vee l_2 \vee l_3)$ une clause de taille 3 et I une interprétation qui satisfait c.

Cas 1 : décomposons cette clause en deux clauses c_1 et c_2 de tailles 1 et 2 :

$$c_1 = (l_1)$$

$$c_2 = (l_2 \lor l_3)$$

Pour montrer l'équivalence 3–SAT \leftrightarrow 2–SAT, il faut ajouter une variable v aux deux clauses créées :

$$c_1 = (l_1 \lor v)$$

$$c_2 = (l_2 \lor l_3 \lor \neg v)$$

On a donc la clause c_2 de taille 3.

Cas 2 : décomposons cette clause en trois clauses $c_1,\,c_2$ et c_3 de taille 1 :

$$c_1 = (l_1)$$

 $c_2 = (l_2)$
 $c_3 = (l_3)$

Pour montrer l'équivalence 3–SAT \leftrightarrow 2–SAT, il faut ajouter deux variables v_1 et v_2 aux trois clauses créées :

$$c_1 = (l_1 \lor v_1 \lor \neg v_2)$$

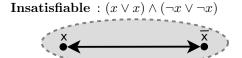
$$c_2 = (l_2 \lor \neg v_1 \lor v_2)$$

$$c_3 = (l_3 \lor v_1 \lor v_2)$$

On a donc également des clauses de taille 3. La réduction définie ci-avant ne permet donc pas la réduction de 3–SAT vers 2–SAT.

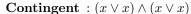
1.2.3 2-SAT, un problème polynomial

(a) Systèmes de deux clauses à deux littéraux :











Insaisissabilité du premier ensemble de clauses est clairement visible sur le graphe car les sommets x et $\neg x$ sont dans la même composante fortement connexe.

Le deux autres ensembles sont satisfiables, les deux sommets ne sont pas dans la même composante fortement connexe.

(b) L'algorithme suivant permet la génération du graphe correspondant à l'ensemble de clauses passé en paramètres, que nous appellerons graphe de satisfaction :

Algorithme 1: GrapheSatisfaction(C, V)

```
Données:
    \mathcal{C} // Ensemble de clauses
    \mathcal{V} // Ensemble des variables
 1 début
        Graphe. S = \emptyset; // Ensemble des sommets du graphe
 3
        Graphe.\mathcal{A} = \emptyset; // Ensemble des arcs du graphe
        // Initialisation des sommets
 4
        pour tous les v \in \mathcal{V} faire
 5
            ajouter(Graphe.\mathcal{S}, v);
 6
            ajouter(Graphe.S, \neg v);
 7
 8
        // Parcours des clauses
        pour tous les c \in \mathcal{C} faire
 9
            ajouter(Graphe.\mathcal{A},(\neg c.x, c.y));
10
            ajouter(Graphe.\mathcal{A},(\neg c.y, c.x));
11
        retourner Graphe;
12
```

Cet algorithme effectue un parcours de \mathcal{V} et un parcours de \mathcal{C} , sa complexité est donc $O(|\mathcal{C}| + |\mathcal{V}|)$.

(d) Les composantes fortement connexes du graphe de satisfaction généré, ainsi

que leur ordre topologique, peuvent être calculées par l'algorithme de Tarjan.

Algorithme 2: $Tarjan_Main(G)$

```
Données : G // Le \ graphe
   début
 1
 2
        date \leftarrow 0;
        pour tous les s \in G.S faire
 3
            DEBUT[s] \leftarrow 0;
 4
           CFC[s] \leftarrow 0;
 5
        Pile \leftarrow \emptyset;
 6
        numCFC \leftarrow 0;
 7
        pour tous les s \in G.S faire
 8
            \mathbf{si} \ DEBUT/s/=0 \ \mathbf{alors}
 9
                Tarjan_Rec(s, date, DEBUT, Pile, numCFC, CFC);
10
       retourner Comp;
11
```

