

# **IT45 - Optimisation et recherche opérationnelle**

BENEDUCI Marie

18/04/2023

# Table des matières

1. Introduction.....	3
2. Travail préparatoire.....	4
1. Compilation et exécution .....	4
2. Calcul et affichage de la matrice des distances .....	4
3. Construction d'une solution suivant l'heuristique « plus proche voisin » .....	5
3. Algorithme de Little.....	7
4. Expérimentation .....	10
1. Test sur jeux de données de dimension faible (6 et 10 villes) .....	10
2. Evolution du temps de recherche quand la dimension du problème augmente .....	11
3. Méthode de Little et solveur GLPK.....	13
4. Optimisation de l'algorithme Little C .....	15
5. Conclusion .....	18

# 1. Introduction

Ce document est un rapport d'analyse sur un TP réalisé en IT45 à l'UTBM. L'objectif de ce dernier est d'implémenter l'algorithme de Little en C pour résoudre le problème du voyageur de commerce (TSP) et de comparer les performances de différentes méthodes d'optimisation du TSP (solveur/Little principalement) au travers de plusieurs exercices guidées.

Vous trouverez dans ce rapport une explication et une analyse de chaque étape de programmation suivant le TP, suivi d'une description, explication et comparaison des différents programmes.

Le code source du projet ainsi que de ce rapport sont disponibles sur mon Github :

<https://github.com/Mxrie2001/IT45-Little>

## 2. Travail préparatoire

### 1. Compilation et exécution

Dans ce TP, ayant le choix par rapport à la compilation et l'exécution du programme, j'ai choisi de les faire avec les commandes gcc suivantes :

Dans un premier temps il faut créer le fichier .o à partir du .c

```
gcc -c little.c -o little.o
```

Puis créer un fichier exécutable en autorisant toutes les librairies

```
gcc little.o -o app -  
lm
```

Et enfin, lancer le programme

```
./app
```

### 2. Calcul et affichage de la matrice des distances

Pour réaliser cette fonction c en se basant sur les calculs de l'énoncé ci-dessous :

On posera :  $\text{dist}[i][i] = -1$ . Dans le programme, les coordonnées de la ville  $i$  sont :  $x_i = \text{coord}[i][0]$  et  $y_i = \text{coord}[i][1]$ . Par conséquent la distance de la ville  $i$  à la ville  $j$  est :  $\text{dist}[i][j] = \sqrt{(x_j - x_i)^2 + (y_j - y_i)^2}$ .

Nous arriverons au code suivant :

```
for (i=0; i<NBR_TOWNS; i++)  
{  
    for (j=0; j<NBR_TOWNS; j++)  
    {  
        if (i==j)  
            dist[i][j]=-1;  
        else  
        {  
            dist[i][j] = sqrt(pow(coord[j][0]-coord[i][0],2) + pow(coord[j][1]-coord[i][1],2));  
        }  
    }  
}  
  
printf ("Distance Matrix:\n") ;  
print_matrix (dist) ;  
printf ("\n") ;
```

Les fonctions `pow()` et `sqrt()` étant dans la librairie « `math.h` », il faut donc l'inclure à notre programme avec `#include <math.h>`. Ces dernières permettent respectivement de mettre à une certaine puissance (ici 2) des données et d'en faire la racine carrée.

### 3. Construction d'une solution suivant l'heuristique « plus proche voisin »

En se basant sur le code et les fonctions déjà existante et en décommentant le code utile, il nous faut, pour réaliser l'heuristique « plus proche voisin » :

- Isoler les villes 2 à 2, la ville de départ(courante) et la prochaine ville
- Vérifier que la ville de destination n'est pas déjà dans le tableau de solution
- Si elle n'est pas dans le tableau de solution et qu'elle est différente de la ville courante, alors si la distance entre ces dernières est inférieure à la distance minimale, la ville de destination entre dans la solution comme prochaine ville
- Sa distance avec la dernière est gardée en mémoire comme minimum de distance
- La boucle est répétée jusqu'à ce qu'il n'y ait plus de ville à comparer
- Puis la solution est évaluée par la fonction existante `evaluation_solution()`
- La fonction de construction d'une solution suivant l'heuristique « plus proche voisin » finit par retenir la meilleure solution grâce aux fonctions déjà existantes et appelées ici.
- La fonction renvoie son évaluation.

