

CÀLCUL I ACTUALITZACIÓ EFICIENT DE LA  
MATRIU DE TREBALL DEL PROBLEMA DE  
FLUXOS MULTIARTICLE AMB CONSTRICCIONS  
A BANDA A TRAVÉS DEL PARTICIONAMENT PRIMAL

Jordi Castro  
Departament d'EIO  
Secció Informàtica  
UPC

DATA 09/93  
DR 93/03

# CÀLCUL I ACTUALITZACIÓ EFICIENT DE LA MATRIU DE TREBALL DEL PROBLEMA DE FLUXOS MULTIARTICLE AMB CONSTRICCIONS A BANDA A TRAVÉS DEL PARTICIONAMENT PRIMAL

*Abstract:* This work presents an efficient computation and update of the working matrix when solving the multicommodity flow problem through primal partitioning. In the solution of this problem the management of this working matrix is paramount. An extension to the original formulation of the multicommodity flow problem (such as the addition of side constraints) is considered in this work. This implies that a working matrix must be differently handled. An efficient procedure to compute this new working matrix is presented. The update of this working matrix must also deal with the added side constraints. The formulae required to perform this update are also developed. The main feature of this update is the variable dimension of the working matrix at each iteration. The fact of having to remove (or add) rows and columns in the updating process could produce a poor performance of the procedure. The update here considered overcomes these undesirable changes of dimension in the working matrix.

Keywords: Multicommodity Network Flows, Network Simplex Methods, Primal Partitioning, Side Constraints.

## 1. Introducció.

El problema de fluxos multiarticle en la seva formulació clàssica pot ser descrit com:

$$\min_{X_1, X_2, \dots, X_K} h(X_1, X_2, \dots, X_K) \quad (1)$$

$$\text{subj. a } AX_k = R_k \quad k = 1, \dots, K \quad (2)$$

$$0 \leq X_k \leq \bar{X}_k \quad k = 1, \dots, K \quad (3)$$

$$\sum_{k=1}^K X_k \leq T \quad (4)$$

on  $X_k \in \mathbb{R}^n$ , ( $n$ : nombre d'arcs) és el vector de fluxos de l'article  $k$  ( $k = 1, \dots, K$ ) —essent  $K$  el nombre total d'articles del problema—, i  $h : \mathbb{R}^{K \times n} \rightarrow \mathbb{R}^1$  és una funció real amb variable vectorial.  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ( $m$ : nombre de nodes) és la matriu amb les constriccions de xarxa. Les constriccions (3) són límits simples dels fluxos essent  $\bar{X}_k \in \mathbb{R}^n$ ,  $k = 1, \dots, K$  els límits superiors i les constriccions (4) són les constriccions de capacitat mútua, on  $T \in \mathbb{R}^n$ .

En aquest treball es considerarà aquest problema ampliat amb unes constriccions a banda lineals addicionals, de la forma:

$$L \leq \sum_{k=1}^K L_k X_k \leq U \quad (5)$$

on  $L_k: L_k \in \mathbb{R}^{p \times n}$ ,  $k = 1, \dots, K$ , i  $L, U \in \mathbb{R}^p$  ( $p$ : nombre de constriccions a banda). Per tant el nostre problema final serà:

$$\min_{X_1, X_2, \dots, X_K} (1) \ ; \ \text{subj. a } (2 - 5) \quad (6)$$

Per tal de resoldre aquest problema aprofitant l'estructura de xarxa hi ha diverses tècniques (descomposició dictada per preus, particionament primal, descomposició simplicial, ...). El mètode que suposarem utilitzat en aquest treball serà el de particionament primal. Així mateix, segons la funció  $h(X_1, X_2, \dots, X_K)$  sigui o no lineal haurem d'usar tècniques de programació lineal o no lineal per resoldre aquest problema. Una descripció detallada de la metodologia a seguir en cas de ser  $h()$  lineal pot ser trobada a [5]. En cas de tractar-se d'una funció no lineal, [2] pot ser consultat.

Cal dir abans de començar que en aquest treball no es pretén detallar la metodologia del particionament primal i es suposa que el lector té un cert coneixement sobre el mateix. Tan sols es farà referència a aquells aspectes directament relacionats amb la denominada matriu de treball del particionament primal (que és el tema d'estudi d'aquest document).

## 2. La matriu de treball.

En aquesta secció introduïrem el concepte de matriu de treball del mètode del particionament primal, així com la seva motivació. Començarem introduint alguns conceptes previs.

### 2.1. Conceptes previs.

Donat que les constriccions (2), (4) i (5) de (6) són lineals podem considerar la matriu  $A$  de constriccions del problema. Per cada variable (és a dir, per cada flux)  $j$  del problema la columna associada  $A^j$  de  $A$  té els següents elements no nuls:

$$(A^j)^t = \left( \underbrace{\dots 1 \dots - 1 \dots}_{\text{Xarxa}} \mid \underbrace{\dots 1 \dots}_{\text{Cap. Mútua}} \mid \underbrace{a_{j1} \dots a_{jp}}_{\text{Banda}} \right)^t$$

on  $k$  i  $l$  identifiquen els nusos origen i destí de l'arc  $j$ . Pot observar-se com cada variable intervé en tres tipus de constriccions clarament diferenciades: les de xarxa, les de capacitat mútua i les constriccions a banda. Les constriccions de xarxa són d'igualtat i sempre estan actives. Les de capacitat mútua i a banda són de desigualtat i poden estar o no saturades (o actives). Per cada constricció de desigualtat cal afegir una variable tipus folga.

Tota base usant el mètode del particionament primal pot ser descomposada com segueix (veure [5] per una més completa descripció):

$$B = \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & R_1 & 0 \\ \hline L_2 & R_2 & 0 \\ \hline L_3 & R_3 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}$$

essent  $L_1$ ,  $R_2$  and  $\mathbb{1}$  matrius quadrades, on:

- $L_1$  està associada a les constriccions de xarxa i arcs dels  $K$  arbres d'expansió mínima. La topologia d'aquesta matriu és:

$$L_1 = \begin{pmatrix} B_1 & & & \\ & B_2 & & \\ & & \ddots & \\ & & & B_K \end{pmatrix}$$

essent cada  $B_k$  una matriu no-singular associada amb el  $k$ -èssim arbre d'expansió.  $L_1$  pot ser representada a cada iteració per  $K$  arbres d'expansió mínima seguint la metodologia descrita a [1].

- $R_1$  està associada a les constriccions de xarxa i arcs complementaris dels  $K$  arbres. Els arcs complementaris són arcs que no pertanyen a cap arbre d'expansió i són necessaris per preservar la no-singularitat de la base.
- $L_2$  està associada a les constriccions de capacitat mútua i a banda actives, pels arcs dels arbres d'expansió mínima.
- $R_2$  està associada a les constriccions de capacitat mútua i a banda actives, pels arcs complementaris.
- $L_3$  està associada a les constriccions de capacitat mútua i a banda inactives, pels arcs dels arbres d'expansió mínima.
- $R_3$  està associada a les constriccions de capacitat mútua i a banda inactives, pels arcs complementaris.
- $\mathbb{1}$  està associada a les folgues de les constriccions de capacitat mútua i a banda inactives (cal indicar que les constriccions quines folgues apareixen a la matriu  $\mathbb{1}$  són tractades com inactives, encara que els valors de les folgues siguin zero).

## 2.2. Motivació de la matriu de treball.

Dins del procés d'optimització a cada iteració cal resoldre sistemes del tipus  $Bx = b$  i  $x^t B = b^t$ . Tenint en compte la partició abans presentada de la base  $B$  i considerant una partició similar pels vector  $x$  i  $b$  observem quines operacions són necessàries per obtenir la solució dels dos sistemes:

2.2.1. Càlcul de  $Bx = b$ .

El sistema pot ser escrit com:

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & R_1 & 0 \\ \hline L_2 & R_2 & 0 \\ \hline L_3 & R_3 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}
 \begin{array}{|c|} \hline x_1 \\ \hline x_2 \\ \hline x_3 \\ \hline \end{array}
 =
 \begin{array}{|c|} \hline b_1 \\ \hline b_2 \\ \hline b_3 \\ \hline \end{array}$$

Multiplicant per blocs obtenim:

$$L_1 x_1 + R_1 x_2 = b_1 \quad (7)$$

$$L_2 x_1 + R_2 x_2 = b_2 \quad (8)$$

$$L_3 x_1 + R_3 x_2 + x_3 = b_3 \quad (9)$$

Aïllant  $x_1$  de (7) obtenim  $x_1 = L_1^{-1} b_1 - L_1^{-1} R_1 x_2$ . Substituint aquest valor a (8) obtenim  $L_2 L_1^{-1} b_1 - L_2 L_1^{-1} R_1 x_2 + R_2 x_2 = b_2$ . Aïllant el valor de  $x_2$  trobem la seva expressió:

$$x_2 = (R_2 - L_2 L_1^{-1} R_1)^{-1} (b_2 - L_2 L_1^{-1} b_1) \quad (10)$$

Coneixent  $x_2$  el càlcul de  $x_1$  és directament:

$$x_1 = L_1^{-1} b_1 - L_1^{-1} R_1 x_2 \quad (11)$$

Pel que fa a  $x_3$ , un cop coneguts  $x_1$  i  $x_2$ , directament fem:

$$x_3 = b_3 - L_3 x_1 - R_3 x_2 \quad (12)$$

Calculant consecutivament (10), (11) i (12) obtenim la solució del sistema.