Algorithme 3: Tarjan_Rec(s,date,DEBUT,Pile,numCFC,CFC)

```
Données :
   s // Le sommet
   date // Date de visite du sommet courant
   DEBUT // Tableau de dates de visites pour chaque sommet
   Pile // Pile de sommets
   numCFC // Numéro de la CFC
   CFC // Liste des CFC
1 début
       date \leftarrow date+1;
\mathbf{2}
3
       DEBUT[s] \leftarrow date;
       \min \leftarrow \text{DEBUT}[s];
4
       Empiler(Pile,s);
5
       pour tous les v \in Adj/s/ faire
6
           si DEBUT/v = 0 alors
               \min \leftarrow
8
              MIN(min, Tarjan\_Rec(v, date, DEBUT, Pile, numCFC, CFC)));
           sinon si CFC/v = 0 alors
9
            \min \leftarrow \text{MIN}(\min, \text{DEBUT}[v]);
10
       si min=DEBUT/s/ alors
11
          Ncfc \leftarrow numCFC + 1;
12
       répéter
13
           k \leftarrow \text{Depiler(Pile)};
14
           CFC[k] \leftarrow numCFC;
15
       jusqu'à k \neq s;
16
       retourner Comp;
17
```

L'algorithme Tarjan_Main initialise la date de visite de chaque sommet à zéro. On constate que les deux algorithmes exécutent Tarjan_Rec uniquement sur des sommet dont la date de première visite est nulle. Or chaque

appel à Tarjan_Rec affecte une date de visite supérieure à zéro au sommet courant. Tarjan_Rec est donc appelé exactement une fois par sommet.

De même, un sommet n'est empilé qu'à l'exécution de Tarjan_Rec, donc chaque sommet ne sera empilé (et donc dépilé) qu'une seule fois. La boucle de l'algorithme Tarjan_Rec (ligne 13) a une complexité globale en $O(|\mathcal{V}|)$. En revanche, la bouche ligne 6 est effectuée une fois pour chaque voisin du sommet courant, donc $|\mathcal{V}|$ fois au pire pour chaque appelle. Tarjan_Rec n'étant appelée que $|\mathcal{V}|$ fois en totale on arrive donc à une complexité de $O(|\mathcal{V}|^2)$.

Dans le pire des cas le nombre de variables d'une instance de 2–SAT est égale à deux fois le nombre de clauses (chaque clause comportant dans ce cas deux variables uniques). Or notre conversion génère deux sommets par variable. La complexité de l'algorithme en fonction du nombre de clauses est donc de $O(|\mathcal{C}|^2)$.

- (e) On appellera Absurd–Graph le problème de décision consistant de savoir si un variable partage avec la négation une composante fortement connexe (ou *CFC*) du graphe de satisfaction.
 - Toute arc ajouté par GrapheSatisfaction correspond à une contrainte de la forme $((x \lor y) \land \neg x) \Rightarrow y)$, donc une implication. Étant donnée les CFC, calculés par l'algorithme de Tarjan, on peut vérifier linéairement en le nombre de sommets si le graphe de satisfaction est "absurde", ce qui corresponderait effectivement à $(\neg(x) \Leftrightarrow x)$.
 - Dans le cas contraire il suffit de prendre l'inverse de l'ordre topologique calculée par Tarjan et d'affecter les variables de chaque composante comme précise l'article de Philipe Gambette. Ceci nous garantie de ne pas avoir d'interprétations $\bot \Rightarrow \top$, seuls à pouvoir casser l'enchaînement des implications.
 - Nous finissions alors soit avec une affection modèle, soit l'affirmation de l'insatisfiabilité de l'instance 2–SAT. Un algorithme pour résoudre Absurd–Graph (à savoir Tarjan et des poussières) permet donc de résoudre le problème 2–SAT.

