Linear Programs

The Simplex Algorithm II

Bashar Dudin

March 19, 2019

EPITA

La procédure adoptée à ce stade s'est toujours terminée. Notre conjecture de base est qu'elle nous renvoie un point optimal du programme linéaire de départ. Pour l'instant on ne peut pas en être certains. Par bien des égards ce qu'on a fait jusqu'à présent est loin d'être satisfaisant. Étant donné un programme linéaire L, voici une liste de points qu'ils nous restent à éclaircir:

• Comment savoir si *L* est admissible?

- Comment savoir si *L* est admissible?
- Que faire lorsque la solution de base n'est pas admissible?

- Comment savoir si *L* est admissible?
- Que faire lorsque la solution de base n'est pas admissible?
- Comment vérifier que *L* n'est pas majoré?

- Comment savoir si *L* est admissible?
- Que faire lorsque la solution de base n'est pas admissible?
- Comment vérifier que *L* n'est pas majoré?
- Est-ce que la procédure qu'on a pu tester jusqu'à présent se termine en général?

- Comment savoir si *L* est admissible?
- Que faire lorsque la solution de base n'est pas admissible?
- Comment vérifier que *L* n'est pas majoré?
- Est-ce que la procédure qu'on a pu tester jusqu'à présent se termine en général?
- Si la procédure se termine, est-ce qu'on en déduit toujours une valeur optimale?

- Comment savoir si *L* est admissible?
- Que faire lorsque la solution de base n'est pas admissible?
- Comment vérifier que *L* n'est pas majoré?
- Est-ce que la procédure qu'on a pu tester jusqu'à présent se termine en général?
- Si la procédure se termine, est-ce qu'on en déduit toujours une valeur optimale?



Dans le but de répondre aux questions qu'ils nous restent à aborder il va nous falloir écrire au propre les algorithmes qu'on a testés à la main. On considère le programme linéaire ${\cal L}$

maximiser
$$z = v + \sum_{j=1}^{n} c_{j}x_{j}$$
 sujet á
$$\forall i \in \{1, \dots, m\}, \quad \sum_{j=1}^{n} a_{ij}x_{j} \leq b_{i}$$
 avec
$$\forall j \in N, \quad x_{j} \geq 0$$

On écrit

- *A* pour la matrice de taille (m, n) des coefficients $(a_{ij})_{\substack{1 \le i \le m \\ 1 \le j \le n}}$
- **b** pour le m-tuple (b_1, \ldots, b_m)

Dans le but de répondre aux questions qu'ils nous restent à aborder il va nous falloir écrire au propre les algorithmes qu'on a testés à la main. On considère le programme linéaire ${\cal L}$

maximiser
$$z = v + \sum_{j=1}^n c_j x_j$$
 sujet á
$$\forall i \in \{1, \dots, m\}, \quad \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j \leq b_i$$
 avec
$$\forall j \in N, \quad x_j \geq 0$$

Le programme linéaire L dans cette forme est décrit par la donnée (A, b, c, v). Le programme initial a en général v = 0.

Dans le but de répondre aux questions qu'ils nous restent à aborder il va nous falloir écrire au propre les algorithmes qu'on a testés à la main. On considère le programme linéaire ${\cal L}$

maximiser
$$z = v + \sum_{j=1}^n c_j x_j$$
 sujet á
$$\forall i \in \{1, \dots m\}, \quad x_{i+m} = b_i - \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j$$
 avec
$$\forall j \in N \cup B, \quad x_j \ge 0.$$

Pour encoder la forme slack on inclus également les données N, B des indices de variables hors-base et de base. Une forme slack est donc donnée par (N, B, A, b, c, v). L'ensemble N est initialisé à $\{1, \ldots, n\}$ et B à $\{n+1, \ldots, n+m\}$.