N.B. Grâce aux « `print` » nous pouvons avoir un aperçu dans la console des résultats et vérifier que notre fonction fonctionne bien.

```
Nearest neighbour (3278.84): 0 2 7 9 8 4 5 3 6 1
New best solution: (2968.01): 0 4 3 5 8 9 7 2 1 6
New best solution: (2913.95): 0 4 5 3 8 9 7 2 1 6
New best solution: (2826.50): 0 1 6 2 7 8 9 3 5 4
Best solution:(2826.50): 0 1 6 2 7 8 9 3 5 4
```

Au niveau du code, nous arrivons donc à cela :

```

double build_nearest_neighbour()
{
    /* solution of the nearest neighbour */
    int i, sol[NBR_TOWNS] ;

    /* evaluation of the solution */
    double eval = 0 ;

    sol[0] = 0 ;

    /**
     * Build an heuristic solution : the nearest neighbour
     */

    int ville;
    int nextville = 0;
    double min;

    for (int k=1; k<NBR_TOWNS; k++)
    {
        ville = nextville;
        min = 999999;
        for (int j=0; j<NBR_TOWNS-1; j++)
        {
            bool v = valueinarray(j+1, sol);
            if (!v && j+1 != ville)
            {
                if (dist[ville][j+1] < min)
                {
                    nextville = j+1;
                    min = dist[ville][j+1];
                }
            }
            else
            {
                {
            }
        }
        sol[k]=nextville;
    }

    eval = evaluation_solution(sol) ;
    printf("Nearest neighbour ") ;
    print_solution (sol, eval) ;
    for (i=0;i<NBR_TOWNS;i++) best_solution[i] = sol[i] ;
    best_eval = eval ;

    return eval ;
}

```

### 3. Algorithme de Little

```
void little_algorithm(double d0[NBR_TOWNS][NBR_TOWNS], int iteration, double eval_node_parent)
{
    // printf("--- Iteration %d ---\n", iteration);
    if (iteration == NBR_TOWNS)
    {
        build_solution ();
        return;
    }

    /* Do the modification on a copy of the distance matrix */
    double d[NBR_TOWNS][NBR_TOWNS];
    memcpy (d, d0, NBR_TOWNS*NBR_TOWNS*sizeof(double));

    //printf ("--- Start ---\n");
    //print_matrix (d);
    //printf ("\n");

    int i, j;

    double eval_node_child = eval_node_parent;

    /**
     * subtract the min of the rows and the min of the columns
     * and update the evaluation of the current node
     */

    // On place un 0 sur chaque ligne et colonne de la matrice et on récupère la somme des minimaux enlevés
    // On met à jour l'évaluation du noeud "enfant" avec le total récupéré
    eval_node_child += reduct_matrix(d, 0);
    eval_node_child += reduct_matrix(d, 1);

    /* Cut : stop the exploration of this node */
    if (best_eval >= 0 && eval_node_child >= best_eval)
        return;

    /**
     * Compute the penalties to identify the zero with max penalty
     * If no zero in the matrix, then return, solution infeasible
     */

    /* row and column of the zero with the max penalty */
    int izero=-1, jzero=-1;
    double maxpen = -1;

    for (int i=0; i<NBR_TOWNS; i++)
    {
        for (int j=0; j<NBR_TOWNS; j++)
        {
            if (d[i][j]==0)
            {
                double pen = count_regrets(d, i, j);
                if (pen > maxpen)
                {
                    maxpen = pen;
                    izero = i;
                    jzero = j;
                }
            }
        }
    }

    //printf ("--- Mid ---\n");
    //print_matrix (d);
    //printf ("\n");

    /**
     * Store the row and column of the zero with max penalty in
     * starting_town and ending_town
     */
    starting_town[iteration] = izero;
    ending_town[iteration] = jzero;

    // Little's Optimisation
    //if (jzero == 0 && izero == ending_town[iteration - 1])
    //    return;

    if (maxpen == -1)
        return;

    /* Do the modification on a copy of the distance matrix */
    double d2[NBR_TOWNS][NBR_TOWNS];
    memcpy (d2, d, NBR_TOWNS*NBR_TOWNS*sizeof(double));

    /**
     * Modify the matrix d2 according to the choice of the zero with the max penalty
     */

    for (int t=0; t<NBR_TOWNS; t++)
    {
        d2[izero][t] = -1;
        d2[t][jzero] = -1;
    }

    d2[jzero][izero] = -1;

    /* Explore left child node according to given choice */
    little_algorithm(d2, iteration + 1, eval_node_child);

    /* Do the modification on a copy of the distance matrix */
    memcpy (d2, d, NBR_TOWNS*NBR_TOWNS*sizeof(double));

    //printf ("--- End ---\n");
    //print_matrix (d);
    //printf ("\n");

    /**
     * Modify the dist matrix to explore the other possibility : the non-choice
     * of the zero with the max penalty
     */
    d2[izero][jzero] = -1;

    /* Explore right child node according to non-choice */
    little_algorithm(d2, iteration, eval_node_child);
}
```

Pour la réalisation de cette fonction en suivant toutes les étapes de l'énoncé et du code donné :