1.3 Calculabilité

1.3.1 Énumération des couples d'entiers

La stratégie d'énumération des couples d'entiers peut être visualisée sur un graphique en suivant les diagonales successives comme sur l'image 1 suivante :

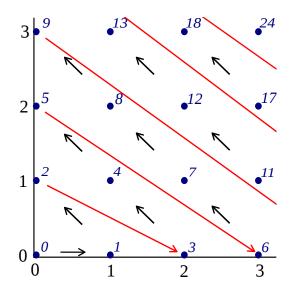


FIGURE 1.1 – La fonction de couplage de Cantor établit une bijection de $\mathbb{N}*\mathbb{N}$ dans $\mathbb{N}.$

Soit $(x,y) \in \mathbb{N} * \mathbb{N}$ un couple. On trie par ordre lexicographique (x+y). Ainsi on obtient le tableau suivant :

(x, y)	(0,0)	(1,0)	(0,1)	(2,0)	(1, 1)	(0, 2)	(3,0)	(2,1)	(1,2)	(0,3)	
(x+y)	0	1	1	2	2	2	3	3	3	3	
$c_2(x+y)$	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	

1.3.2 Codons et décodons...

Fonction de codage

$$c_2(x,y) = \frac{(x+y)(x+y+1)}{2} + y$$

Fonctions de décodage Les fonctions de décodage ne peuvent pas être décrites sous la forme de formules arithmétiques. Elles nécessitent l'algorithme

 $^{1.\ {\}rm Image}$ provenant de Wikipedia, ce fichier est disponible selon les termes de la licence Creative Commons.

suivant:

```
Algorithme 4: CalculXY(z)
    Données : z // Rang du couple (x,y)
 1 début
         s \leftarrow 0;
 \mathbf{2}
         t \leftarrow 0;
 3
         tant que s \leq z faire
 4
             s \leftarrow \frac{t*(t+1)}{2};
 5
           t \leftarrow t + 1;
 6
         t \leftarrow t - 2;
         s \leftarrow \frac{t*(t+1)}{2};
 8
         y \leftarrow z - s;
 9
         x \leftarrow t - y;
10
         retourner Couple(x,y);
11
```

1.3.3 Énumération des triplets d'entiers

Codage des triplets : il peut avoir lieu de manière récursive :

$$c_3(x, y, z) = c_2(x, c_2(y, z))$$

Généralisation au codage des k-uplets :

$$c_k(x_1, x_2, \dots, x_k) = c_2(x_1, c_{k-1}(x_2, \dots, x_k))$$
Avec:
$$c_2(x, y) = \frac{(x+y)(x+y+1)}{2} + y$$

1.3.4 Énumération de l'ensemble [0;1]

Prenons une suite $r=(r_1,r_2,r_3,\ldots)$ qui énumère les réels de l'intervalle [0;1], puis créons un réel x compris dans cet intervalle, tel que si la n^{ième} décimale de r_n est égale à 1, la n^{ième} décimale de x est égale à 2. Dans la cas contraire, la n^{ième} décimale de x est égale à 1.

On obtient sur cet exemple:

```
6
            2
               7
                 3
                     2
                       9
                          4
                             0
            6
                 1
                    1
           3
              0
      0
                 5
                     9
   = 0
           9
             1 3 3 1
            0
              2 0 8 3 2 7
   = 0
r_6
            2
                 7 3 6 4 0
      0
               \downarrow
                 2
            1
```

Le réel x ne peut pas être énuméré par la suite r car il diffère de sa première décimale dans r_1 , de sa deuxième décimale dans r_2 , . . . de sa $n^{\text{ième}}$ décimale dans r_n . Pourtant le réel x est clairement dans l'intervalle [0;1].

L'ensemble des éléments de l'intervalle [0;1] n'est donc pas dénombrable, donc pas énumérable. On ne peut donc pas trouver de fonction de codage pour cet ensemble.

On peu généraliser à l'ensemble \mathbb{R} : [0;1] étant inclus dans \mathbb{R} , et [0;1] n'étant pas dénombrable, l'ensemble \mathbb{R} n'est pas dénombrable.