Dans le but de répondre aux questions qu'ils nous restent à aborder il va nous falloir écrire au propre les algorithmes qu'on a testés à la main. On considère le programme linéaire ${\cal L}$

maximiser
$$z - \sum_{j=1}^n c_j x_j = v$$
 sujet á
$$\forall i \in \{1, \dots, m\}, \quad \sum_{j=1}^n a_{ij} x_j + x_{i+m} = b_i$$
 avec
$$\forall j \in N \cup B, \quad x_j \ge 0$$

Pour encoder la forme slack on inclus également les données N, B des indices de variables hors-base et de base. Une forme slack est donc donnée par (N, B, A, b, c, v). L'ensemble N est initialisé à $\{1, \ldots, n\}$ et B à $\{n+1, \ldots, n+m\}$. Pour se rapprocher de l'écriture d'un système linéaire on modifie légèrement l'écriture de la forme slack.

Les contraintes linéaires de L dans la forme slack représente une matrice (m, n+m) notée \underline{A} et obtenue comme concaténation de A et I_m le long des lignes de A. Le tableau T de L est obtenu en

Les contraintes linéaires de L dans la forme slack représente une matrice (m, n+m) notée \underline{A} et obtenue comme concaténation de A et I_m le long des lignes de A. Le tableau T de L est obtenu en

- concaténant $\underline{\mathbf{A}}$ et b^T le long des lignes de A

Les contraintes linéaires de L dans la forme slack représente une matrice (m, n+m) notée \underline{A} et obtenue comme concaténation de A et I_m le long des lignes de A. Le tableau T de L est obtenu en

- concaténant \underline{A} et b^T le long des lignes de A
- concaténant les résultats avec le vecteur $(-c_1, \ldots, -c_n, 0, \ldots 0, v)$ de taille n+m+1 le long des colonnes de A.

Les contraintes linéaires de L dans la forme slack représente une matrice (m, n+m) notée \underline{A} et obtenue comme concaténation de A et I_m le long des lignes de A. Le tableau T de L est obtenu en

- concaténant \underline{A} et b^T le long des lignes de A
- concaténant les résultats avec le vecteur $(-c_1, ..., -c_n, 0, ... 0, v)$ de taille n+m+1 le long des colonnes de A.

	x_1	• • •	x_n	x_{n+1}	x_{n+2}	• • •	x_{n+m}	
	$-c_1$	• • •	$-c_n$	0	0	• • •	0	ν
n+1	a_{11}		a_{1n}	1	0		0	b_1
n+2	a_{21}	• • •	a_{2n}	0	1	• • •	0	b_2
:	:	٠.	÷	:	:	٠.	÷	:
n+m	a_{m1}	• • •	a_{mn}	0	• • •	• • •	1	b_m

We are given input (N, B, A, b, c, v) and two indexes $e \in N$, $l \in B$ respectively corresponding to entering and leaving variables to and from the set of *basic* variables B.

• Express x_e in terms of other variables in equation l

$$T[1, :] = (1/T[1, e])*T[1, :]$$

- Express x_e in terms of other variables in equation l
- Replace x_e by previously obtained expression in linear constraints

```
T[1, :] = (1/T[1, e])*T[1, :]
```

```
if i != 1:
  T[i, :] -= T[i, e]*T[1, :]
```

- Express x_e in terms of other variables in equation l
- Replace x_e by previously obtained expression in linear constraints
- Replace x_e by corresponding expression in the value function

```
T[1, :] = (1/T[1, e])*T[1, :]
```

```
if i != 1:
  T[i, :] -= T[i, e]*T[1, :]
```

- Express x_e in terms of other variables in equation l
- Replace x_e by previously obtained expression in linear constraints
- Replace x_e by corresponding expression in the value function
- Update basic and none basic sets of variables.

```
T[1, :] = (1/T[1, e])*T[1, :]
```

```
if i != 1:
  T[i, :] -= T[i, e]*T[1, :]
```