- Dans un premier temps nous vérifions si le nombre d'itération correspond au nombre de ville à évaluer, si c'est le cas, nous construisons une solution, la fonction s'arrête. Sinon la fonction continue
- Ensuite nous créons une copie de la matrice des distances
- On place un 0 sur chaque ligne et colonne de la matrice et on récupère la somme des minimums enlevés grâce à la fonction `reduct_matrix()`

```
//Fonction de reduction de matrice, on cherche le minimum de la ligne/colonne
double reduct_matrix(double d0[NBR_TOWNS][NBR_TOWNS], int type)
{
    double total = 0;
    for (int i = 0; i < NBR_TOWNS; i++)
    {
        double min = 999999;
        for (int j = 0; j < NBR_TOWNS; j++)
        {
            if (type == 0)
            {
                // Si la valeur vaut -1, c'est qu'on l'a déjà traité/ on est sur une diagonale
                if (d0[i][j] != -1 && d0[i][j] < min)
                    min = d0[i][j];
            }
            else
            {
                if (d0[j][i] != -1 && d0[j][i] < min)
                    min = d0[j][i];
            }
        }

        // Si le minimum est 0, on n'a rien à faire

        if (min != 999999)
        {
            for (int j = 0; j < NBR_TOWNS; j++)
            {
                if (type == 0 && d0[i][j] != -1)
                    d0[i][j] = d0[i][j] - min;
                else if (type == 1 && d0[j][i] != -1)
                    d0[j][i] = d0[j][i] - min;
            }

            total += min;
        }
    }
    return total;
}
```

Ici nous allons réduire la matrice à traiter en cherchant le minimum, vérifiant qu'il n'est pas dans la diagonale en temps que -1. Si le minimum =0 nous ne faisons rien. S'il est différent, on le soustrait à la ligne ou colonne de la matrice jusqu'à obtenir un 0 par ligne ou colonnes (en fonction de l'appel de la fonction).

- On vérifie si la solution est optimale
- On recherche le 0 avec la plus grande pénalité grâce à la fonction `count_regrets()`



```

//Comptage des pénalités
double count_regrets(double d0[NBR_TOWNS][NBR_TOWNS], int x, int y)
{
    double min_row = 999999;
    double min_col = 999999;

    for (int t=0; t<NBR_TOWNS; t++)
    {
        // boucle sur les colonnes qui n'ont pas été traitées
        if (y != t && d0[x][t] >= 0)
        {
            if (d0[x][t] < min_row)
                min_row = d0[x][t];
        }

        if (min_row == 999999)
            min_row = 0.0;

        // boucle sur les lignes qui n'ont pas été traitées
        if (x != t && d0[t][y] >= 0)
        {
            if (d0[t][y] < min_col)
                min_col = d0[t][y];
        }

        if (min_col == 999999)
            min_col = 0.0;
    }
    return min_col + min_row;
}

```

On va chercher le minimum de la ligne et de la colonne du 0 en question en l'excluant et on additionne les résultats pour avoir la pénalité.

- Ensuite on stock la ligne et la colonne du 0 avec la pénalité maximale dans la ville de départ et d'arrivée
- On vérifie que le max des pénalités n'est pas -1
- On fait les modifications nécessaires sur la copie de la matrice des distances.
- On modifie ensuite la matrice des distances pour voir les possibilités alternatives.

N.B. cette fonction sera lancée en boucle pour avoir le résultat optimal de l'algorithme Little avec les n itérations nécessaires.

## 4. Expérimentation

### 1. Test sur jeux de données de dimension faible (6 et 10 villes)

#### Résultat terminal :

Pour Les 6 premières villes :

```
Points coordinates:
Node 0: x=565.000000, y=575.000000
Node 1: x=25.000000, y=185.000000
Node 2: x=345.000000, y=750.000000
Node 3: x=945.000000, y=685.000000
Node 4: x=845.000000, y=655.000000
Node 5: x=880.000000, y=660.000000

Distance Matrix:
0: -1.0 666.1 281.1 395.6 291.2 326.3
1: 666.1 -1.0 649.3 1047.1 945.1 978.1
2: 281.1 649.3 -1.0 603.5 508.9 542.5
3: 395.6 1047.1 603.5 -1.0 104.4 69.6
4: 291.2 945.1 508.9 104.4 -1.0 35.4
5: 326.3 978.1 542.5 69.6 35.4 -1.0

Nearest neighbour (2608.26): 0 2 4 5 3 1
New best solution: (2324.69): 0 1 2 4 3 5
New best solution: (2323.20): 0 4 3 5 2 1
New best solution: (2315.15): 0 1 2 3 5 4
Best solution:(2315.15): 0 1 2 3 5 4

Execution time : 0.000225
Hit RETURN!
```

```
--- Iteration 0 ---
borne mini: 1754.406226
max pénalité: 34.761124
premier zéro ayant la pénalité la plus forte (départ): 3
premier zéro ayant la pénalité la plus forte (arrivée): 5
```

