

Rapport recherche opérationnelle TP

Sujet 1

CANON Ayoub, CORBELLARI Nolan

Département Sciences du Numérique - Deuxième année
2023-2024

Contents

Introduction et spécification des choix	3
Assemblage	3
Variables	3
Fonction Objectif	3
Contraintes	3
Domaine	4
Résultats	4
Affectation avec prise en compte des préférences	6
Variables	6
Fonction Objectif	6
Contraintes	7
Domaine	7
Résultats	7
Exemple 1	7
Exemple 2	7
Exemple 2	8
Cas particulier 1.1	9
Variables	9
Fonction Objectif	9
Contraintes	9
Domaine	9
Conclusion	9
Cas particulier 1.2	14
Variables	14
Fonction Objectif	14
Contraintes	14
Domaine	14
Conclusion	15
Cas particulier 2	17
Variables	17
Fonction Objectif	17
Contraintes	17
Domaine	18
Conclusion	18

Introduction et spécification des choix

Nous allons dans ce rapport traiter les différents problèmes vus en TD. GLPK nous fournit une solution à partir des contraintes que nous lui fournissons, cependant nous ne pouvons pas savoir à la main si la solution est optimale ou non. Nous avons donc fait le choix de nous appuyer sur le déroulement de la solution ou des propriétés tel que les bornes inférieures et supérieures afin de justifier qu'une solution est cohérente.

Assemblage

Dans cette section nous allons traiter le problème de l'assemblage.

Tout d'abord nous avons choisi le format `.lp` car le cas ici est très spécialisé et ne comporte que peu de données.

Le modèle est PLNE pour une semaine isolée avec des contraintes précises. En PL, on considère la semaine dans le contexte d'une succession, permettant des valeurs fractionnaires.

Variables

Les variables du problèmes sont les suivantes :

- p_{vc} : production de vélo cargo par semaine
- p_{vs} : production de vélo standard par semaine

Fonction Objectif

La fonction à maximiser dans le problème est la fonction :

$$\max f(p_{vc}, p_{vs}) = \max(700p_{vc} + 300p_{vs})$$

Contraintes

Les contraintes de ce problème sont les suivantes:

- $0 \leq p_{vc} \leq 700$
- $2,5p_{vc} + p_{vs} \leq 700$
- $\frac{(p_{vc} + p_{vs})11}{3} \leq 60$

Domaine

Les domaines des variables sont :

Dans le cas du modèle PLNE :

- $p_{vc} \in \mathbb{N}$
- $p_{vs} \in \mathbb{N}$

Dans le cas du modèle PL :

- $p_{vc} \in \mathbb{R}_+$
- $p_{vs} \in \mathbb{R}_+$

Résultats

Voici le résultat obtenu par GLPK pour ce problème

Pour le modèle PLNE :

```
1 Problem:
2 Rows:      3
3 Columns:    2 (2 integer, 0 binary)
4 Non-zeros:  5
5 Status:     INTEGER OPTIMAL
6 Objective:  f = 438400 (MAXimum)
7
8   No.   Row name      Activity   Lower bound   Upper bound
9  -----
10      1  HeureParSemaine      59.92          60
11
12      2  Parking             1500          1500
13
14      3  ProdMaxCargo          232          700
15
16   No. Column name      Activity   Lower bound   Upper bound
17  -----
18      1  vc                *          232           0
19
20      2  vs                *          920           0
21
22 Integer feasibility conditions:
23
24 KKT.PE: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
25         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
26         High quality
27
28 KKT.PB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
29         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
30         High quality
31
32 End of output
```

Pour le modèle PL :

```

1  Problem:
2  Rows:      3
3  Columns:    2
4  Non-zeros:  5
5  Status:     OPTIMAL
6  Objective:  f = 438461.5385 (MAXimum)
7
8      No.   Row name   St   Activity   Lower bound   Upper bound
Marginal
9  -----
10     1  HeureParSemaine
11                NU           60           60
12 769.231
13     2  Parking      NU          1500          1500
14 261.538
15     3  ProdMaxCargo B          230.769          700
16
17      No. Column name   St   Activity   Lower bound   Upper bound
Marginal
18  -----
19
20     1  vc              B          230.769           0
21     2  vs              B          923.077           0
22
23 Karush-Kuhn-Tucker optimality conditions:
24
25 KKT.PE: max.abs.err = 7.11e-15 on row 1
26         max.rel.err = 5.87e-17 on row 1
27         High quality
28
29 KKT.PB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
30         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
31         High quality
32
33 KKT.DE: max.abs.err = 0.00e+00 on column 0
34         max.rel.err = 0.00e+00 on column 0
35         High quality
36
37 KKT.DB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
38         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
39         High quality
40
41 End of output