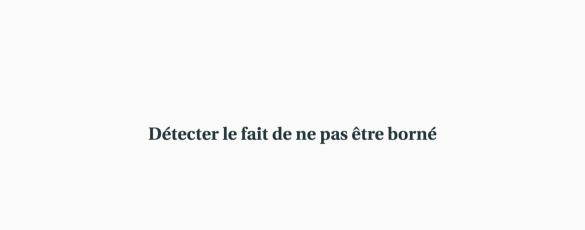
```
N.insert(N.index(e), 1).remove(e)
B.insert(B.index(1), e).remove(1)
```

```
def pivot(N, B, T, e, 1):
                """Pivoting in linear programs.
               Pivots entering and leaving variables in linear
               program given as tableau. Done in place.
                11 11 11
               T[1, :] = (1/T[1, e])*T[1, :]
               for i in range(m+1):
                    if i != 1: # ugly
9
                        T[i, :] = T[i, e] *T[i, :]
10
               N.insert(N.index(e), 1).remove(e)
               B.remove(B.index(1), e).remove(1)
12
```

• Index e is an element of N and l one of B.

- Index e is an element of N and l one of B.
- There better be no entries e, l such that T[1, e] == 0. We shall ensure this is never the case when pivot is used.

- Index e is an element of N and l one of B.
- There better be no entries *e*, *l* such that T[1, e] == 0. We shall ensure this is never the case when pivot is used.
- The objective value and basic solution of obtained linear program can be read on last column to the right.



On note L le programme linéaire en forme standard

maximiser
$$z = v + \sum_{j=1}^{n} c_{j} x_{j}$$
 sujet á
$$\forall i \in \{1, \dots, m\}, \quad \sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j} \leq b_{i}$$
 avec
$$\forall j \in N, \quad x_{j} \geq 0$$

Fait

S'il y a un indice j tel que $c_j > 0$ et tous les coefficients de x_j dans les contraintes linéaires sont négatifs alors L est non majoré.

On note L le programme linéaire en forme standard

maximiser
$$z=v+\sum_{j=1}^n c_j x_j$$
 sujet á
$$\forall\,i\in\{1,\ldots,m\},\quad \sum_{j=1}^n a_{ij}x_j\leq b_i$$
 avec
$$\forall\,j\in N,\quad x_j\geq 0$$

Fait

De manière équivalente, s'il y a une colonne dans le tableau de L ayant une première entrée négative non nulle et toutes les autres négatives alors L est non majoré.

En utilisant le fait précédent, à chaque appel de pivot, on teste si on ne satisfait pas la propriété:

Il existe un indice j tel que $c_j > 0$ et tous les autres coefficients de x_j sont négatifs ou nuls.

¹Il l'est mais on a encore aucune certitude.

En utilisant le fait précédent, à chaque appel de pivot, on teste si on ne satisfait pas la propriété:

Il existe un indice j tel que $c_j > 0$ et tous les autres coefficients de x_j sont négatifs ou nuls.

C'est une condition nécessaire, pour l'instant on a aucune garantie qu'on tombe dans une telle situation quand L n'est pas majoré. Le fait que ce soit le cas vient des résultats de dualité.

¹Il l'est mais on a encore aucune certitude.

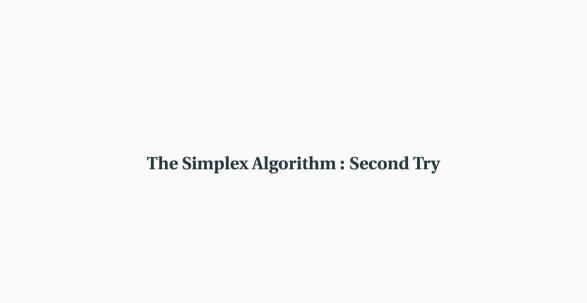
En utilisant le fait précédent, à chaque appel de pivot, on teste si on ne satisfait pas la propriété:

Il existe un indice j tel que $c_j > 0$ et tous les autres coefficients de x_j sont négatifs ou nuls.