2.2.2. Càlcul de  $x^t B = b^t$ .

El sistema pot ser escrit com:

$$\begin{array}{|c|c|c|} \hline x_1 & x_2 & x_3 \\ \hline \end{array}
 \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & R_1 & 0 \\ \hline L_2 & R_2 & 0 \\ \hline L_3 & R_3 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}
 =
 \begin{array}{|c|c|c|} \hline b_1 & b_2 & b_3 \\ \hline \end{array}$$

Multiplicant per blocs obtenim:

$$x_1 L_1 + x_2 L_2 + x_3 L_3 = b_1 \quad (13)$$

$$x_1 R_1 + x_2 R_2 + x_3 R_3 = b_2 \quad (14)$$

$$x_3 = b_3 \quad (15)$$

El valor  $x_3$  es troba directament a partir de (15). Aïllant  $x_1$  de (13) obtenim

$$x_1 = (b_1 - x_3L_3 - x_2L_2)L_1^{-1} \quad (16)$$

Usant (16) i (15) a (14) obtenim:

$$\begin{aligned} (b_1 - b_3L_3 - x_2L_2)L_1^{-1}R_1 + x_2R_2 + b_3R_3 &= b_2 \\ (b_1 - b_3L_3)L_1^{-1}R_1 + x_2(R_2 - L_2L_1^{-1}R_1) &= b_2 - b_3R_3 \\ ((b_2 - b_3R_3) - (b_1 - b_3L_3)L_1^{-1}R_1)(R_2 - L_2L_1^{-1}R_1)^{-1} &= x_2 \end{aligned} \quad (17)$$

Resolent consecutivament (15), (17) i (16) obtenim la solució del sistema.

Com es pot observar als dos subapartats anteriors, per tal de trobar la solució als sistemes plantejats només cal invertir la submatriu  $L_1$  i una matriu l'expressió de la qual és:  $R_2 - L_2L_1^{-1}R_1$ . Aquesta matriu serà anomenada *la matriu de treball* i la denotarem com *matriu Q*. Cal indicar que el fet d'haver d'invertir  $L_1$  no suposa cap problema donat que, com ja vam fer notar a la secció 2.1, aquesta és una matriu diagonal per blocs, on cada bloc representa un arbre d'expansió. Com és ben sabut les solucions a sistemes d'aquests tipus poden ser trobades de forma immediata tenint en compte només l'estructura de l'arbre [5]. Per tant només resta tenir un tractament eficient de la matriu  $Q$  per tal de tenir solventat el càlcul dels dos sistemes anteriors, que és la part més costosa de tot el procés d'optimització al cas lineal, i força rellevant a la no lineal. En aquest sentit dos són els punts bàsics necessaris: tenir un procediment eficient de calcular la matriu  $Q$  i tenir una forma —igualment eficient— d'actualitzar-la per no haver d'invertir-la a cada iteració. Donat que la dimensió de la matriu  $Q$  en general és força menor que la de tota la base  $B$ , el fet de treballar amb la matriu de treball ens millora considerablement l'eficiència del mètode.

Les dos seccions següents tractaran els dos punts clau en treballar amb la matriu  $Q$ : com calcular-la (de forma eficient) i com actualitzar-la (també de forma eficient).

### 3. Càlcul de la matriu $Q$ .

Recordem que l'expressió de la matriu  $Q$  és  $Q = R_2 - L_2L_1^{-1}R_1$ . Abans de continuar definirem els següents conceptes:

- $A_{cb}$ : conjunt de constriccions a banda actives a la iteració actual.
- $A_{cm}$ : conjunt de constriccions de capacitat mútua actives a la iteració actual.
- $A$ : conjunt de constriccions (a banda i de capacitat mútua) actives, és a dir,  $A = A_{cb} \cup A_{cm}$ .
- $|C|$ : nombre d'elements del conjunt qualsevol  $C$ .

Donat que, com abans s'ha esmentat,  $R_2$  és una matriu quadrada i que les seves files estan associades a les constriccions actives i les seves columnes als arcs complementaris, directament tenim que  $R_2$  és una matriu  $|A| \times |A|$  (on  $|A| = |A_{cm}| + |A_{cb}|$ ) i per tant el nombre d'arcs complementaris és igual a  $|A|$ . Recordant

que el nombre de nodes de la xarxa és  $m$  i el nombre d'articles  $K$ , directament a partir de l'expressió de  $Q$  tenim la seva dimensió:

$$\begin{aligned} \dim(Q) &= \dim(R_2 - L_2 L_1^{-1} R_1) \\ \dim(Q) &= (|A| \times |A|) - (|A| \times Km)(Km \times Km)(Km \times |A|) \\ \dim(Q) &= (|A| \times |A|) - (|A| \times |A|) \\ \dim(Q) &= (|A| \times |A|) \end{aligned}$$

Anàlogament a com ocorre amb  $R_2$ , les files de  $Q$  es troben associades a les constriccions (a banda i capacitat mútua) actives, mentre que les seves columnes es troben associades amb els arcs complementaris. Agrupant les files associades amb constriccions a banda actives per una banda i les files associades amb constriccions de capacitat mútua actives per una altra, podem considerar la matriu  $Q$  dividida en dos submatrius, tal com ara  $Q = \begin{bmatrix} Q_{cm} \\ Q_{cb} \end{bmatrix}$ , essent  $Q_{cm}$  la submatriu quines files estan associades a constriccions  $\in A_{cm}$  i  $Q_{cb}$  la submatriu quines files estan associades a constriccions  $\in A_{cb}$  (on  $\dim(Q_{cm}) = |A_{cm}| \times |A|$  i  $\dim(Q_{cb}) = |A_{cb}| \times |A|$ ). Cal tenir en compte que aquesta divisió que s'ha fet a la matriu  $Q$  pot ser aplicada a la matriu  $R_2$  i la matriu  $L_2$  (ja que les seves files estan associades amb constriccions actives). Per tant bé podríem escriure el càlcul de  $Q$  com

$$Q = \begin{bmatrix} Q_{cm} \\ Q_{cb} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} R_{2_{cm}} \\ R_{2_{cb}} \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} L_{2_{cm}} \\ L_{2_{cb}} \end{bmatrix} L_1^{-1} R_1$$

Cal observar que el terme  $L_1^{-1} R_1$  no depèn per res del tipus de constricció activa associat amb les files de  $Q$ . Cada columna  $R_1^j$ ,  $j = 1, \dots, |A|$  ens indica la connexió de l'arc complementari  $j$  dins de l'arbre d'expansió mínima que li pertoca (en funció de l'article associat amb l'arc complementari  $j$ ); és a dir la columna  $R_1^j$  només té un  $+1$  i un  $-1$  a les posicions  $k$  i  $l$  essent  $k$  el node origen de l'arc  $j$  i  $l$  el node destí. Donada l'estructura particular de  $R_1$  i  $L_1$ , solucionar  $L_1^{-1} R_1^j$  per l'arc  $j$  concret que pertany a l'article  $k$  és equivalent a solucionar  $B_k^{-1} R_1^j$  essent  $B_k^{-1}$  l'arbre d'expansió mínima de l'article  $k$ . La solució és  $B_k^{-1} R_1^j = V_j$ , on  $V_{j_i}$ ,  $i = 1, \dots, m$  (essent  $m$  el nombre de nodes) s'obté directament com:

$$V_{j_i} = \begin{cases} +1 : & \text{si l'arc de l'arbre que hi ha per sobre del node } i \\ & \text{apareix en el camí de l'arc } j \text{ dins l'arbre, i apunta} \\ & \text{cap al node destí de l'arc } j. \\ -1 : & \text{si l'arc de l'arbre que hi ha per sobre del node } i \\ & \text{apareix en el camí de l'arc } j \text{ dins l'arbre, i apunta} \\ & \text{cap al node origen de l'arc } j. \\ 0 : & \text{en cas contrari.} \end{cases} \quad (18)$$