Chapitre 2

Partie pratique

Le but de ce TP est d'implémenter deux algorithmes de résolution du problème de flot maximum : l'algorithme d'Edmonds-Karp et l'algorithme de Dinic. Nous commencerons par spécifier les fonctionnalités que devra implémenter notre programme, puis nous détaillerons la manière dont ces fonctionnalités ont été développées. Une troisième partie sera consacrée aux tests effectués sur les deux algorithmes ainsi qu'à l'analyse des résultats.

2.1 Spécifications fonctionnelles

2.1.1 Résolution du problème de flot maximum

Le programme doit être capable de :

- générer et d'actualiser les graphes d'écarts successifs
- calculer la valeur du flot obtenu à partir du graphe d'écart final
- $-\,$ résoudre le problème de flot maximum en suivant l'algorithme d' $\bf Edmonds-Karp$
- résoudre le problème de flot maximum en suivant l'algorithme de **Dinic**
- retourner la solution de manière exploitable pour l'analyse

Il faudra veiller à conserver la complexité des deux algorithmes, notamment en prenant garde aux structures de données et librairies utilisées.

2.1.2 Génération aléatoire d'un réseau de transport

La génération aléatoire de graphes de type réseau de transport permettra de tester les deux algorithmes. Il faudra veiller à ce que le graphe respecte les conditions d'un réseau de transport notamment la possession d'une source et d'un puits, la pondération des arcs (capacités), et assurer la connexité du graphe. La génération de ce réseau de transport devra être paramétrable selon la taille (nombre de sommets) et la densité (nombre d'arcs).

2.2 Spécifications techniques

2.2.1 Programmation C++

En plus de sa notoriété, nous avons choisi de développer l'application en C++ car il s'agit d'un bon compromis entre langage orienté objet et langage de bas niveau. Nous pourrons ainsi abstraire la gestion des graphes (notamment des structures de données) dans nos algorithmes, tout en gardant la possibilité d'optimiser le code grâce à la flexibilité du langage C.

2.2.2 Structures de données

Graphes

Les graphes peuvent êtres stockés à l'aide différents types de structures de données. Nous avons choisi d'en implémenter deux : par listes d'adjacences et par matrice d'adjacences.

Listes d'adjacences : chaque sommet possède la liste de ses voisins. Ces listes ont l'avantage d'allouer de la mémoire uniquement lorsqu'une information doit être stockée.

Matrice d'adjacences : la mémoire allouée pour cette structure de données ne dépend que du nombre de sommets (n^2) . Cette structure a l'avantage d'offrir un accès direct à un arc pour deux sommets donnés.

Dans un but d'optimisation mémoire, on utilise en général des listes d'adjacences lorsque l'on travail sur des graphes peu denses. En effet, la taille allouée par cette structure de données étant directement dépendante du nombre d'arcs, elle est donc réduite par rapport aux matrices d'adjacences. Sur des graphes très dense, on utilisera en revanche des matrices d'adjacences, permettant un accès aux données plus rapide.

Les ressources matériels disponibles peuvent également orienter ce choix.

2.2.3 Modélisation

Afin de s'abstraire de la structure de donnée, nous avons choisi de créer une classe abstraite AbstractGraph dont deux classes fille héritent. Un graphe peut donc être de type AdjacencyListGraph ou MatrixGraph. Cela permet une grande généricité des algorithme développés, ce qui permet d'utiliser une structure de données de manière totalement détachée des algorithmes.

Partie pratique 25

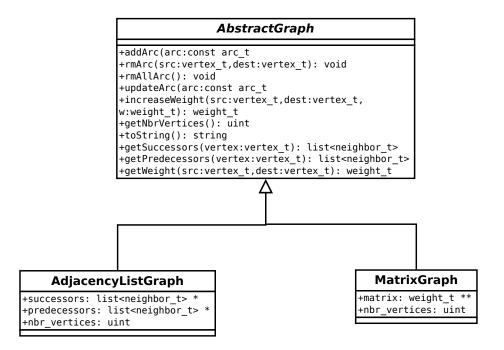


FIGURE 2.1 – Diagramme de classes.