Pour les 10 premières villes :

```
Points coordinates:
Node 0: x=565.000000, y=575.000000
Node 1: x=25.000000, y=185.000000
Node 2: x=345.000000, y=750.000000
Node 3: x=945.000000, y=685.000000
Node 4: x=845.000000, y=655.000000
Node 5: x=880.000000, y=660.000000
Node 6: x=25.000000, y=230.000000
Node 7: x=525.000000, y=1000.000000
Node 8: x=580.000000, y=1175.000000
Node 9: x=650.000000, y=1130.000000

Distance Matrix:
0: -1.0 666.1 281.1 395.6 291.2 326.3 640.8 426.9 600.2 561.5
1: 666.1 -1.0 649.3 1047.1 945.1 978.1 45.0 956.2 1135.0 1133.0
2: 281.1 649.3 -1.0 603.5 508.9 542.5 610.6 308.1 485.6 487.3
3: 395.6 1047.1 603.5 -1.0 104.4 69.6 1026.4 525.0 611.0 533.9
4: 291.2 945.1 508.9 104.4 -1.0 35.4 923.6 470.6 583.6 513.5
5: 326.3 978.1 542.5 69.6 35.4 -1.0 957.0 491.6 596.0 523.3
6: 640.8 45.0 610.6 1026.4 923.6 957.0 -1.0 918.1 1095.9 1095.7
7: 426.9 956.2 308.1 525.0 470.6 491.6 918.1 -1.0 183.4 180.3
8: 600.2 1135.0 485.6 611.0 583.6 596.0 1095.9 183.4 -1.0 83.2
9: 561.5 1133.0 487.3 533.9 513.5 523.3 1095.7 180.3 83.2 -1.0

Nearest neighbour (3278.84): 0 2 7 9 8 4 5 3 6 1
New best solution: (2968.01): 0 4 3 5 8 9 7 2 1 6
New best solution: (2913.95): 0 4 5 3 8 9 7 2 1 6
New best solution: (2826.50): 0 1 6 2 7 8 9 3 5 4
Best solution:(2826.50): 0 1 6 2 7 8 9 3 5 4

Execution time : 0.003459
Hit RETURN!
```

```
--- Iteration 0 ---
borne mini: 1200.591572
max pénalité: 933.786219
premier zéro ayant la pénalité la plus forte (départ): 1
premier zéro ayant la pénalité la plus forte (arrivée): 6
```

En comparant les résultats du terminal au résultat donnés dans l'énoncé, nous pouvons conclure que l'algorithme fonctionne bien, que ce soit au niveau de la recherche de solution optimale ou encore dans ses différentes étapes au niveau des itérations pour obtenir ici borne minimum, 1er zéro ayant la pénalité la plus forte pour le départ et l'arrivée.

## 2. Evolution du temps de recherche quand la dimension du problème augmente

Afin de comparer au mieux les résultats, et d'utiliser le fichier .tsp, une fonction de lecture de fichier avec remplissage de tableau à été rajouté au code :

```
// Fonction de récupération des données à partir du fichier "berlin52.tsp"
void read_file()
{
    FILE* file = fopen("berlin52.tsp", "r");
    if(file == NULL)
    {
        perror("Error file opening");
        fflush(stdout);
        exit(EXIT_FAILURE);
    }

    char temp[100];
    while(strcmp(temp, "NODE_COORD_SECTION") != 0)
    {
        fscanf(file, "%s", temp);
    }

    //Boucle pour remplir le tableau avec les données du fichier
    for(int j = 0; j < NBR_TOWNS; j++)
    {
        int temp_nbr;
        fscanf(file, "%d", &temp_nbr);
        fscanf(file, "%f", &coord[j][0]);
        fscanf(file, "%f", &coord[j][1]);

        fgets(temp, 100, file);
    }
    fclose(file);
}
```

De même pour évaluer le temps d'exécution, la fonction clock() est utilisée.

```
//debut du chrono (pour evaluer le temps d'execution)
clock_t start, end;
double time_spent;
start = clock();

int iteration = 0 ;
double lowerbound = 0.0 ;

little_algorithm(dist, iteration, lowerbound) ;
//fin du chrono (pour evaluer le temps d'execution)
end = clock();

printf("Best solution:") ;
print_solution (best_solution, best_eval) ;

time_spent = ((double) (end - start)) /
CLOCKS_PER_SEC;
printf("Execution time : %f\n\n", time_spent);
```