Per tant, solucionar  $L_1^{-1} R_1$  és equivalent a tenir els camins o cicles (que denotarem per  $P_j$ ,  $j = 1, \dots, |A|$ ) de cada arc complementari  $j$  dins l'arbre d'expansió mínima que li pertoca. Donat un arc  $a \in P_j$  direm que  $a$  té *orientació normal* si apunta al node origen de l'arc complementari  $j$ ; en cas contrari, direm que  $a$  té *orientació inversa* (dit d'una altra forma, l'arc  $a \in P_j$  té orientació normal si  $V_{j_i} = -1$ , essent  $i$

el node de la xarxa que té per sobre seu l'arc  $a$  de l'arbre; si  $V_{j_i} = +1$  l'arc  $a$  tindrà orientació inversa).

Un cop ja tenim calculat el terme  $L_1^{-1}R_1$  cal veure com calcular les submatrius  $Q_{cm}$  i  $Q_{cb}$ . Això es veurà als dos apartats que segueixen.

### 3.1. Càlcul de $Q_{cm}$ .

#### Proposició.

Si denotem per:

- $a_j$  l'arc associat amb la  $j$ -èssima columna de  $Q$ ,  $j = 1, \dots, |A|$ .
- $cm_i$  la constricció de capacitat mútua associada amb la  $i$ -èssima fila de  $Q$ ,  $i = 1, \dots, |A_{cm}|$  (donat que hi ha una constricció de capacitat mútua per cada arc de la xarxa podem tractar indistintament el valor  $cm_i$  com referent a un arc o com referent a la constricció de capacitat mútua associada a aquest arc)

Llavors podem calcular la matriu  $Q_{cm}$  directament fent:

$$Q_{ij} = \begin{cases} +1, & \text{si } a_j = cm_i \\ +1, & \text{si } cm_i \in P_j \text{ amb orientació normal} \\ -1, & \text{si } cm_i \in P_j \text{ amb orientació inversa} \\ 0, & \text{altrament} \end{cases}$$

#### Demostració.

Recordem que l'expressió de la matriu  $Q_{cm}$  és

$$Q_{cm} = R_{2_{cm}} - L_{2_{cm}} L_1^{-1} R_1$$

Així mateix cal tenir present l'aspecte de la fila  $i$ -èssima de  $L_{2_{cm}}$  (que anomenarem  $L_{2_{cm}}^i$ ): és un vector que només té  $K$  1's a les columnes associades amb els arcs  $i$  de cada article  $k$ ,  $k = 1, \dots, K$ , i a la resta 0's. Considerem tots els casos possibles (obviem afegir el subíndex  $cm$  a les matrius per simplificar la notació):

- i)  $a_j = cm_i$ . En aquest cas l'element  $R_{2_{ij}} = +1$ . Per altra banda és clar que  $a_j \notin P_j \Rightarrow cm_i \notin P_j$ , i llavors  $(L_2 L_1^{-1} R_1)_{ij} = L_2^i V_j = 0$ . Per tant  $Q_{ij} = R_{2_{ij}} = +1$ .
- ii)  $a_j \neq cm_i$ . En aquest cas l'element  $R_{2_{ij}} = 0$ . Cal llavors observar el valor del terme  $-(L_2 L_1^{-1} R_1)_{ij} = -(L_2^i V_j)$ . Podem considerar dos subcasos:
  - ii.a)  $cm_i \notin P_j$ . Clarament llavors el producte  $L_2^i V_j = 0$ , donat que l'arc  $cm_i$  no apareix en el cicle de l'arc  $a_j$ .
  - ii.b)  $cm_i \in P_j$ . En aquest cas l'arc  $cm_i$  sí apareix en el cicle de l'arc  $a_j$ , per tant  $L_{2_j}^i = 1$ . Si  $cm_i$  té orientació normal a  $P_j$  llavors l'element  $V_{j_i} = -1$ , i per tant  $Q_{ij} = -(L_{2_j}^i V_{j_i}) = -(1 \times -1) = 1$ . Si per contra  $cm_i$  té orientació inversa a  $P_j$  llavors l'element  $V_{j_i} = 1$ , i per tant  $Q_{ij} = -(L_{2_j}^i V_{j_i}) = -(1 \times 1) = -1$ , amb el qual tots els casos queden tractats. ■

Algorímicament es pot descriure el procediment per calcular  $Q_{cm}$  com:



```

{ Inicialment  $Q_{ij} = 0, \forall i, j$  }
per j = 1 fins |A|
   $a_j := \text{arc\_complementari\_j}$ 
  si  $a_j \in A_{cm}$  llavors
     $i := \text{índex}(a_j, A_{cm})$ 
     $Q_{ij} := +1$ 
  si_no
     $P_j := \text{calcular\_camí}(a_j)$ 
    per_tot a  $\in P_j$  fer
      si a  $\in A_{cm}$  llavors
         $i := \text{índex}(a, A_{cm})$ 
        si té_orientació_normal(a,  $P_j$ ) llavors
           $Q_{ij} := +1$ 
        si_no /* orientació inversa */
           $Q_{ij} := -1$ 
      fi_si
    fi_per_tot
  fi_per

```

### 3.2. Càlcul de $Q_{cb}$ .

#### Proposició.

Si denotem per:

- $a_j$  l'arc associat amb la  $j$ -èssima columna de  $Q$ ,  $j = 1, \dots, |A|$ .
- $cb_i$  la constricció a banda associada amb la  $i$ -èssima fila de  $Q$ ,  $i = |A_{cm}| + 1, \dots, |A|$ .
- $B(a, n)$  una funció lògica que retorna *cert* si l'arc  $a$  apareix a la constricció a banda  $n$ , i *fals* altrament.
- $c_{a,n}$  el coeficient de l'arc  $a$  dins la constricció a banda  $n$ .

Llavors podem calcular la matriu  $Q_{cb}$  fent:

$$Q_{ij} = \begin{cases} \text{Fer els següents 4 pasos:} \\ 1) \text{ Inicialitzar } Q_{ij} = 0 \\ 2) \text{ si } B(a_j, cb_i) \text{ llavors } Q_{ij} = c_{a_j, cb_i} \\ \text{per tot } a \in P_j, \text{ fer els següents 2 pasos} \\ 3) \text{ si } B(a, cb_i) \text{ i } a \text{ té orientació normal llavors} \\ \quad Q_{ij} = Q_{ij} + c_{a, cb_i} \\ 4) \text{ si } B(a, cb_i) \text{ i } a \text{ té orientació inversa llavors} \\ \quad Q_{ij} = Q_{ij} - c_{a, cb_i} \end{cases}$$

#### Demostració.

Es pot comprovar (més aviat que demostrar) que la metodologia anterior és correcta només observant l'expressió del càlcul de  $Q_{cb}$ :

$$Q_{cb} = R_{2_{cb}} - L_{2_{cb}} L_1^{-1} R_1$$

Llavors el terme  $Q_{cb_{ij}}$  és directament:

$$\begin{aligned} Q_{cb_{ij}} &= R_{2_{cb_{ij}}} - L_{2_{cb}}^i L_1^{-1} R_1^j \\ Q_{cb_{ij}} &= R_{2_{cb_{ij}}} - L_{2_{cb}}^i V_j \end{aligned}$$

(On  $L_{2_{cb}}^i$  representa la fila  $i$ -èsima de  $L_{2_{cb}}$ , i  $R_1^j$  la columna  $j$ -èsima de  $R_1$ ). El terme  $R_{2_{cb_{ij}}}$  serà 0 si  $B(a_j, cb_i) = fals$ , i en cas contrari  $R_{2_{cb_{ij}}} = c_{a_j, cb_i}$ , amb el qual queden justificats els passos 1) i 2).