2.2.4 Types et structures

 $\label{lem:decomposition} D\'{e} claration \ des \ types \ \texttt{weight_t}, \ \texttt{vertex_t} \ et \ \texttt{path_t}, \ et \ des \ structures \ \texttt{edge}, \ \texttt{neighbor_t}$

```
typedef int weight_t;
typedef uint vertex_t;

typedef struct

typedef struct

vertex_t u;
edge;

typedef struct

vertex_t v;
edge;

typedef struct

vertex_t vertex_src;
vertex_t vertex_dest;
weight_t weight;

arc_t;

typedef struct

vertex_t vertex_t
edge,

vertex_t vertex_f
edge,

vertex_t vertex_src;
vertex_t vertex_dest;
weight_t weight;

reflection in the property of the
```

2.2.5 Classe AbstractGraph

Cette classe permet une abstraction des différentes représentations d'un graphe (structures de données utilisées). Elle déclare les méthodes qui doivent êtres implémentées dans les classes filles.

Header de la classe AbstractGraph

```
class AbstractGraph
     public:
        AbstractGraph();
        virtual
         ^{\sim}AbstractGraph() = 0;
        virtual bool
        addArc(const arc_t &arc) = 0;
        virtual bool
        addArc(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w) = 0;
        virtual void
        rmArc(const arc_t &arc) = 0;
18
        virtual void
        rmArc(vertex_t src, vertex_t dest) = 0;
        virtual void
        rmAllArc() = 0;
24
25
26
27
28
        virtual void
        updateArc(\textcolor{red}{\textbf{const}} \ arc\_t \ \&arc) = 0;
        virtual weight_t
        increaseWeight(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w) = 0;
30
        virtual uint
        getNbrVertices() const = 0;
        virtual string
        toString() const;
36
37
        virtual list<neighbor_t>
        getSuccessors(vertex_t vertex) const = 0;
        virtual list < neighbor_t >
40
        getPredecessors(vertex_t vertex) const = 0;
        virtual weight_t
43
        getWeight(vertex_t src, vertex_t dest) const = 0;
      }:
```

2.2.6 Classe AdjacencyListGraph

Cette classe représente un orienté valué sous la forme de deux listes d'adjacences : une représente les successeurs d'un sommet, l'autre les prédécesseurs.

Ce doublon d'information permet d'accélérer l'accès aux voisins d'un sommet, notamment à ces prédécesseurs. En effet, cette méthode nous permet d'accéder à une liste des prédécesseurs directement (complexité de O(1)) alors que l'accès via les listes des successeurs implique le parcours de toutes ces listes (complexité de O(nm)).

Partie pratique 27

Ces doubles listes d'adjacences nous assurent un gain de performances en terme de rapidité, qui se fait au détriment de la quantité de mémoire utilisé, qui se trouve doublée.

Header de la classe AdjacencyListGraph

```
class AdjacencyListGraph : public AbstractGraph
 2
 3
      public:
        // CONSTRUCTOR
        AdjacencyListGraph(uint nbr_vertices);
        AdjacencyListGraph(const AbstractGraph& graph);
        AdjacencyListGraph(const AdjacencyListGraph& graph);
        AdjacencyListGraph &
        operator=(const AbstractGraph& graph);
        AdjacencyListGraph &
        operator=(const AdjacencyListGraph& graph);
20
21
22
23
24
25
        ~AdjacencyListGraph();
        virtual bool
        addArc(const arc_t &arc);
        virtual bool
        addArc(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w);
27
28
29
30
        virtual void
        rmArc(const arc_t &arc);
        virtual void
        rmArc(vertex_t src, vertex_t dest);
        virtual void
35
36
        rmAllArc();
        virtual void
38
        updateArc(const arc_t &arc);
40
        virtual weight_t
        increaseWeight(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w);
        virtual uint
        getNbrVertices() const;
        {\color{red} \textbf{virtual}} \ \mathsf{list}{<} \mathsf{neighbor}\_{t}{>}
47
        getSuccessors(vertex_t vertex) const;
49
50
        virtual list < neighbor_t >
        getPredecessors(vertex_t vertex) const;
        getWeight(vertex_t src, vertex_t dest) const;
56
        list<neighbor_t> *successors, *predecessors;
        uint nbr_vertices;
      protected:
        void
        _clear();
       _construct(const AbstractGraph& graph);
65
      };
```

2.2.7 Classe MatrixGraph

Cette classe représente un graphe orienté valué sous la forme d'une matrice d'adjacence. L'absence d'un arc est représenté par la valeur -1. Toute valeur positive représente la pondération de l'arc.