```

On voit que le maximum est atteint pour une valeur de $f = 438400$ avec comme conditions :

- HeureParSemaine = 59.92
- Parking = 1500

- $\text{ProdMaxCargo} = 232$
- 232 vélos de type cargo vendus
- 920 vélos de type standard vendus

Respectivement, pour le modèle PL :

- $\text{HeureParSemaine} = 60$
- $\text{Parking} = 1500$
- $\text{ProdMaxCargo} = 230.769$
- 230.769 vélos de type cargo vendus
- 923.077 vélos de type standard vendus

On peut à présent se demander si ces solutions sont réalistes.
On remarque que les bornes sur les contraintes sont respectées.

Affectation avec prise en compte des préférences

Dans cette section nous allons traiter le problème de l'affectation avec prise en compte des préférences.

Tout d'abord nous avons choisi le format `.mod` et `.dat` car on souhaite pouvoir généraliser ce cas à N personnes.

De plus ici les données sont importantes et variables (matrice de de taille N^2).

Ainsi il est plus judicieux d'utiliser un format `dat` pour pouvoir facilement modifier/importer les données.

Variables

Les variables du problèmes sont les suivantes :

- A_{tp} : Matrice tâche-préférences

Fonction Objectif

La fonction à maximiser dans le problème est la fonction :

$$\max \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n A_{tp}(i, j) * c(i, j)$$

Contraintes

Les contraintes de ce problème sont les suivantes:

- $\forall j \in [1, \dots, n], \sum_{i=0}^n A_{tp}(i, j) = 1$
- $\forall i \in [1, \dots, n], \sum_{j=0}^n A_{tp}(i, j) = 1$

Domaine

Les domaines des variables sont :

- $A_{tp} \in \mathcal{M}_n(\mathbb{B})$

Résultats

Voici les résultats obtenus par GLPK pour ce problème.

Exemple 1

Voici la matrice de contraintes de l'exemple 1:

$$\begin{bmatrix} 4 & 7 & 9 \\ 9 & 8 & 3 \\ 2 & 1 & 2 \end{bmatrix}$$

et la maximisation est atteinte pour la matrice binaire suivante

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

On voit que la contrainte sur les lignes et la contrainte sur les colonnes est respectées. Cette solution est donc une solution cohérente

Exemple 2

Voici la matrice de contraintes de l'exemple 2:

$$\begin{bmatrix} 4 & 7 & 8 & 2 & 10 \\ 1 & 5 & 10 & 9 & 7 \\ 10 & 7 & 7 & 5 & 8 \\ 10 & 2 & 2 & 7 & 4 \\ 2 & 9 & 6 & 4 & 9 \end{bmatrix}$$

et la maximisation est atteinte pour la matrice binaire suivante

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

On voit que la contrainte sur les lignes et la contrainte sur les colonnes est respectées. Cette solution est donc une solution cohérente.

Exemple 2

Voici la matrice de contraintes de l'exemple 2:

$$\begin{bmatrix} 10 & 7 & 4 & 1 & 10 & 10 & 9 & 1 & 4 & 7 \\ 8 & 9 & 1 & 6 & 2 & 4 & 2 & 4 & 1 & 8 \\ 3 & 5 & 3 & 1 & 1 & 3 & 9 & 8 & 4 & 6 \\ 4 & 3 & 8 & 7 & 2 & 3 & 4 & 7 & 10 & 9 \\ 6 & 10 & 6 & 3 & 6 & 7 & 3 & 1 & 5 & 6 \\ 7 & 10 & 2 & 10 & 8 & 10 & 4 & 6 & 10 & 6 \\ 7 & 6 & 5 & 2 & 7 & 2 & 10 & 5 & 5 & 2 \\ 9 & 10 & 4 & 6 & 4 & 4 & 2 & 9 & 9 & 8 \\ 1 & 6 & 7 & 4 & 1 & 8 & 6 & 9 & 9 & 1 \\ 1 & 10 & 10 & 4 & 2 & 1 & 8 & 3 & 6 & 10 \end{bmatrix}$$

et la maximisation est atteinte pour la matrice binaire suivante

$$\begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

On voit que la contrainte sur les lignes et la contrainte sur les colonnes est respectées. Cette solution est donc une solution cohérente.