Els passos 3) i 4) aplicats repetidament per tot  $a \in P_j$  no reflecteixen més que el producte escalar  $-L_{2_{cb}}^i V_j$ , tenint en compte la definició de  $V_j$  a (18), el concepte d'orientació normal i inversa —prèviament exposat— i que

$$L_{2_{cb_l}}^i = \begin{cases} c_{a_l, cb_i} & \text{si } B(a_l, cb_i) = cert \\ 0 & \text{si } B(a_l, cb_i) = fals \end{cases}$$

■

La proposició anterior ja presenta de forma algorísmica el procés de construcció de la matriu  $Q_{cb}$ , pel qual no ens estendrem més sobre com implementar aquest càlcul.

En aquesta secció hem presentat la forma de calcular la matriu  $Q$ , que era un dels objectius d'aquest treball. L'altre objectiu, l'actualització de la matriu de treball, serà presentat a la següent secció.

#### 4. Actualització de la matriu $Q$ .

Un cop es té formada la matriu  $Q$  cal poder resoldre els sistemes del tipus  $Qx = b$  i  $x^t Q = b^t$ . Cal tenir en compte que el nombre d'elements no zero a  $Q$  en general és petit ( $< 10\%$ ). Per tant és recomanable usar rutines que tractin amb matrius esparses. La implementació concreta que s'ha fet del mètode realitza una descomposició LU amb pivotació parcial d'una reordenació prèvia de la matriu  $Q$  usant l'algorisme P3 de Hellerman i Rarick o una variant del mateix per tal de deixar les punxes generades al final de la matriu reordenada [3,4].

Els sistemes abans esmentats ( $Qx = b$  i  $x^t Q = b^t$ ) han de ser resolts a cada iteració del procés d'optimització. Per tant sembla lògic disposar d'un procediment per tal de no haver de calcular i fer la reinversió de  $Q$  a cada iteració. Un procés similar al que aquí descriurem ja va ser presentat a [5]. Tanmateix la tècnica introduïda en aquest treball considera constriccions a banda en la formulació del problema i sembla tenir un comportament més eficaç (estalvi d'operacions en fer l'actualització). Abans de començar, però, descriurem les particularitats que ha de tenir el mètode d'actualització de  $Q$ . Per tal de fer això descriurem els diferents tipus de pivotació que poden donar-se a la base  $B$  del mètode del particionament primal durant el procés d'optimització.

#### 4.1. Tipus de pivotacions.

Tant si estem minimitzant (o maximitzant) una funció lineal o no lineal, els procediments algorísmics utilitzats impliquen pivotacions a la base (una variable bàsica és reemplaçada per una no-bàsica, en el cas de funció lineal, o per una superbàsica en el cas de funció no lineal —usant la metodologia de Murtagh i Saunders [6]—). Això implica que el conjunt  $A$  de constriccions a banda i de capacitat mútua actives pot variar a cada iteració (donat que les variables de tipus folga associades a aquestes constriccions poden sortir de o entrar a la base), i pot fer-ho tant pel que fa a quines constriccions hi ha actives com al nombre d'elles. Aquest darrer fet (que el nombre de constriccions actives pugui variar d'una iteració a una altra) implica que la dimensió de la nostra matriu  $Q$  no és fixa durant tot el procés (recordem que  $\dim(Q) = |A| \times |A|$ ). Llavors com a conseqüència immediata d'això tenim que el nostre mecanisme d'actualització de  $Q$  ha de ser capaç de tractar aquesta dimensionalitat variable de la matriu de treball.

Segons el tipus de variable que entra i surt de la base tenim sis pivotacions diferents. A continuació descriurem breument com afecta cada tipus de pivotació particular a la matriu  $Q$ , segons els tipus de variable que entra o surt de la base.

##### 1) *Surt una folga o un arc complementari.*

- 1.a) Entra: folga-Surt: folga. La fila de  $Q$  associada amb la folga que entra a la base és eliminada i substituïda per una nova fila associada a la folga que surt de la base. Es modifica el conjunt  $A$  de constriccions actives, però no la seva cardinalitat  $|A|$ .  $\dim(Q)$  no es modifica.
- 1.b) Entra: folga-Surt: arc complementari. La fila i columna de  $Q$  associades amb la folga que entra i l'arc complementari que surt de la base, respectivament, són eliminades. El conjunt  $A$  de constriccions actives es redueix en un element (degut a la folga que entra a la base). Per tant hem d'actualitzar  $\dim(Q) = \dim(Q) - 1$ .
- 1.c) Entra: arc-Surt: folga. Una nova fila associada amb la folga que surt de la base és afegida a  $Q$ . Per tal de mantenir la no-singularitat de  $Q$  una nova columna per l'arc que entra —que esdevindrà arc complementari— és també afegida a  $Q$ . El conjunt  $A$  de constriccions actives és ampliat (amb la constricció associada a la folga que entra a la base) i per tant s'ha d'actualitzar  $\dim(Q) = \dim(Q) + 1$ .
- 1.d) Entra: arc-Surt: arc complementari. La columna de  $Q$  associada amb l'arc complementari que surt de la base és eliminada, i serà reemplaçada amb la columna associada al nou arc que entra a la base (que esdevindrà arc complementari). El conjunt  $A$  no es modifica, i, per tant,  $\dim(Q)$  tampoc.

##### 2) *Surt un arc del $k$ -èssim arbre d'expansió.*

- 2.a) Entra: folga-Surt: arc del  $k$ -èssim arbre. Un arc complementari del  $k$ -èssim arbre, per ex. el  $j$ -èssim arc complementari, tenint l'arc que deixa la base en el seu camí  $P_j$ , ha de ser buscat. Aquest  $j$ -èssim arc complementari sempre existirà (altrament la matriu  $Q$  esdevindria singular) i llavors passarà a formar part del  $k$ -èssim arbre d'expansió de la base. La fila i columna de  $Q$  associades amb la folga que entra i el  $j$ -èssim arc que deixa de ser

complementari són eliminades. El conjunt  $A$  de constriccions actives es redueix en un element (degut a la folga que entra a la base). Per tant hem d'actualitzar  $\dim(Q) = \dim(Q) - 1$ .

- 2.b) Entra: arc-Surt: arc del  $k$ -èssim arbre. Un arc complementari del  $k$ -èssim article, per ex. el  $j$ -èssim arc complementari, tenint l'arc que deixa la base en el seu camí  $P_j$ , és buscat. Si aquest arc és trobat llavors reemplaçarà l'arc que surt de la base en el  $k$ -èssim arbre d'expansió, i l'arc que entra a la base esdevindrà complementari. Si cap arc complementari és trobat verificant l'abans dit, llavors l'arc que entra a la base substituirà l'arc que surt de la base dins del  $k$ -èssim arbre. Un dels dos casos anteriors ha de ser sempre possible per tal de preservar la no-singularitat de la matriu  $Q$ . El conjunt  $A$  no es modifica, i, per tant,  $\dim(Q)$  tampoc.

Es pot observar a la casuística anterior com dels sis casos possibles de pivotació, en tres d'ells  $\dim(Q)$  no es modifica, en dos  $\dim(Q)$  disminueix en un, i en un cas la dimensió de  $Q$  es veu incrementada en un.

## 4.2. Mètode general.

En aquest subapartat descriurem la metodologia a seguir considerant una matriu general  $A$  que pot incrementar o disminuir la seva dimensió en una fila o columna a cada iteració. Més endavant centrarem l'atenció en el cas particular de tractar-se de la matriu  $Q$ .

### 4.2.1. Matriu estesa.

Considerem que a la iteració  $k$  recalculem la nostra matriu general  $A_k$ , que té dimensió  $\dim(A_k) = n_k$ , i que no serà recalculada de nou fins passades  $i$  iteracions (això és fins l'iteració  $k + i$ ), on tindrà dimensió  $\dim(A_{k+i}) = n_{k+i}$ . Donat que la dimensió de  $A$  pot incrementar-se com a molt en una fila i una columna, llavors directament tenim que  $n_j \leq n_{k+i}, \forall j, k \leq j \leq k+i$ . És a dir, la dimensió màxima de la matriu  $A_j$  entre les iteracions  $k$  i  $k+i$  és  $n_{k+i}$ . Llavors el mètode proposat consisteix en treballar amb la *matriu estesa*  $\bar{A}_j$  a les iteracions  $j, k \leq j \leq k+i$ , on  $\bar{A}_j$  es defineix com

$$\bar{A}_j = \begin{matrix} & n_j & l_j \\ n_j & \left( \begin{matrix} A_j & 0 \\ 0 & \mathbb{1} \end{matrix} \right) \\ l_j & & \end{matrix}$$

Les dimensions  $n_j$  i  $l_j$  de la matriu  $A_j$  i la identitat  $\mathbb{1}$  satisfan  $n_j + l_j = n_{k+i}$ , això és, la matriu estesa  $\bar{A}_j$  té en tot moment la màxima dimensió que pot assolir la matriu  $A_j$  entre les iteracions  $k$  i  $k+i$ .