Header de la classe MatrixGraph

```
class MatrixGraph : public AbstractGraph
     public:
         / CONSTRUCTOR
        MatrixGraph(uint nbr_vertices);
        MatrixGraph(const AbstractGraph& graph);
        MatrixGraph(const MatrixGraph& graph);
        MatrixGraph &
        operator=(const AbstractGraph& graph);
16
17
18
        MatrixGraph &
        operator=(const MatrixGraph& graph);
        ~MatrixGraph();
        virtual bool
        addArc(const arc_t &arc);
27
28
29
30
        addArc(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w);
        virtual void
        rmArc(const arc_t &arc);
        virtual void
34
35
36
37
        rmArc(vertex_t src, vertex_t dest);
        virtual void
        rmAllArc();
38
        virtual void
40
        updateArc(const arc_t &arc);
41
42
        virtual weight_t
        increaseWeight(vertex_t src, vertex_t dest, weight_t w);
44
45
        virtual uint
46
        getNbrVertices() const;
47
        virtual list<neighbor_t>
        getSuccessors(vertex_t vertex) const;
        virtual list<neighbor_t>
        getPredecessors(vertex_t vertex) const;
        virtual weight_t
        {\sf getWeight} ( {\sf \~vertex\_t~src}, \ {\sf vertex\_t~dest}) \ {\sf \~const};
     private:
        weight_t **matrix;
        uint nbr_vertices;
     protected:
        void
        _clear();
```

Partie pratique 29

```
65 void
66 _construct(int nbr_vertices);
67
68 void
69 _construct(const AbstractGraph& graph);
70
71 }
```

2.2.8 Application aux réseaux de transport

Les deux classe précédentes n'étant pas spécialisées dans la modélisation de réseaux de transport, nous adopterons les conventions suivantes :

- le sommet zéro (premier sommet) représente la source,
- le sommet n (dernier sommet) représente le puits,
- la pondération affecté à chaque arc représente sa capacité.

2.3 Génération aléatoire de réseaux de transport

2.3.1 Stratégies de génération des arcs

La première stratégie utilisée par notre application était naïve. Nous commencions par tracer un chemin de la source vers le puits pour s'assurer de la

connexité du graphe. Puis on ajoutait aléatoirement des arcs.

Algorithme 5: flowNetworkGenerator1(G,rate,min_weight,max_weight)

```
Données:
   G // Graphe d'entrée
   rate // Densit\acute{e}
   min_weight // Capacité minimum
   max_weight // Capacité maximum
 1 début
        nb\_vertices \leftarrow G.getNbrVertices();
 2
 3
        nb\_arcs \leftarrow nbr\_arcs\_max(nbr\_vertices)*rate;
        //génération d'un chemin
 4
       \mathbf{pour}\ u\ allant\ de\ 1\ \grave{a}\ (nbr\_vertices-1\ \mathbf{faire}
 5
            weight \leftarrow rand(min_weight, max_weight);
 6
 7
            g.add(u-1, u);
            --nb\_arcs;
 8
        //génération des arcs
 9
        tant que nb\_arcs>0 faire
10
            u \leftarrow \text{rand } \% \text{ (nb\_vertices - 1)};
11
            v \leftarrow (\text{rand } \% \text{ (nb\_vertices - 1)}) + 1;
12
            si !G.contains(u, v) alors
13
                weight \leftarrow rand(min_weight, max_weight);
14
                G.add(u,v,weight);
15
                --nbr_arcs;
16
       retourner G;
17
```

Cet algorithme, bien que « plutôt » fonctionnel pour des graphes peu denses ne fourni aucune garantie d'arrêt. Nous avons donc réfléchi à une deuxième approche, qui consistait à générer tout les arcs possibles dans un tableau de

Partie pratique 31

type vector puis de piocher parmi ces arcs.