**Comparaison temps d'exécution Little en fonction du nombre de villes (pas de 5 villes en partant de 6) :**

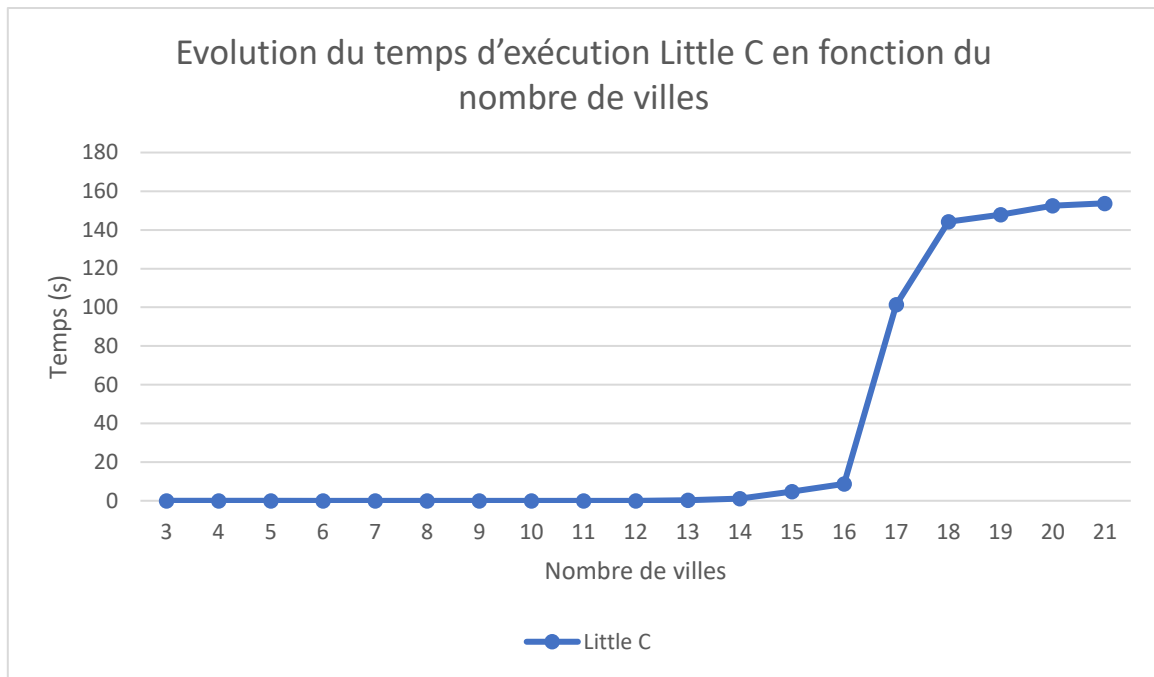
Nombre de villes	Temps d'exécution (en s)
6	0.000278
11	0.009417
16	8.750216
21	153.756221

Ici pour le test, nous nous arrêtons à 21 villes. Le temps d'exécution devient de plus en plus élevé, et augmente d'une manière exponentielle. Nous sommes déjà à presque 3min d'exécution pour les 21 villes).

Si nous regardons les choses plus précisément avec un pas de 1 villes en partant de 3 :

**Comparaison temps d'exécution Little en fonction du nombre de villes :**

Nombre de villes	Temps d'exécution (en s)
3	0.000005
4	0.000032
5	0.000051
6	0.000278
7	0.000543
8	0.001173
9	0.002145
10	0.007552
11	0.009417
12	0.042689
13	0.334048
14	1.137067
15	4.790570
16	8.750216
17	101.443994
18	144.185983
19	147.812311
20	152.443007
21	153.756221



Nous pouvons dire que l'algorithme est très efficace jusqu'à 16 villes, car ensuite son temps d'exécution dépasse la minute et augmente de manière exponentielle, puis il se restabilise aux alentours de 2-3 minutes d'exécutions pour 18-21 villes mais repart ensuite de manière exponentielle pour dépasser 1 heure d'exécution pour les 52 villes (données non présentes sur le graphique mais le programme avait dépassé 1h et n'avait pas terminé son exécution.). Nous pouvons en déduire que l'exécution se fait par mini palier de 2-3 villes de différence, mais dès ce dernier dépassé, le temps d'exécution augmente exponentiellement.

N.B. Pour les 52 villes, la solution optimale a une distance de 7544.37. Il faut plusieurs heures à Little C pour le compiler.