Cas particulier 1.1

Variables

Les variables du problème sont les suivantes:

- q_{mfd} : Quantité de produit f stockée dans le magasin m pour la demande d .

Fonction Objectif

Le problème vise à minimiser le coût total, défini par la fonction objectif suivante :

$$\min \sum_{m=1}^{nbM} \sum_{f=1}^{nbF} \sum_{d=1}^{nbD} q_{mfd} \cdot COUTS_{mf}$$

Contraintes

Les contraintes du problème sont les suivantes :

- Demande Respectée : $\forall d \in [1, \dots, nbD], \forall f \in [1, \dots, nbF], DEMANDES_{df} \leq \sum_{m=1}^{nbM} q_{mfd}$
- Stock Respecté : $\forall m \in [1, \dots, nbM], \forall f \in [1, \dots, nbF], \sum_{d=1}^{nbD} q_{mfd} \leq STOCK_{mf}$

Domaine

Les domaines des variables sont les suivants :

•

$$\forall m \in [1, \dots, nbM], \forall f \in [1, \dots, nbF], \forall d \in [1, \dots, nbD], q_{mfd} \geq 0$$

Conclusion

Voici les données du problème posé :

- le nombre de fluide est égal à 2
- le nombre de magasin est égal à 3
- le nombre de demandes est égal à 2

- Le tableau de stock de fluide

	Fluide 1	Fluide 2
Magasin 1	2.5	1
Magasin 2	1	2
Magasin 3	2	1

- le tableau des demandes de fluides

	Fluide 1	Fluide 2
Demande 1	2	0
Demande 2	1	3

- le tableau des coûts unitaires par magasin

	Fluide 1	Fluide 2
Magasin 1	1	1
Magasin 2	2	3
Magasin 3	3	2

Avec ces données, nous obtenons le résultat suivant :

```

1 Problem:      ECommerceCP11
2 Rows:        11
3 Columns:     12
4 Non-zeros:   36
5 Status:      OPTIMAL
6 Objective:   coutTotal = 9.5 (MINimum)
7
8   No.   Row name   St   Activity   Lower bound   Upper bound   Marginal
9   -----
10      1  coutTotal   B           9.5
11      2  demandeRespectee[1,1]
12              NU           -2           -2
13      -2
14      3  demandeRespectee[1,2]
15              B           0           -0
16      4  demandeRespectee[2,1]
17              NU           -1           -1
18      -2
19      5  demandeRespectee[2,2]
20              NU           -3           -3
21      -3
22      6  stockRespecte[1,1]
23              NU           2.5           2.5
24      -1
25      7  stockRespecte[1,2]
```

```

22          NU          1          1
23      -2
24      8 stockRespecte[2,1]
25          B          0.5          1
26      9 stockRespecte[2,2]
27          B          1          2
28      10 stockRespecte[3,1]
29          B          0          2
30      11 stockRespecte[3,2]
31          NU          1          1
32      -1
31
32      No. Column name  St   Activity      Lower bound  Upper bound      Marginal
33      -----
34      1 q[1,1,1]      B       2          0
35      2 q[1,1,2]      B       0.5        0
36      3 q[1,2,1]      NL      0          0
37      3
38      4 q[1,2,2]      B       1          0
39      5 q[2,1,1]      NL      0          0
40      eps
41      6 q[2,1,2]      B       0.5        0
42      7 q[2,2,1]      NL      0          0
43      3
44      8 q[2,2,2]      B       1          0
45      9 q[3,1,1]      NL      0          0
46      1
47      10 q[3,1,2]     NL      0          0
48      1
49      11 q[3,2,1]     NL      0          0
50      3
51      12 q[3,2,2]     B       1          0
52
53 Karush-Kuhn-Tucker optimality conditions:
54
55 KKT.PE: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
56       max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
57       High quality
58
59 KKT.PB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
60       max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
61       High quality
62
63 KKT.DE: max.abs.err = 0.00e+00 on column 0
64       max.rel.err = 0.00e+00 on column 0
65       High quality
66
67 KKT.DB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
68       max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
69       High quality

```

Donc GPLK propose le scénario suivant :

1. Pour la demande 1, on va chercher dans le magasin 1 2 unités de $fluide_1$
2. Pour la demande 2, on va chercher dans le magasin 1 0.5 unité de $fluide_1$
3. Pour la demande 2, on va chercher dans le magasin 1 1 unité de $fluide_2$
4. Pour la demande 2, on va chercher dans le magasin 2 0.5 unité de $fluide_1$
5. Pour la demande 2, on va chercher dans le magasin 2 2 unités de $fluide_2$
6. Pour la demande 2, on va chercher dans le magasin 3 1 unité de $fluide_2$

Ce qui donne les tableaux itérés suivants:

	F1	F2
M1	0.5	1
M2	1	2
M3	2	1

	F1	F2
D1	0	0
D2	1	3

1.