Llavors l'estructura que s'anirà mantenint actualitzada serà de fet la de les matrius esteses  $\bar{A}_j$ , tot i que ens interressi resoldre els sistemes  $A_j x_j = b_j$  i  $x_j^t A_j = b_j^t$ . De fet aquest càlcul és directe a partir de  $\bar{A}_j$  i treballant amb  $\bar{x}_j$  i  $\bar{b}_j$ , extensions de

$x_j$  i  $b_j$  de forma que

$$\bar{x}_j = \begin{matrix} n_j \\ \hline l_j \end{matrix} \begin{pmatrix} x_j \\ \alpha_j \end{pmatrix} \quad \bar{b}_j = \begin{matrix} n_j \\ \hline l_j \end{matrix} \begin{pmatrix} b_j \\ 0 \end{pmatrix}$$

Llavors:

$$\bar{A}_j \bar{x}_j = \bar{b}_j \iff \begin{pmatrix} A_j & 0 \\ 0 & \mathbb{1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_j \\ \alpha_j \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_j \\ 0 \end{pmatrix} \iff \begin{cases} \alpha_j = 0 \\ A_j x_j = b_j \end{cases}$$

Obviant les darreres  $l_j$  components de  $\bar{x}_j$  (és a dir, el terme  $\alpha_j$ ) tenim directament  $x_j$  que era el valor desitjat. Així mateix el cost pel que fa a temps de càlcul no és gaire més elevat, ja que tan sols cal inicialitzar a 0 les darreres  $l_j$  components del vector estès  $\bar{b}_j$ . De forma anàloga s'opera en resoldre  $x_j^t A_j = b_j^t$ .

#### 4.2.2. Actualització de la matriu estesa.

Fins ara hem vist que, pel que fa a la resolució dels sistemes desitjats, és indiferent treballar amb la matriu  $A_j$  que amb la matriu estesa  $\bar{A}_j$ , amb l'avantatge de que la matriu estesa té dimensió constant. A continuació mostrarem que l'actualització de  $A_{j+1}$  en funció de  $A_j$  pot fer-se en tots els casos pre i post multiplicant la matriu  $A_j$  amb matrius etes i de permutació, sempre i quan mantinguem l'estructura abans detallada de la matriu estesa com una "condició invariant" que cal preservar a cada iteració. Considerem els casos següents:

a) Canvia una fila de  $A_j$  en passar a  $A_{j+1}$ .

En aquest cas  $\dim(A_j) = \dim(A_{j+1}) \Leftrightarrow n_j = n_{j+1}$ ,  $l_j = l_{j+1}$ . Llavors simplement cal premultiplicar per una matriu eta fila escaient, per ex.  $\eta_j$ , i llavors  $A_{j+1} = \eta_j A_j$ . Donat que el que ens interessa és actualitzar la matriu estesa  $\bar{A}_{j+1}$  en realitat el que es fa és  $\bar{A}_{j+1} = \bar{\eta}_j \bar{A}_j$  (on  $\bar{\eta}_j$  és la matriu estesa de  $\eta_j$  de forma anàloga a com abans s'ha definit  $\bar{A}_j$ ).

b) Canvia una columna de  $A_j$  en passar a  $A_{j+1}$ .

Com al cas anterior  $\dim(A_j) = \dim(A_{j+1})$ , i només cal afegir una matriu eta columna escaient, per ex.  $\eta_j$ , per postmultiplicar  $\bar{A}_j$ , de forma que  $A_{j+1} = A_j \eta_j$ . Directament llavors tenim que  $\bar{A}_{j+1} = \bar{A}_j \bar{\eta}_j$ .

c) Eliminem una fila i una columna de  $A_j$  en passar a  $A_{j+1}$ .

En aquest cas clarament  $\dim(A_j) = \dim(A_{j+1}) + 1 \Leftrightarrow n_{j+1} = n_j - 1$ ,  $l_{j+1} = l_j + 1$ . Considerem que volem eliminar la fila  $s$  i columna  $t$  de  $A_j$ . El primer que es farà és intercanviar la fila  $s$  amb la darrera fila de  $A_j$  (és a dir amb la fila  $n_j$ ) i la columna  $t$  amb la darrera columna de  $A_j$  (que és la columna  $n_j$ ). Per tal d'intercanviar les files premultiplicarem per una matriu de permutació escaient que anomenarem  $P_j$  i per intercanviar les columnes postmultiplicarem per una altra matriu de permutació, que denotarem per  $Q_j$ . Llavors tindrem la matriu intermèdia  $\hat{A}_j = P_j A_j Q_j$ . Cal observar que la submatriu formada per les  $n_j - 1$  primeres files i columnes de  $\hat{A}_j$  és la matriu  $A_{j+1}$  desitjada (bé, realment és "gairebé" la matriu  $A_{j+1}$  desitjada, donat que les matrius de permutació  $P_j$  i  $Q_j$  ens han situat la fila  $n_j$  de  $A_j$  a la posició  $s$  i

la columna  $n_j$  a la posició  $t$ , quan el que haurien d'haver fet és avançar una posició totes les files compreses entre la fila  $s$  i la fila  $n_j$  i el mateix amb les columnes entre la  $t$  i la  $n_j$ . El que succeeix és que és més eficient en temps de càlcul fer l'intercanvi aquí proposat que el desplaçament de files i columnes. Per tant considerarem com  $A_{j+1}$  la submatriu quadrada de dimensió  $n_j - 1$  de  $\hat{A}_j$  abans esmentada).

Si consideréssim ara la matriu estesa  $\hat{A}_j$ , la columna i fila  $n_j$  de  $\hat{A}_j$  (les originals fila  $s$  i columna  $t$  de  $A_j$ ) formarien part de la zona on hauria d'aparèixer la matriu identitat, donat que aquesta és la condició invariant que hem de preservar. Llavors de forma anàloga a com hem fet als casos a) i b) hem de pre i postmultiplicar  $\hat{A}_j$  per matrius eta fila ( $\eta_{j_f}$ ) i eta columna ( $\eta_{j_c}$ ) escaients per convertir les originals fila  $s$  i columna  $t$  en una fila i columna de la matriu identitat. Si considerem tots els càlculs ja amb matrius esteses tenim finalment que  $\overline{A}_{j+1} = \overline{\eta}_{j_f} \overline{P}_j \overline{A}_j \overline{Q}_j \overline{\eta}_{j_c}$ .

d) Afegim una fila i una columna de  $A_j$  en passar a  $A_{j+1}$ .

En aquest cas  $n_{j+1} = n_j + 1$ . Sabent l'aspecte que té la matriu estesa  $\overline{A}_j$  a la fila i columna  $n_j + 1$  (són una fila i columna de la matriu identitat) directament podem trobar unes matrius eta fila ( $\eta_{j_f}$ ) i eta columna ( $\eta_{j_c}$ ) escaients per tal de transformar aquestes fila i columna en la fila i columna noves a afegir a  $A_{j+1}$ . Llavors tenim que  $\overline{A}_{j+1} = \overline{\eta}_{j_f} \overline{A}_j \overline{\eta}_{j_c}$ . En aquest cas es veu com és d'important mantenir la condició de que la matriu subdiagonal dreta inferior de la matriu estesa que actualitzem ha de ser igual a alguna cosa coneguda i invariant (en aquest cas la matriu identitat), ja que si no seria impossible trobar  $\eta_{j_f}$  i  $\eta_{j_c}$  tals que multiplicades per “alguna cosa” —aquesta cosa és per nosaltres coneguda perquè sabem que tenim una matriu identitat a la part subdiagonal de la matriu estesa— donessin la fila i columnes desitjades.