### 3. Méthode de Little et solveur GLPK

N.B. Le code GLPK n'étant pas demandé, je me suis permise de le prendre sur internet pour faire mes comparaisons et analyses. Il a été exécuté via le terminal avec la commande :

```
glpsol --model little.mod
```

Résultat GLPK pour les 6 premières villes :

```

INTEGER OPTIMAL SOLUTION FOUND
Time used: 0.0 secs
Memory used: 0.2 Mb (237304 bytes)
Display statement at line 26
(0,4)
(1,0)
(2,1)
(3,2)
(4,5)
(5,3)
Display statement at line 27
2315.14691286856
Model has been successfully processed

```

Résultat GLPK pour les 10 premières villes :

```

INTEGER OPTIMAL SOLUTION FOUND
Time used: 0.1 secs
Memory used: 0.5 Mb (529700 bytes)
Display statement at line 26
(0,1)
(1,6)
(2,7)
(3,5)
(4,0)
(5,4)
(6,2)
(7,8)
(8,9)
(9,3)
Display statement at line 27
2826.49840026796
Model has been successfully processed

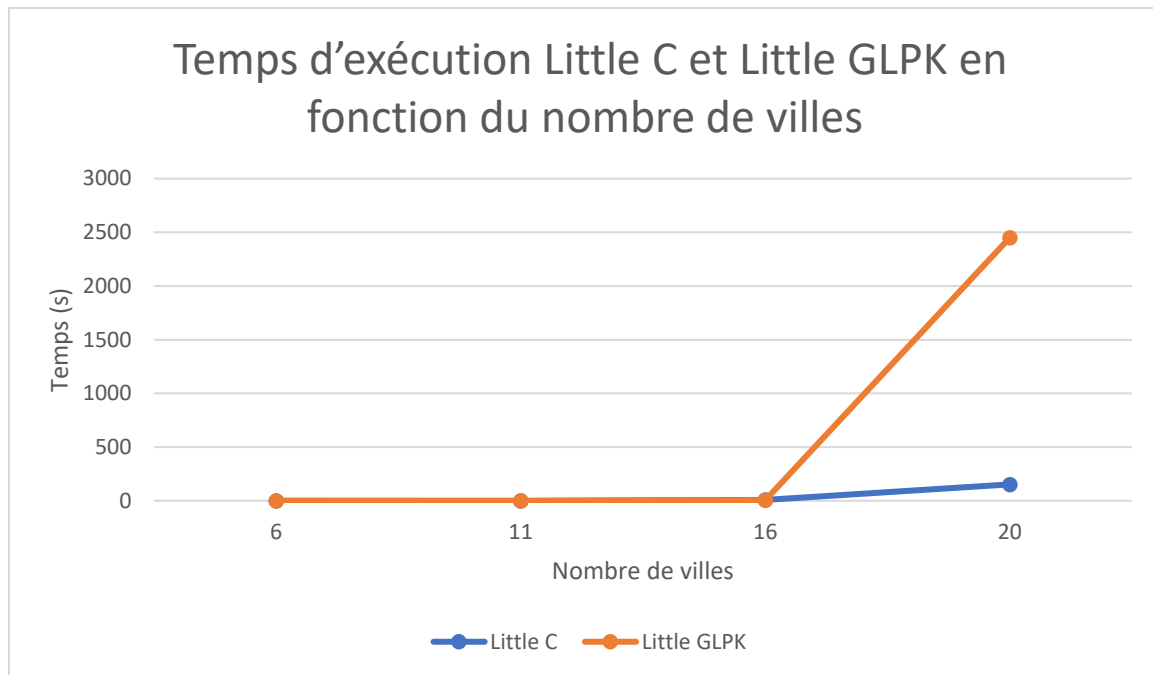
```

Concernant les résultats, ils sont sensiblement les mêmes, à la différence près que la distance optimale est plus précise avec la méthode GLPK que le programme Little en C. Les chemins entre les villes sont indiqués différemment mais sont les mêmes.

Concernant maintenant le temps d'exécution, en les comparant, on remarque que le programme GLPK est globalement plus rapide jusqu'à 16 villes puis se fait grandement rattrapé par le programme Little C. Pour 21 villes, son temps d'exécution dépasse 1 heure (à noter que pour 20 villes nous sommes déjà à 40 minutes), ce qui n'est pas viable pour un programme car son objectif premier est d'être très rapide. Le programme Little C est donc plus performant que le GLPK.