	F1	F2
M1	0	1
M2	1	2
M3	2	1

	F1	F2
D1	0	0
D2	0.5	3

2.

	F1	F2
M1	0	0
M2	1	2
M3	2	1

	F1	F2
D1	0	0
D2	0.5	3

3.

	F1	F2
M1	0	0
M2	0.5	2
M3	2	1

	F1	F2
D1	0	0
D2	0	3

4.

	F1	F2
M1	0	0
M2	0.5	0
M3	2	1

	F1	F2
D1	0	0
D2	0	1

5.

	F1	F2
M1	0	0
M2	0.5	0
M3	2	0

	F1	F2
D1	0	0
D2	0	0

6.

Cela montre que la solution est cohérente étant donné que chaque état de la solution respecte les contraintes données.

Cas particulier 1.2

Variables

Les variables du problème sont les suivantes:

- q_{mfd} : Quantité de fluide f stockée dans le magasin m pour la demande d .
- b_{md} : Variable binaire indiquant s'il y a une commande au magasin m pour la demande d .

Fonction Objectif

Le problème vise à minimiser le coût total, défini par la fonction objectif suivante :

$$\min \sum_{m=1}^{nbM} \sum_{f=1}^{nbF} \sum_{d=1}^{nbD} q_{mfd} \cdot (COUTS_{mf} + COUTSFIXES_{dm}) + \sum_{m=1}^{nbM} \sum_{d=1}^{nbD} b_{md} \cdot COUTSVAR_{dm}$$

Contraintes

Les contraintes du problème sont les suivantes :

- Demande respectée : $\forall d \in [1, \dots, nbD], \forall f \in [1, \dots, nbF], \text{DEMANDES}_{df} \leq \sum_{m=1}^{nbM} q_{mfd}$
- Stock respecté : $\forall m \in [1, \dots, nbM], \forall f \in [1, \dots, nbF], \sum_{d=1}^{nbD} q_{mfd} \leq \text{STOCK}_{mf}$
- Contrainte de disponibilité : $\forall m \in [1, \dots, nbM], \forall d \in [1, \dots, nbD], \sum_{f=1}^{nbF} q_{mfd} \leq M \cdot b_{md}$

Domaine

Les domaines des variables sont les suivants :

•

$$\forall m \in [1, \dots, nbM], \forall f \in [1, \dots, nbF], \forall d \in [1, \dots, nbD], \begin{cases} q_{mfd} \geq 0 \\ b_{md} \in \{0, 1\} \end{cases}$$

Conclusion

Avec les données de l'énoncé nous obtenons le résultat suivant :

1	Problem:	ECommerceCP12			
2	Rows:	17			
3	Columns:	18 (6 integer, 6 binary)			
4	Non-zeros:	60			
5	Status:	INTEGER OPTIMAL			
6	Objective:	coutTotal = 621 (MINimum)			
7					
8	No.	Row name	Activity	Lower bound	Upper bound
9	-----	-----	-----	-----	-----
10	1	coutTotal	621		
11	2	demandeRespectee[1,1]			
12			-2		-2
13	3	demandeRespectee[1,2]			
14			0		-0
15	4	demandeRespectee[2,1]			
16			-1		-1
17	5	demandeRespectee[2,2]			
18			-3		-3
19	6	stockRespecte[1,1]			
20			0		2.5
21	7	stockRespecte[1,2]			
22			0		1
23	8	stockRespecte[2,1]			
24			1		1
25	9	stockRespecte[2,2]			
26			2		2
27	10	stockRespecte[3,1]			
28			2		2
29	11	stockRespecte[3,2]			
30			1		1
31	12	bDef[1,1]	0		-0
32	13	bDef[1,2]	0		-0
33	14	bDef[2,1]	0		-0
34	15	bDef[2,2]	-6.5		-0
35	16	bDef[3,1]	-7.5		-0
36	17	bDef[3,2]	-8.5		-0
37					
38	No.	Column name	Activity	Lower bound	Upper bound
39	-----	-----	-----	-----	-----
40	1	q[1,1,1]	0	0	
41	2	q[1,2,1]	0	0	
42	3	q[1,1,2]	0	0	
43	4	q[1,2,2]	0	0	
44	5	q[2,1,1]	0	0	
45	6	q[2,2,1]	0	0	
46	7	q[2,1,2]	1	0	
47	8	q[2,2,2]	2	0	
48	9	q[3,1,1]	2	0	

```

49      10 q[3,2,1]          0          0
50      11 q[3,1,2]          0          0
51      12 q[3,2,2]          1          0
52      13 b[1,1]            *          0          1
53      14 b[1,2]            *          0          1
54      15 b[2,1]            *          0          1
55      16 b[2,2]            *          1          1
56      17 b[3,1]            *          1          1
57      18 b[3,2]            *          1          1
58
59 Integer feasibility conditions:
60
61 KKT.PE: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
62         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
63         High quality
64
65 KKT.PB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
66         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
67         High quality
68
69 End of output