Algorithme 6: flowNetworkGenerator(G,rate,min_weight,max_weight)

```
Données:
   G // Graphe d'entrée
   rate // Densité
   min_weight // Capacité minimum
   max_weight // Capacité maximum
 1 début
       nb\_vertices \leftarrow G.getNbrVertices();
 2
       nb\_arcs \leftarrow nbr\_arcs\_max(nbr\_vertices)*rate;
 3
       vector<edge>vector;
 4
      edge e;
 5
 6
       //génération de tous les arcs possibles
      pour u allant de 1 à (nbr_vertices − 1 faire
 7
          //Pour tout u, on crée l'arc u, u+1 afin d'assurer l'existence
 8
           //d'un chemin entre la source et le puits
 9
          G.addArc(u,u+1,rand(min\_weight, max\_weight));
10
          --nbarcs:
          pour v allant de u + 2 à nb-vertices-1 faire
11
              e.u \leftarrow u;
12
13
              e.v \leftarrow v;
              vector.push_back(e);
14
15
       //ajout des arcs
       tant que nb\_arcs>0 faire
16
          index \leftarrow rand() \% vector.size();
17
          tant que vector/index/=nil faire
18
19
              index = ++index \% vector.size();
          e \leftarrow vector.get(index);
20
          si e.u = 0 OU e.v = nb\_vertices -1 OU rand() \% 2 = 1 alors
21
             G.addArc(e.u,e.v,randMinMax(min_weight,max_weight);
22
          sinon
23
              G.addArc(e.v,e.u,randMinMax(min_weight,max_weight);
24
          --nb\_arcs;
25
          vector[index]=nil;
26
      retourner G;
27
```

Dans tous les cas, nous sommes certain de l'arrêt de cet algorithme. Il faut veiller à utiliser un type tableau en marquant à « nil » les arcs ajoutés. En effet, nous avions commencé par utiliser une liste chainée mais la fonction list.get(...) a une complexité en $O(n^2)$.

2.3.2 Méthode implémentée

Cette fonctionnalité est assurée par la fonction flowNetworkGenerator qui construit aléatoirement un réseau de transport sur le graphe passé en paramètre. Elle permet de spécifier le nombre de sommets, la densité du graphe (taux

d'arêtes dans le graphe par rapport à un graphe complet non orienté ayant le même nombre de sommets) et l'intervalle des capacités aléatoires.

Notons que cette méthode utilise la fonction rand() fournis par la librairie standard. Cette fonction « pseudo-aléatoire » nécessite l'initialisation d'un générateur via la fonction srand(int). Il est donc possible de sauvegarder la « graine », paramètre passée à la fonction srand(int), afin de pouvoir régénérer un graphe identique.

Entête de la méthode de génération aléatoire de réseaux de transport

```
1  /**
2  *A random flow network generator
3  *Attention si le graph passe en parametre contient des arcs ceux—ci seront
4  *supprime.
5  *@param graph une reference vers un graph initialiser avec un nombre de sommets
6  *@param rate la proportion d'arcs a ajouter au graphe en pourcentage par rapport au graphe complet
7  *@param min_weight valuation minimal des arcs
8  *@param max_weight valuation maximal des arcs
9  */
10  void
1  flowNetworkGenerator(AbstractGraph& graph, float rate, uint min_weight = 1,
11  uint max_weight = 1);
```

2.4 Procédures principales

2.4.1 Algorithme d'Edmonds-Karp

Entête de la méthode d'exécution d'Edmonds-Karp

```
1 /**
2 * algorithme d'Edmonds—Karp
3 * @param flow_network le reseau de transport
4 * @param src le sommet source
5 * @param dest le puit
6 * @return le graphe d'ecart final
7 */
AdjacencyListGraph
9 edmondsKarp(const AbstractGraph& flow_network, vertex_t src, vertex_t dest);
```