**Comparaison du temps d'exécution pour le programme Little C et GLPK (jusqu'à 21 villes avec un pas de 5):**

Nombre de villes	Temps d'exécution (en s)	
	Little C	Little GLPK
6	0.000278	0.00000001
11	0.009417	0.1
16	8.750216	5.5
20	152.443007	2450
21	153.756221	+1h



## 4. Optimisation de l'algorithme Little C

Pour optimiser l'algorithme, il « suffit » d'éviter les « sous-tours » qui peuvent se former dans l'algorithme car leur solution ne mène à rien. Pour cela il faut rajouter ces 2 lignes de code dans la fonction Little() (l406 dans le fichier little.c):

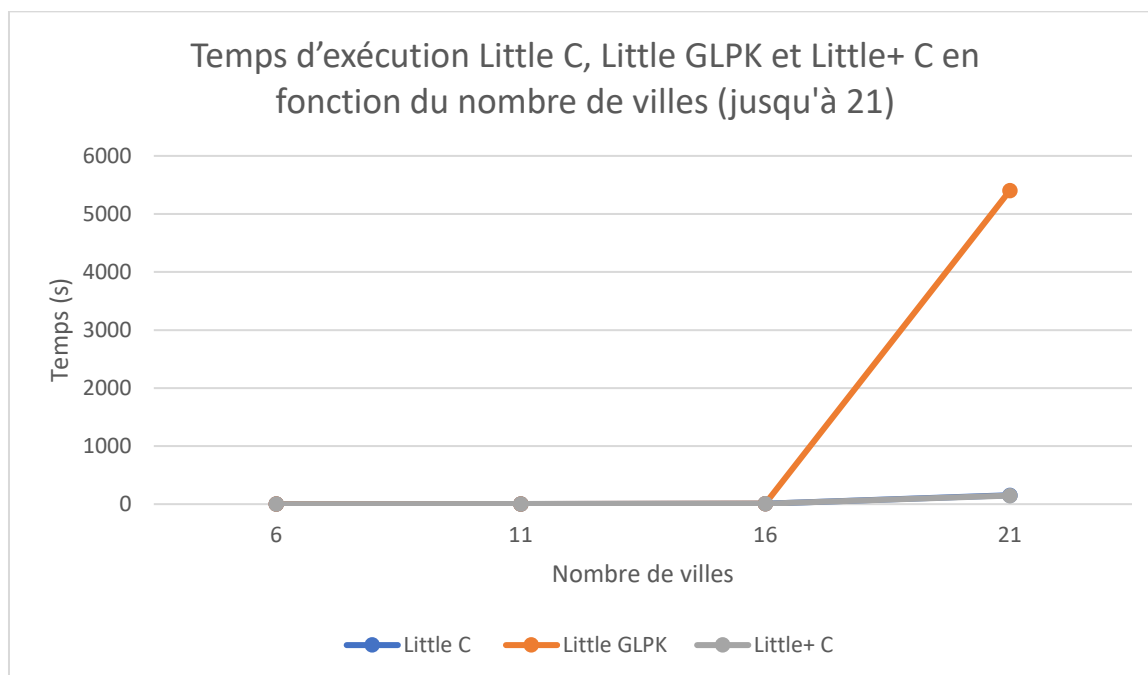
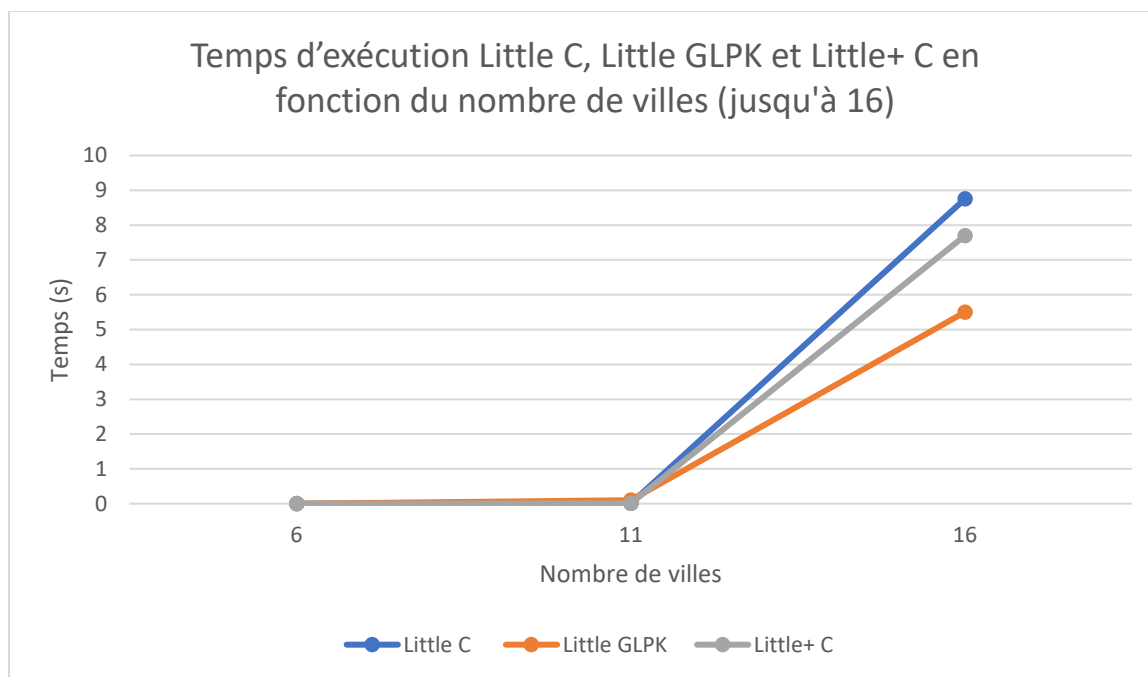
```
// Little+ Optimisation
if (jzero == 0 && izero == ending_town[iteration - 1])
    return;
```

Ici, l'algorithme élimine tôt dans la fonction un grand nombre de branches invalides, ce qui donne un gain de temps dans les calculs.