C'est une condition nécessaire, pour l'instant on a aucune garantie qu'on tombe dans une telle situation quand L n'est pas majoré. Le fait que ce soit le cas vient des résultats de dualité.

Pour l'instant on va devoir accepter que ce test naïf sera suffisant¹.

¹Il l'est mais on a encore aucune certitude.



The Simplex Algorithm Restricted

```
# Under construction function!
                                                              m, margins = len(B), dict()
                                                     18
                                                              aug_var = [i for i in N if T[0, i] < 0]
    def _simplex(N, B, T):
                                                     19
         """Restricted simplex algorithm
                                                              while aug var:
3
                                                     20
                                                                e = random.choice(augmenting_var)
                                                     21
4
        Runs simplex algorithm on basic feasible
                                                               for i in range(m):
                                                                  if T[i, e] > 0:
        linear program in slack form.
6
                                                     23
                                                                    margins[B[i]] = T[i, -1]/T[i, e]
                                                     24
        Args:
                                                                if not margins:
8
                                                     25
          N, B (list[int]): lists of non-basic
                                                     26
                                                                  raise Exception("Unbounded LP")
9
10
           and basic variables.
                                                     27
                                                                min_margin = min(margins.values())
           T (ndarray[float]): numpy array for
                                                                minima = [i for i in margins\
11
                                                     28
           tableau of linear program.
                                                                          if margins[i] == min_margin]
12
                                                     29
                                                                1 = random.choice(minima)
        Output:
13
                                                     30
           (ndarray[float]) vector tail of which
                                                                pivot(N, B, T, e, 1)
14
                                                     31
           is maximal objective value, rest is
                                                                aug_var = [i for i in N if T[0, i] < 0]
15
                                                     32
                                                              return T[:, -1]
           optimal point.
16
                                                     33
         11 11 11
17
```

À chaque fois qu'on entre dans la boucle while de _simplex ou bien on *augmente la valeur objective* ou alors on découvre que le PL est non-majoré. A priori, _simplex pourrait s'exécuter indéfiniment, en itérant entre des formes slack équivalentes ayant une valeur objective constante. On va chercher à étudier ce phénomène.

À chaque fois qu'on entre dans la boucle while de _simplex ou bien on *augmente la valeur objective* ou alors on découvre que le PL est non-majoré. A priori, _simplex pourrait s'exécuter indéfiniment, en itérant entre des formes slack équivalentes ayant une valeur objective constante. On va chercher à étudier ce phénomène.

Proposition C

Soit L un PL (N,B,A,b,c,v) où A est une matrice (m,n). Si la boucle de _simplex s'exécute plus de $\binom{n+m}{m}$ fois, alors l'algorithme boucle, i.e. la boucle s'exécute indéfiniment en alternant entre un nombre fini de formes slack ayant la même valeur objective.

Remarque: Cela signifie que dès que _simplex entre dans sa boucle principale plus $\binom{n+m}{m}$ fois alors on peut retourner la valeur objective et la solution de base courante.

La preuve de la proposition ci-dessus se base sur deux faits:

- si on tombe sur une forme slack déjà vue au cours de la résolution des précédentes itérations, alors on retrouvera par la suite les mêmes itérations qui s'ensuivaient, on a un comportement périodique;
- il n'y a qu'un nombre fini de formes slacks possibles pour un même programme linéaire.

La preuve de la proposition ci-dessus se base sur deux faits:

- si on tombe sur une forme slack déjà vue au cours de la résolution des précédentes itérations, alors on retrouvera par la suite les mêmes itérations qui s'ensuivaient, on a un comportement périodique;
- il n'y a qu'un nombre fini de formes slacks possibles pour un même programme linéaire.

Seul le second point nécessite d'être clarifié. On se contente de le montrer dans le cas de PL ayant un lieu admissible d'intérieur non vide.