Queda clar, doncs, que en tot moment podem actualitzar  $\overline{A}_{j+1}$  en funció de  $\overline{A}_j$  de forma  $\overline{A}_{j+1} = E_j \overline{A}_j F_j$ , estant formades  $E_j$  i  $F_j$  per matrius de permutació i/o matrius etes. De forma inductiva podem escriure  $\overline{A}_{j+1} = E_j E_{j-1} \overline{A}_{j-1} F_{j-1} F_j$ , i així podríem continuar fins arribar al punt en que vam recalculer  $A_k$  a la iteració  $k$ . Llavors podem escriure de forma general  $\forall j, k \leq j < k + i, \overline{A}_j = E \overline{A}_k F$ , on  $E = \prod_{l=1}^{j-k} E_{j-l}$  i  $F = \prod_{l=1}^{j-k} E_{k+l-1}$ . Llavors per tal de resoldre els sistemes  $\overline{A}_j \overline{x}_j = \overline{b}_j$  cal fer:

$$\begin{aligned} \overline{A}_j \overline{x}_j &= \overline{b}_j \\ E \overline{A}_k F \overline{x}_j &= \overline{b}_j \\ \overline{A}_k F \overline{x}_j &= E^{-1} \overline{b}_j \\ \overline{A}_k z_j &= E^{-1} \overline{b}_j, \text{ on } z_j = F \overline{x}_j \\ z_j &= \overline{A}_k^{-1} E^{-1} \overline{b}_j \\ \text{I finalment } \overline{x}_j &= F^{-1} z_j \end{aligned}$$

És a dir, per tal de resoldre els sistemes desitjats cal invertir els productes de matrius  $E$  i  $F$  i tenir alguna forma de calcular sistemes amb la matriu  $\overline{A}_k$  (que és el mateix que calcular sistemes amb la matriu  $A_k$ ) calculada a la iteració  $k$ . Pel que fa a les inverses de  $E$  i  $F$ , aquestes són directament calculables, donat que són productes de matrius etes i de permutació que tenen inverses conegudes. De fet el més fàcil és no emmagatzemar  $E$  i  $F$  com producte de matrius etes i de permutació, sinó

emmagatzemar directament  $E^{-1}$  i  $F^{-1}$  com producte de les inverses de les matrius de permutació i matrius etes (que continuen essent matrius de permutació i matrius etes). Per la seva banda per tal de calcular sistemes amb la matriu  $A_k$  només cal reinvertir una vegada a la iteració  $k$  aquesta matriu, i després s’usarà la reinversió a cada iteració  $j$ ,  $k \leq j < k + i$ .

Es veu clarament com el fet de treballar amb la matriu estesa (de dimensió  $n_k + i$ ) elimina els problemes d’una actualització amb dimensió variable. Naturalment cal prendre un valor de  $i$  —és a dir, cada quantes iteracions recalquem la matriu  $A$ — el suficientment “bo”: és a dir ni massa petit (sinó estariem recalculant i invertint la matriu  $A$  massa vegades) ni massa gran (ja que llavors la dimensió de la matriu estesa seria gran i, a més, augmentariem els possibles errors de precisió creats en afegir matrius etes i de permutació a cada iteració). Un punt important és el fet de mantenir a la matriu estesa el bloc diagonal de la part dreta inferior igual a la matriu identitat. Aquest condició s’ha de considerar com una “condició invariant”, que s’ha de preservar en tot moment, i gràcies a ella sabrem com passar de  $A_j$  a  $A_{j+1}$ . Es podria haver escollit una altra condició invariant (per exemple, mantenir no la matriu identitat sinó una matriu diagonal de dosos) i tenint en compte això tot funcionaria d’igual forma. Tanmateix s’ha escollit la matriu identitat perquè simplifica el procés d’actualització.

### 4.3. Mètode general aplicat a la matriu $Q$ en particular.

En aquesta secció es particularitzarà la metodologia descrita a l’apartat anterior en el cas concret de que la matriu  $A$  a actualitzar sigui la matriu  $Q$  del mètode del particionament primal. Es tractarà l’actualització de  $Q$  pels sis casos possibles de pivotació que poden haver al mètode del particionament primal, tal i com s’ha descrit a apartats anteriors. Es farà una divisió clara en la forma d’actualitzar segons abandonin la base o bé una variable folga o arc complementari, o bé una variable pertanyent a un arbre bàsic. Els dos tipus d’actualització es tractaran en dos apartats diferents. Previament, però, introduïrem uns conceptes previs comuns a ambdós tipus d’actualitzacions (una altra descripció d’aquests conceptes previs pot ser trobada a [5]).

#### 4.3.1. Conceptes previs.

Recordem que al mètode del particionament primal la base a la iteració qualsevol  $i$  pot ser escrita com:

$$B_i = \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & R_1 & 0 \\ \hline L_2 & R_2 & 0 \\ \hline L_3 & R_3 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}$$

Considerem ara la matriu  $L_i$  que definirem com:

$$L_i = \begin{array}{|c|c|c|} \hline \mathbb{1} & -L_1^{-1}R_1 & 0 \\ \hline 0 & \mathbb{1} & 0 \\ \hline 0 & 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}$$

Lavors el producte  $B_i^* = B_i L_i$  és:

$$B_i^* = B_i L_i = \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & R_1 & 0 \\ \hline L_2 & R_2 & 0 \\ \hline L_3 & R_3 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|c|} \hline \mathbb{1} & -L_1^{-1}R_1 & 0 \\ \hline 0 & \mathbb{1} & 0 \\ \hline 0 & 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & 0 & 0 \\ \hline L_2 & \mathbf{Y}_i & \\ \hline L_3 & & \\ \hline \end{array}$$

On  $Y_i$  es defineix com:

$$Y_i = \begin{array}{|c|c|} \hline R_2 - L_2 L_1^{-1} R_1 & 0 \\ \hline R_3 - L_3 L_1^{-1} R_1 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline Q_i & 0 \\ \hline D_i & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \quad (19)$$

Cal observar que la submatriu diagonal superior de  $Y_i$  correspon exactament amb la matriu de treball  $Q$  del mètode del particionament primal. Lavors actualitzar  $Q_{i+1} = f(Q_i)$  es redueix a actualitzar  $Y_{i+1} = f(Y_i)$ .

Cada pivotació a la base  $B_i$  implica un canvi de columna a la mateixa. Aquesta operació pot ser representada matricialment mitjançant un producte amb una matriu eta (o matriu de permutació en el cas de que en comptes d'introduir una nova variable el que fem sigui permutar dues columnes de la base actual; de totes formes tant en un cas com a l'altre representarem sempre amb  $\eta$  la matriu usada per fer l'actualització, on  $\eta$  tant pot ser una matriu eta com una de permutació) de forma  $B_{i+1} = B_i \eta$  —eliminem el subíndex  $i$  de la matriu eta per simplificar la notació—. Tenint en compte la definició de  $B_i^*$  i l'expressió d'actualització de  $B_i$  a base de matrius  $\eta$ , obtenim:

$$\begin{aligned} B_{i+1}^* &= B_{i+1} L_{i+1} \\ B_{i+1}^* &= B_i \eta L_{i+1} \\ B_{i+1}^* &= B_i^* L_i^{-1} \eta L_{i+1} \end{aligned} \quad (20)$$



Directament de l'expressió (20) obtenim (fent la inversa de la part dreta i esquerra):

$$B_{i+1}^{*-1} = L_{i+1}^{-1} \eta^{-1} L_i B_i^{*-1} \quad (21)$$

De fet pels nostres propòsits serà més útil l'expressió amb la inversa (21) que l'equació (20). Per tal d'expressar l'equació (21) de forma matricial simplificada, considerarem les següents particions de les matrius  $B_i^*$  i  $L_i$ :

$$B_i^* = \begin{array}{|c|c|c|} \hline L_1 & 0 & 0 \\ \hline L_2 & \multicolumn{2}{c}{Y_i} \\ \hline L_3 & & \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline C_i & 0 \\ \hline A_i & Y_i \\ \hline \end{array} \quad \text{on } C_i = L_1 \quad , \quad A_i = \begin{array}{|c|} \hline L_2 \\ \hline L_3 \\ \hline \end{array}$$

$$L_i = \begin{array}{|c|c|c|} \hline \mathbb{1} & -L_1^{-1} R_1 & 0 \\ \hline 0 & \mathbb{1} & 0 \\ \hline 0 & 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & V_i \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \quad \text{on } V_i = \begin{array}{|c|c|} \hline -L_1^{-1} R_1 & 0 \\ \hline \end{array}$$