Entête des principales méthodes utilisées par la procédure edmondsKarp

```
* Cette fonction retourne le plus court chemin en nombre d'arcs depuis

* le sommet start jusqu'au sommet end

* @param g un graphe

* @param start le sommet de depart

* @param end le sommet d'arriver

* @return le plus court chemin en nombre d'arcs de start a end

*/

path_t

leastArcsPath(AbstractGraph &g, vertex_t start, vertex_t end);

/**

* Cette fonction retourne la plus petite valuation presente sur un chemin

* donne dans un graphe

* @param g un graphe

* @param g un graphe

* @param path une chemin dans g

* "return la plus petite valuation presente sur le chemin path dans g

*/

weight_t

lightestArc(AbstractGraph& g, path_t path);
```

Partie pratique 33

```
* Mise a jour du graphe d'ecart depuis un chemin et la valeur du flot a ajouter

* sur ce chemin

* @param le graphe de couche

@param p le chemin

* @param k la valeur du flot a ajouter

*/

void

updateResidualNetwork(AbstractGraph& residualNetwork, path_t p, uint k);
```

2.4.2 Algorithme de Dinic

Entête de la méthode d'exécution de Dinic

```
1 /**
2 * algorithme de Dinic
3 * @param flow_network le reseau de transport
4 * @param src le sommet source
5 * @param dest le puits
6 * @return le graphe d'ecart final
7 */
AdjacencyListGrap
9 dinic(const AbstractGraph& graph, vertex_t src, vertex_t dest);
```

Entête des principales méthodes utilisées par la procédure dinic

```
/**

* Mise a jour du graphe d'ecart depuis un flot

* @param residual_network le graphe de couche

* @param p le flot

*/

*void

updateResidualNetwork(AbstractGraph& residual_network, AbstractGraph& flow);

/**

* Calcul du flot bloquant

* @param level_graph le graphe de couche

* @param src la source

* @param dest le puit

* @return un flot bloquant

*/

AdjacencyListGraph
blockingFlow(LevelGraph& level_graph, vertex_t src, vertex_t dest);
```

2.5 Tests & résultats

2.5.1 Méthode de test

Série de tests

Pour tester les performances des deux algorithmes implémentés, nous avons générer une série de problèmes à résoudre sur des réseaux de transports ayant les paramètres suivants :

- $-\,$ nombre de sommets variant de 100 à 1000 par palier de 100,
- densité du graphe à 20%, 50% et 80%,
- capacité des arcs variant de 1 à 20.

Pour chaque test (un nombre de sommets et une densité donnés), nous avons généré 100 graphes afin de travailler sur des moyennes lors de l'analyse.

GNU gprof

Nous avons évalué les algorithmes en fonction de leurs temps d'exécution. Le temps réel d'exécution (real time) ayant peu de sens pour effectuer des statistiques correctes, nous avons choisi de mesurer les temps CPU (CPU time). Le temps CPU est le temps alloué au processus par le système d'exploitation sur le processeur. Contrairement au temps réel, le temps CPU est indépendant des autres processus en cours d'activité et aux interruptions systèmes : il s'agit du temps effectivement passé par le CPU pour traiter le processus.

L'analyse des temps CPU a été faite à l'aide de l'outil GNU gprof. Son utilisation requière l'ajout de l'argument -pg lors la compilation. A l'exécution du programme, un fichier gmon.out est généré. La commande gprof permet ensuite de créer un fichier texte de statistiques. Pour chaque méthode, un grand nombre de données sont disponibles, nous nous sommes intéressés principalement aux suivantes :

- pourcentage du temps CPU total,
- temps CPU total,
- temps CPU par appel, de manière cumulative (en prenant en compte les appel à d'autres fonctions) ou non.

2.5.2 Analyse des résultats