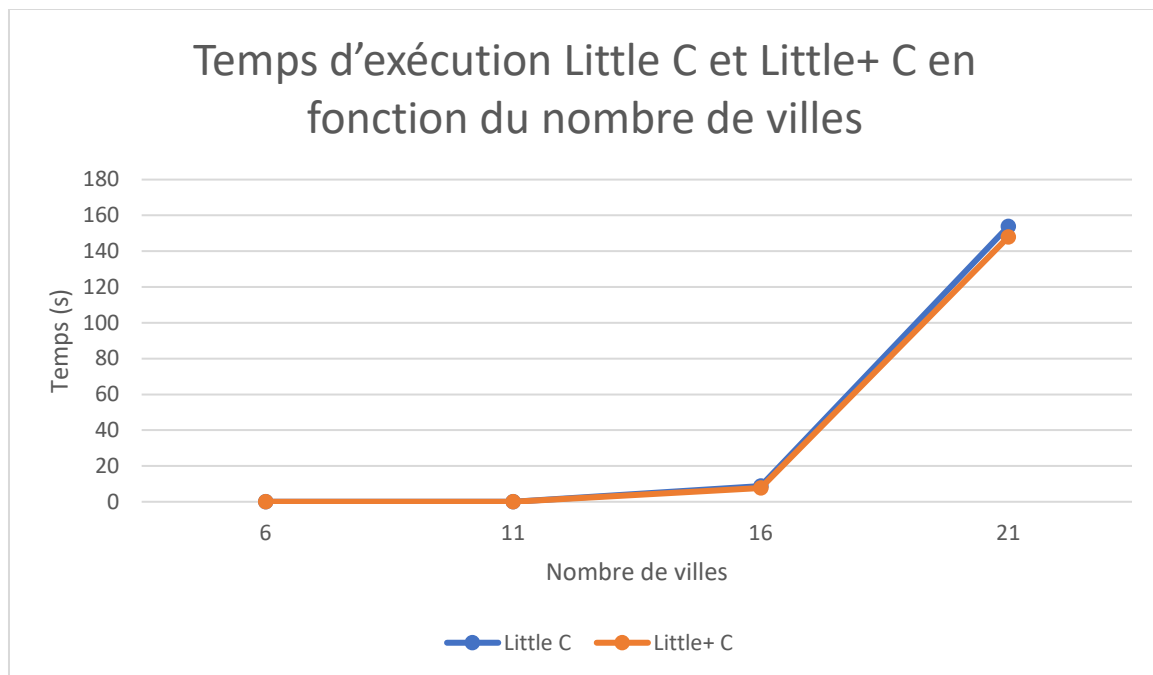
Si nous effectuons ici de nouveau une comparaison entre le programme Little C, Little GLPK et Little+ en C Nous remarquons directement que le Little+ est le plus performant des 3. Cependant, même s'il est plus performant, son temps d'exécution augmente aussi de manière exponentielle et il reste assez proche de Little C classique.

**Tableau comparatif des temps d'exécution Little C, Little GLPK et Little+ C en fonction du nombre de villes**

Nombre de villes	Temps d'exécution (en s)		
	Little C	Little GLPK	Little + C
6	0.000278	0.00000001	0.000184
11	0.009417	0.1	0.009839
16	8.750216	5.5	7.694668
21	153.756221	+1h	147.864480







## 5. Conclusion

Pour conclure, ce TP m'a permis de réaliser et d'optimiser un algorithme de Little en C pour résoudre le problème du voyageur de commerce (TSP) et de comparer les performances de différentes méthodes d'optimisation du TSP entre le programme classique, le programme optimisé et le programme GLPK.

Cette étude permet de déduire que le programme Little+ C est plus performant car supprime rapidement les branches inutiles à étudier, que Little GLPK se fait rapidement dépasser par les autres programmes (à partir de 16 villes à étudier) puis prends énormément de temps à s'exécuter.

A noté que le programme le plus performant prends tout de même plusieurs heures avant de sortir la solution optimale pour les 52 villes, ce qui est énorme.