```

On pourrait refaire le même procédé itératif avec les tableaux pour montrer la faisabilité de la solution.

Cependant l’affichage de 4 tableaux cote-à-cote pose des problèmes de lisibilité.

Ici on remarque juste que pour les mêmes demandes que pour l’exercice précédent les réponses ne sont pas les mêmes.

Ce qui prouve que les contraintes de coûts fixes et variables ont été prise en compte par GLPK.

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Cas particulier 2

Ce problème correspond au problème théorique du voyageur car il s'agit de trouver le chemin le plus court pour livrer les colis au bon endroit.

Variables

Dans ce problème nous avons identifié 2 variables :

- Y : Matrice des arcs entre les clients. Le coefficient $c(i, j)$ indique dans le cas où il vaut 1 que le livreur part du client i et se dirige vers le client j
- T : Vecteur de l'ordre de livraison

Fonction Objectif

La fonction à minimiser dans le problème est la fonction :

$$\min \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n DISTANCE_{ij} * Y_{ij}$$

Contraintes

Assure qu'il y ait un seul et unique 1 par ligne:

$$\sum_{j=1}^N Y[i, j] = 1, \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, N\}$$

Assure qu'il y ait un seul et unique 1 par colonne:

$$\sum_{i=1}^N Y[i, j] = 1, \quad \forall j \in \{1, 2, \dots, N\}$$

Assure qu'un client ne peut pas se visiter après s'être visité :

$$Y[i, i] = 0, \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, N\}$$

Assure qu'il n'y ait pas de sous-cycle au sein du graphe représentant les clients et leur livraison:

$$T[j] + (1 - Y[i, j]) \cdot M \geq T[i] + 1, \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, N\}, \forall j \in \{2, 3, \dots, N\}$$

Assure que l'ordre est positif:

$$T[i] \geq 0, \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, N\}$$

Domaine

- $Y \in \mathcal{M}_n(\mathbb{B})$
- $T \in \mathbb{R}^n$

Conclusion

Avec les paramètres précédent nous obtenons la solution suivante avec GLPK :

1	Problem:	ECommerceCP2			
2	Rows:	55			
3	Columns:	42 (42 integer, 36 binary)			
4	Non-zeros:	200			
5	Status:	INTEGER OPTIMAL			
6	Objective:	Distance = 22 (MINimum)			
7					
8	No.	Row name	Activity	Lower bound	Upper bound
9					
10	1	Distance	22		
11	2	RegleUn[1]	1	1	=
12	3	RegleUn[2]	1	1	=
13	4	RegleUn[3]	1	1	=
14	5	RegleUn[4]	1	1	=
15	6	RegleUn[5]	1	1	=
16	7	RegleUn[6]	1	1	=
17	8	RegleDeux[1]	1	1	=
18	9	RegleDeux[2]	1	1	=
19	10	RegleDeux[3]	1	1	=
20	11	RegleDeux[4]	1	1	=
21	12	RegleDeux[5]	1	1	=
22	13	RegleDeux[6]	1	1	=
23	14	RegleTrois[1]			
24			0	-0	=
25	15	RegleTrois[2]			
26			0	-0	=
27	16	RegleTrois[3]			
28			0	-0	=
29	17	RegleTrois[4]			
30			0	-0	=
31	18	RegleTrois[5]			
32			0	-0	=
33	19	RegleTrois[6]			
34			0	-0	=
35	20	RegleQuatre[1,2]			
36			-999	-999	
37	21	RegleQuatre[1,3]			
38			5	-999	
39	22	RegleQuatre[1,4]			
40			2	-999	
41	23	RegleQuatre[1,5]			