A l'expressió (21), però, són necessàries les inverses de les matrius  $L_{i+1}$  i  $B_i^*$ . A partir del particionament anterior pot veure's que les inverses anteriors poden expressar-se de forma:

$$L_{i+1}^{-1} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & -V_{i+1} \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \quad B_i^{*-1} = \begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_i & 0 \\ \hline \bar{A}_i & Y_i^{-1} \\ \hline \end{array} \quad \text{on } \bar{C}_i = C_i^{-1} \quad \text{i} \quad \bar{A}_i = -A_i C_i^{-1} Y_i^{-1}$$

Per tant l'equació (21) en forma matricial pot ser escrita com:

$$\begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_{i+1} & 0 \\ \hline \bar{A}_{i+1} & Y_{i+1}^{-1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & -V_{i+1} \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \eta^{-1} \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & V_i \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_i & 0 \\ \hline \bar{A}_i & Y_i^{-1} \\ \hline \end{array} \quad (22)$$

A partir de l'expressió (22) es pot obtenir la formulació per tal d'actualitzar  $Q$ . En fer l'actualització distingirem dos casos segons el tipus de variable que surt de la base, el qual modifica substancialment l'aspecte de la matriu  $\eta^{-1}$  (encara no descrita amb molt detall) que apareix a l'equació (22). Presentem a continuació els dos casos

esmentats en funció de la variable que deixa la base. Caldrà tenir present en tot moment, però, que la matriu que actualitzarem realment serà:  $\bar{Q}_i = \begin{pmatrix} Q_i & 0 \\ 0 & \mathbb{1} \end{pmatrix}$ .

#### 4.3.2. Surt de la base una folga o arc complementari.

Aquest és el primer dels casos descrit a la secció 4.1, que ahora es subdivideix en quatre casos més. En sortir una folga o un arc complementari de la base les submatrius  $L_1$ ,  $L_2$  i  $L_3$  resten intactes, i la matriu  $\eta$  de l'equació (22) per reflectir el canvi a la base i la seva inversa seran de la forma:

$$\eta = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & \eta_2 \\ \hline 0 & \eta_4 \\ \hline \end{array} \quad \eta^{-1} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & \bar{\eta}_2 \\ \hline 0 & \eta_4^{-1} \\ \hline \end{array} \quad \text{on } \bar{\eta}_2 = -\eta_2\eta_4^{-1}$$

Tenint en compte que la inversa d'una matriu eta també és una matriu eta, llavors la matriu  $\eta^{-1}$  ha de ser matriu eta, i per tant també ho seran les matrius  $\bar{\eta}_2$  i  $\eta_4^{-1}$  en particular. Substituint el valor de  $\eta^{-1}$  anterior a l'equació (22) obtenim:

$$\begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_{i+1} & 0 \\ \hline \bar{A}_{i+1} & Y_{i+1}^{-1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & -V_{i+1} \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & \bar{\eta}_2 \\ \hline 0 & \eta_4^{-1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & V_i \\ \hline 0 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_i & 0 \\ \hline \bar{A}_i & Y_i^{-1} \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_{i+1} & 0 \\ \hline \bar{A}_{i+1} & Y_{i+1}^{-1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline \mathbb{1} & \bar{\eta}_2 - V_{i+1}\eta_4^{-1} \\ \hline 0 & \eta_4^{-1} \\ \hline \end{array} \begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_i + V_i\bar{A}_i & V_iY_i^{-1} \\ \hline \bar{A}_i & Y_i^{-1} \\ \hline \end{array}$$

$$\begin{array}{|c|c|} \hline \bar{C}_{i+1} & 0 \\ \hline \bar{A}_{i+1} & Y_{i+1}^{-1} \\ \hline \end{array} = \begin{array}{|c|c|} \hline * & * \\ \hline * & \eta_4^{-1}Y_i^{-1} \\ \hline \end{array}$$

(A l'expressió anterior els termes \* serien els resultats obtinguts en fer el producte per blocs, obviats aquí per no complicar la notació i ser del tot irrelevantes pels nostres propòsits). Igualant per blocs directament s'obté:

$$Y_{i+1}^{-1} = \eta_4^{-1}Y_i^{-1} \iff Y_{i+1} = Y_i\eta_4 \quad (23)$$

Cal recordar que la columna eta de  $\eta_4$  (la única que és diferent de 0 i necessària per fer l'actualització) és un valor ja calculat prèviament durant el procés d'optimització. Aquesta columna eta és de fet el vector  $P$  trobat en resoldre  $BP = N$ , essent  $B$  la base en el moment actual i  $N$  una columna associada amb una variable no bàsica (en el cas lineal) o superbàsica (en el cas no lineal). A continuació, i basant-nos en



de la submatriu identitat, i posteriorment convertir-les en una fila i columna de la identitat.

Per tal de realitzar l'abans dit, i seguint la metodologia general exposada a seccions anteriors, premultiplicarem  $Q_i$  amb la matriu de permutació  $P_r$  (per intercanviar la fila  $r$  i  $n_i$ ), i postmultiplicarem amb la matriu  $P_s$  per intercanviar les columnes  $s$  i  $n_i$ . Obtenim d'aquesta manera una matriu intermèdia  $\hat{Q}_{i+1} = P_r Q_i P_s$ . Ara cal convertir la fila i columna  $n_i$  de  $\hat{Q}_{i+1}$  (les originals fila  $r$  i columna  $s$ ) en una fila i columna de  $\mathbb{1}$ . Per fer això haurem de trobar unes matrius eta fila  $\eta_f$  i eta columna  $\eta_c$  que pre i postmultiplicaran a  $\hat{Q}_{i+1}$ .

Primer veiem com trobar  $\eta_c$ . Si recordem la fórmula (23) per tal d'actualitzar la matriu  $Y_{i+1}$  i l'expressem en forma de matrius per blocs tenim:

$$Y_{i+1} = \begin{array}{|c|c|} \hline Q_i & 0 \\ \hline D_i & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \quad \eta_4 = \begin{array}{|c|c|} \hline Q_i & 0 \\ \hline D_i & \mathbb{1} \\ \hline \end{array} \quad \begin{array}{|c|c|} \hline \eta_5 & 0 \\ \hline \eta_6 & \mathbb{1} \\ \hline \end{array}$$

on hem particionat  $\eta_4$  de forma escaient. Observem per tant com directament la submatriu  $\eta_5$  el que fa es transformar la columna original  $s$  de  $Y_i$  que sortia de la base en una columna identitat. Llavors directament tenim que la matriu  $\eta_c$  desitjada és  $\eta_c = \eta_5$  (i recordem que  $\eta_4$  és ja una matriu coneguda, cosa que ens estalvia temps de càlcul per trobar  $\eta_c$ ).

Per tal de trobar  $\eta_f$  operarem com al subcàs (1.a). Llavors buscarem un vector  $\gamma$  tal que

$$\gamma(\hat{Q}_{i+1}\eta_c) = e_{n_i}$$

essent  $e_{n_i}$  l' $n_i$ -èssim vector de la matriu identitat. Amb aquest vector  $\gamma$  formem llavors directament la matriu  $\eta_f$ , amb  $\gamma$  situat a la fila  $n_i$ -èssima.

Finalment l'actualització en aquest subcàs queda com:

$$\begin{aligned} Q_{i+1} &= \eta_f \hat{Q}_{i+1} \eta_c \\ Q_{i+1} &= \eta_f P_r Q_i P_s \eta_c \end{aligned}$$

Donat que hem d'actualitzar la matriu estesa, directament escrivim:

$$\bar{Q}_{i+1} = \bar{\eta}_f \bar{P}_r \bar{Q}_i \bar{P}_s \bar{\eta}_c$$

Observem com l'únic càlcul necessari en aquest cas torna a ser trobar el vector  $\gamma$  de la matriu  $\eta_f$ .

1.c) Entra: arc - Surt: folga.

En aquest cas la matriu  $Q_{i+1}$  s'amplia amb una nova fila (associada a la constricció a banda o de capacitat mútua de la folga que surt a la base) i amb una nova columna (associada a l'arc que entra a la base i que esdevindrà arc complementari). Per tant en aquest cas la dimensió  $n_{i+1}$  de  $Q_{i+1}$  serà  $n_{i+1} = n_i + 1$ , i conseqüentment la submatriu identitat diagonal inferior de  $\bar{Q}_{i+1}$  disminuirà la seva dimensió respecte la iteració anterior, és a dir  $l_{i+1} = l_i - 1$ .



1.d) Entra: arc - Surt: arc complementari.