Lemme B

Soit L un PL donné par (A, b, c). Une forme slack de L qui apparaît dans $_$ simplex est déterminée par le choix d'un sous-ensemble B de variables de base.

Lemme B

Soit L un PL donné par (A, b, c). Une forme slack de L qui apparaît dans $_$ simplex est déterminée par le choix d'un sous-ensemble B de variables de base.

Preuve : Deux formes slacks (N, B, A, b, c, v) et (N, B, A', b', c', v') sont équivalentes.

Lemme B

Soit L un PL donné par (A, b, c). Une forme slack de L qui apparaît dans $_$ simplex est déterminée par le choix d'un sous-ensemble B de variables de base.

Preuve : Deux formes slacks (N, B, A, b, c, v) et (N, B, A', b', c', v') sont équivalentes.

En étudiants la différence des contraintes linéaires, on obtient les relations:

$$0 = (v - v') + \sum_{i \in N} (c_j - c'_j) x_j$$

et pour chaque $i \in B$

$$0 = (b_i - b'_i) - \sum_{i \in N} (a_{ij} - a'_{ij}) x_j.$$

Lemme B

Soit L un PL donné par (A, b, c). Une forme slack de L qui apparaît dans _simplex est déterminée par le choix d'un sous-ensemble B de variables de base.

Preuve : Deux formes slacks (N, B, A, b, c, v) et (N, B, A', b', c', v') sont équivalentes.

En étudiants la différence des contraintes linéaires, on obtient les relations:

$$0 = (v - v') + \sum_{j \in N} (c_j - c'_j) x_j$$

et pour chaque $i \in B$

$$0 = (b_i - b'_i) - \sum_{i \in N} (a_{ij} - a'_{ij}) x_j.$$

Ces relations étant vraie pour tout vecteur $(x_1,...,x_n)$ dans le lieu admissible de LP, si le lieu admissible de LP est d'intérieur non vide, il est clair que pour tout $i \in B$ et $j \in N$

on a v = v', $b_i = b'_i$, $c_j = c'_i$, $a_{ij} = a'_{ij}$.

Rajouter un compteur de boucle à l'algo du $_$ simplex garanti la terminaison de $_$ simplex.

Rajouter un compteur de boucle à l'algo du _simplex garanti la terminaison de _simplex. Remarque: Cette solution n'est pas intelligente. Il y a plusieurs solutions à ce problème en pratique. Dans notre cas on implémente la règle de *Bland*: à chaque choix d'indice aux lignes 21 et 30 de _simplex, on choisit le plus petit possible.

The Simplex Algorithm Restricted | No Cycling Version

```
def _simplex(N, B, T):
                                                              m = len(B)
                                                     17
         """Restricted simplex algorithm
                                                              1, margin = None, float('inf')
2
                                                     18
                                                              aug_var = [i for i in N if T[0, i] < 0]
3
                                                     19
        Runs simplex algorithm on basic feasible
                                                              while aug_var:
        linear program in slack form.
                                                                e = min(augmenting_var)
                                                     21
                                                                for i in range(m):
                                                     22
6
                                                                  if T[i, e] > 0:
        Args:
                                                     23
           N. B (list[int]): lists of non-basic
                                                                     if T[i, -1]/T[i, e] < margin:
8
                                                     24
           and basic variables.
                                                     25
                                                                       margin = T[i, -1]/T[i,e]
9
10
           T (ndarray[float]): numpy array for
                                                     26
                                                                       1 = i
           tableau of linear program.
                                                                if not 1:
11
                                                     27
        Output:
                                                                  raise Exception("Unbounded LP")
12
                                                     28
           (ndarray[float]) vector tail of which
                                                                pivot(N, B, T, e, 1)
13
           is maximal objective value, rest is
                                                                aug_var = [i for i in N if T[0, i] < 0]
14
                                                     30
                                                              return T[:, -1]
           optimal point.
15
                                                     31
         .. .. ..
16
```

C'est tout pour aujourd'hui!