42		3	-999
43	24 RegleQuatre[1,6]		
44		4	-999
45	25 RegleQuatre[2,2]		
46		0	-999
47	26 RegleQuatre[2,3]		
48		4	-999
49	27 RegleQuatre[2,4]		
50		-999	-999
51	28 RegleQuatre[2,5]		
52		2	-999
53	29 RegleQuatre[2,6]		
54		3	-999
55	30 RegleQuatre[3,2]		
56		-4	-999
57	31 RegleQuatre[3,3]		
58		0	-999
59	32 RegleQuatre[3,4]		
60		-3	-999
61	33 RegleQuatre[3,5]		
62		-2	-999
63	34 RegleQuatre[3,6]		
64		-1	-999
65	35 RegleQuatre[4,2]		
66		-1	-999
67	36 RegleQuatre[4,3]		
68		3	-999
69	37 RegleQuatre[4,4]		
70		0	-999
71	38 RegleQuatre[4,5]		
72		-999	-999
73	39 RegleQuatre[4,6]		
74		2	-999
75	40 RegleQuatre[5,2]		
76		-2	-999
77	41 RegleQuatre[5,3]		
78		2	-999
79	42 RegleQuatre[5,4]		
80		-1	-999
81	43 RegleQuatre[5,5]		
82		0	-999
83	44 RegleQuatre[5,6]		
84		-999	-999
85	45 RegleQuatre[6,2]		
86		-3	-999
87	46 RegleQuatre[6,3]		
88		-999	-999
89	47 RegleQuatre[6,4]		
90		-2	-999
91	48 RegleQuatre[6,5]		
92		-1	-999

```

93      49 RegleQuatre[6,6]
94                                     0          -999
95      50 Reglex[1]                  0          -0
96      51 Reglex[2]                  1          -0
97      52 Reglex[3]                  5          -0
98      53 Reglex[4]                  2          -0
99      54 Reglex[5]                  3          -0
100     55 Reglex[6]                  4          -0

```

No.	Column name	Activity	Lower bound	Upper bound
1	Y[1,1]	*	0	1
2	Y[1,2]	*	1	1
3	Y[1,3]	*	0	1
4	Y[1,4]	*	0	1
5	Y[1,5]	*	0	1
6	Y[1,6]	*	0	1
7	Y[2,1]	*	0	1
8	Y[2,2]	*	0	1
9	Y[2,3]	*	0	1
10	Y[2,4]	*	1	1
11	Y[2,5]	*	0	1
12	Y[2,6]	*	0	1
13	Y[3,1]	*	1	1
14	Y[3,2]	*	0	1
15	Y[3,3]	*	0	1
16	Y[3,4]	*	0	1
17	Y[3,5]	*	0	1
18	Y[3,6]	*	0	1
19	Y[4,1]	*	0	1
20	Y[4,2]	*	0	1
21	Y[4,3]	*	0	1
22	Y[4,4]	*	0	1
23	Y[4,5]	*	1	1
24	Y[4,6]	*	0	1
25	Y[5,1]	*	0	1
26	Y[5,2]	*	0	1
27	Y[5,3]	*	0	1
28	Y[5,4]	*	0	1
29	Y[5,5]	*	0	1
30	Y[5,6]	*	1	1
31	Y[6,1]	*	0	1
32	Y[6,2]	*	0	1
33	Y[6,3]	*	1	1
34	Y[6,4]	*	0	1
35	Y[6,5]	*	0	1
36	Y[6,6]	*	0	1
37	T[2]	*	1	
38	T[1]	*	0	
39	T[3]	*	5	
40	T[4]	*	2	

```

144      41 T[5]          *          3
145      42 T[6]          *          4
146
147 Integer feasibility conditions:
148
149 KKT.PE: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
150         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
151         High quality
152
153 KKT.PB: max.abs.err = 0.00e+00 on row 0
154         max.rel.err = 0.00e+00 on row 0
155         High quality
156
157 End of output

```

Vérifions que cette solution est cohérente. La matrice Y nous indique que le livreur emprunte le chemin suivant :

$$ALPHA \rightarrow client1 \rightarrow client3 \rightarrow client4 \rightarrow client5 \rightarrow ALPHA$$

Cette solution est cohérente pour les raisons suivantes :

- En terme de graphe c'est un cycle hamiltonien. On passe une et une seule fois chez chaque client.
- Chaque ligne et colonne ne possède qu'un seul 1 et le reste de 0.