En aquest cas la dimensió de la matriu de treball no varia. L'única operació a fer és substituir la columna associada a l'arc complementari que deixa la base per una altra associada a l'arc que entra a la base, el qual esdevindrà complementari. Directament a partir de la fórmula (23) considerant les matrius particionades per blocs, tal i com s'ha fet als subcasos anteriors, obtenim l'actualització per aquest subcàs (directament l'escrivim en forma de matrius esteses):

$$\bar{Q}_{i+1} = \bar{Q}_i \bar{\eta}_c, \text{ on } \bar{\eta}_c = \bar{\eta}_5$$

Com s'observa aquest cas no necessita de cap càlcul suplementari.

#### 4.3.3. Surt de la base un arc del $k$ -èssim arbre d'expansió.

Tal i com vam detallar en apartats anteriors, en el cas de sortir un arc pertanyent a l'arbre d'expansió mínima de l'article  $k$  mirarem si existeix algun arc complementari del mateix article que el pugui substituir (en el cas que la variable que entri a la base sigui una folga aquest arc existirà sempre, mentre que en el cas de que entri un arc pot o no existir).

Considerem que deixa la base l'arc  $s$  de l'arbre per l'article  $k$ ,  $B_k$ . El conjunt de camins dels arcs complementaris de l'article  $k$  es representen mitjançant  $V_k = B_k^{-1} R_{1_k}$ . Llavors la condició de “veure si algun arc complementari pot substituir a l'arc  $s$  que deixa la base” és equivalent a “buscar algun arc complementari tal que en el seu camí aparegui l'arc  $s$ ”. A partir de  $V_k$  (que ens dona tots els camins dels arcs complementaris de l'article  $k$ ) aquesta darrera condició es redueix a veure si  $\gamma = V_k^s$  és o no un vector igual a 0 (on  $V_k^s$  representa la fila  $s$  de  $V_k$ ). Llavors segons  $\gamma = 0$  o  $\gamma \neq 0$  tindrem els dos subcasos que a continuació descriurem.

2.a)  $\gamma = 0$ .

En aquest cas cap arc complementari pot ser intercanviat per l'arc que surt de l'arbre d'expansió mínima. Llavors el nou arc entrant substituirà l'arc que surt dins l'arbre. Implícitament assumim, aleshores, que quan  $\gamma = 0$  la variable que entra a la base ha de ser un arc i no una folga (en cas de que fos una folga no podríem mantenir l'arbre d'expansió mínima i la base esdevindria singular). A partir de la definició de  $Q$ , l'expressió de la nova  $Q_{i+1}$  serà ara:

$$Q_{i+1} = R_{2_{i+1}} - L_{2_{i+1}} (L_{1_{i+1}}^{-1} R_{1_{i+1}})$$

on es verifica que  $R_{2_{i+1}} = R_{2_i}$  i que  $L_{2_i}$  i  $L_{2_{i+1}}$  només difereixen en la columna associada amb els arcs que han estat intercanviats (arc que ha sortit i arc que ha entrat). Pel que fa al terme  $L_{1_{i+1}}^{-1} R_{1_{i+1}}$  amb els camins dels complementaris dins els arbres, hem de tenir en compte que  $R_{1_{i+1}} = R_{1_i}$  (és a dir, el conjunt d'arcs complementaris roman invariable), mentre que  $L_{1_{i+1}}$  i  $L_{1_i}$  difereixen (igual a com passava amb  $L_2$ ) en la columna de l'arc sortint/entrant. Donat que l'únic canvi que hi hagut en els arbres bàsics ha estat el reemplaçament de l'arc que ha sortit de  $B_k$  (que anomenarem  $a_s$ ) pel que ha entrat (representat per  $a_e$ ), llavors la única possible diferència en els camins pot ser que l'arc  $a_e$  aparegui al camí d'algun arc complementari de l'article  $k$ . La següent proposició demostra que això no és possible.

**Proposició.**

Sigui  $a_s$  l'arc que surt de  $B_k$ ,  $a_e$  l'arc que el reemplaçarà a  $B_k$ ,  $R_{1_k}$  el conjunt d'arcs complementaris de l'article  $k$ , i  $\text{cicle}(a)$  el conjunt d'arcs de  $B_k$  que formen el cicle de l'arc  $a$ .

Si  $\forall a \in R_{1_k}$ ,  $a_s \notin \text{cicle}(a)$  llavors també es verificarà després de fer la pivotació que  $a_e \notin \text{cicle}(a)$

*Demostració.*

Suposem que després de fer la pivotació  $\exists a \in R_{1_k}$  tal que  $a_e \in \text{cicle}(a)$ . Això implica que hem hagut de trencar en pivotar el cicle previ de  $a$  per a que pogués entrar  $a_e$ . Però per a trencar el cicle previ de  $a$  la única possibilitat és que l'arc que surt  $a_s$  estigui contingut en ell. Però això contradiu la hipòtesi inicial de que  $\forall a \in R_{1_k}$ ,  $a_s \notin \text{cicle}(a)$ . Per tant no pot haver cap arc  $a$  tal que  $a_e \in \text{cicle}(a)$ . ■

Llavors tenim que els camins dels arcs complementaris no queden modificats tampoc en fer la pivotació. A més a l'expressió  $Q_{i+1} = R_{2_{i+1}} - L_{2_{i+1}}(L_{1_{i+1}}^{-1} R_{1_{i+1}})$ , donat que l'arc  $a_e$  no apareix dins cap camí dels complementaris —tot i que  $L_{2_{i+1}}$  s'hagi modificat just en la columna de  $a_e$ — el terme  $L_{2_{i+1}}(L_{1_{i+1}}^{-1} R_{1_{i+1}})$  no varia respecte la iteració anterior. Llavors tenim directament que

$$Q_{i+1} = Q_i \iff \overline{Q}_{i+1} \overline{Q}_i$$

En aquest cas, doncs, la matriu de treball roman invariant en fer la pivotació.

2.b)  $\gamma \neq 0$ .

En aquest cas l'actualització es fa en dues etapes:

i) En primer lloc prenem una posició  $r$  de  $\gamma$  tal que  $\gamma_r \neq 0$ . Llavors substituïrem les columnes associades a l'arc  $s$  que surt de la base i l'arc complementari  $r$ . És a dir, el que fem realment és una permutació de dues columnes que ens preserven l'estructura general de la nostra base (aquesta és: tenir arbres d'expansió mínima per una banda i arcs complementaris per una altra).

ii) Ara l'arc  $r$  que havíem de treure de la base es troba com arc complementari. Llavors en aquest segon pas el que hem de fer és aplicar la metodologia proposada als subcasos ja presentats segons la variable a entrar sigui una folga (amb el qual aplicarem el subcàs 1.b) o un arc (aplicant llavors el subcàs 1.d). Ara, però, en aplicar els subcasos 1.b o 1.d no disposarem directament del valor de la matriu  $\eta_c = \eta_5$  com abans, i caldrà calcular-la.

Centrem-nos, però, en la primera de les etapes abans esmentades (on permutem l'arc  $s$  que deixa un arbre generador, i l'arc  $r$  complementari). Recordant l'expressió matricial (22) per fer l'actualització de  $B_{i+1}^*$ , veiem que en aquest cas la matriu  $\eta^{-1}$  no és realment una matriu eta, sinó una matriu de permutació (entre les columnes dels arcs  $r$  i  $s$ ). En comptes de parlar de matriu  $\eta$  ho farem de matriu  $P$  de permutació de









## REFERÈNCIES

- [1] Bradley, G.H.; G.G. Brown i G.W. Graves. 1977. *Design and implementation of large scale primal transshipment algorithms*. Management Science, Vol.24, N.1, pp 1-34.
- [2] Castro, J. i N. Nabona. 1994. *Nonlinear multicommodity network flows through primal partitioning and comparison with alternative methods*. System Modelling and Optimization. Proceedings of the 16th IFIP Conference. J. Henry and J.-P. Yvon editors. pp. 875-884. Springer-Verlag.
- [3] Duff, I.S.; A.M. Erisman i J.K. Reid. 1986. *Direct Methods for Sparse Matrices*. Oxford University Press, New York.
- [4] Hellerman, E i D. Rarick. 1971. *Reinversion with the preassigned pivot procedure*. Mathematical Programming, v. 1, pp. 195-216.
- [5] Kennington, J.L. i R.V. Helgason. 1980. *Algorithms for network programming*. John Wiley & Sons, New York.
- [6] Murtagh, B.A. i M.A. Saunders. 1978. *Large-scale linearly constrained optimization*. Mathematical Programming, v. 14, pp. 41-72