

MA4701. Optimización Combinatorial. 2013.

Profesor: José Soto

Escriba(s): Andrés Cristi y Pedro Vergara I.

Fecha: 11 de Octubre de 2013.



Cátedra 15

1. Algoritmo Húngaro Primal-Dual

Recordemos que el algoritmo húngaro primal-dual recibe como entrada una matriz de costos c_{ij} y devuelve un matching perfecto M de costo mínimo junto con el par (u, v) dual óptimo. Veamos su pseudocódigo:

Algoritmo 1 Algoritmo Húngaro Primal-Dual

```

1: Solución Inicial:
2:  $u_j \leftarrow 0, \forall i \in A$ .
3:  $v_j \leftarrow \min_{i \in A} c_{ij}, \forall j \in B$ .
4:  $w_{ij} \leftarrow c_{ij} - u_i - v_j$ .
5:  $F_0 \leftarrow \{ij \in E : w_{ij} = 0\}$ .
6:  $M \leftarrow$  matching máximo en  $F_0$ .
7: while ( $M$  no es matching perfecto en  $F_0$ ) do
8:    $s \leftarrow$  nuevo vértice fuera de  $A \cup B$ .
9:    $F_{dir} \leftarrow \{(i, j) \in A \times B : ij \in F_0 \setminus M\} \cup \{(j, i) \in B \times A : ij \in M\} \cup \{(s, i) \in \{s\} \times A : i \text{ es } M\text{-expuesto}\}$ .
10:   $L \leftarrow$  vértices alcanzables desde  $s$  en  $(V + s, F_{dir})$ .
11:   $\delta \leftarrow \min_{i \in A \cap L, j \in B \setminus L} w_{ij}$ .
12:   $u_i \leftarrow u_i + \delta, \forall i \in A \cap L$ .
13:   $v_j \leftarrow v_j - \delta, \forall j \in B \cap L$ .
14:  Actualizar  $F_0$  y  $M$ .
15: end while
16: return  $M, u, v$ .
```

Es importante recordar que el algoritmo recién enunciado encuentra un matching perfecto de costo mínimo en el grafo bipartito $G = (A \dot{\cup} B, E)$ con $E = A \times B, |A| = |B| = n$ y $C_{ij} \in \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$. Además se basa en la siguiente igualdad entre los valores óptimos de los problemas primal y dual:

$$\begin{aligned}
 \min \sum_{i \in A, j \in B} x_{ij} c_{ij} &= \max \sum_{i \in A} u_i + \sum_{j \in B} v_j \\
 \text{s.a.} & \text{s.a.} \\
 \sum_i x_{ij} = 1 \quad \forall j \in B & \quad u_i + v_j \leq c_{ij} \\
 \sum_j x_{ij} = 1 \quad \forall i \in A & \\
 x \geq 0 &
 \end{aligned}$$

Los siguientes resultados serán consecuencia de la correctitud del algoritmo.

Teorema 1 (Birkhoff - Von Neumann).

Todo punto extremo del politopo $P = \{x \in \mathbb{R}^E : \sum_j x_{ij} = 1, \sum_i x_{ij} = 1, x \geq 0\}$ es integral y en particular es el vector indicatriz de algún matching.

Teorema 2 (König-Egerváry).

Si los costos c_{ij} son enteros, entonces existe el par (u, v) solución dual óptima entera.

El siguiente diagrama explica el funcionamiento del algoritmo:

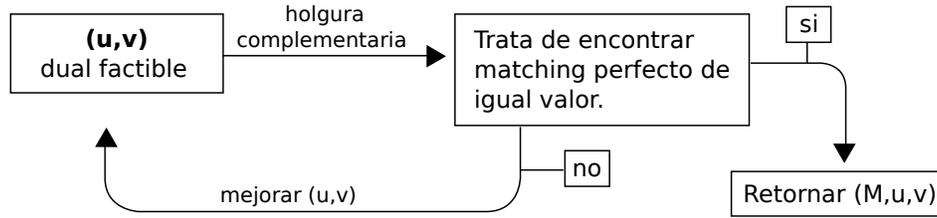


Figura 1: Esquema del algoritmo húngaro.

Veamos qué pasa al salir del ciclo while. Entonces, si M es perfecto, tenemos que $\sum_{ij \in M} c_{ij} = \sum_{i \in A} u_i + \sum_{j \in B} v_j$, ya que $M \subseteq F_0$. Luego, si el algoritmo termina, tendremos que su solución es óptima. En lo que sigue mostraremos que el algoritmo siempre termina.

Si al principio de una iteración M no es perfecto, entonces $C = (A \setminus L) \cup (B \cap L)$ es un cubrimiento mínimo de F_0 .

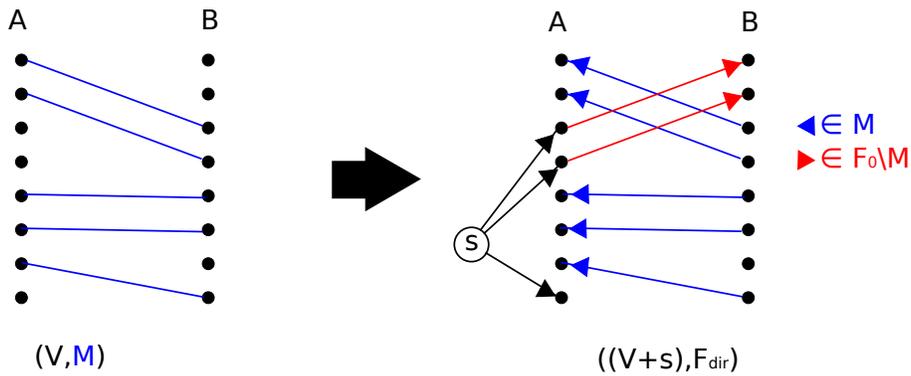


Figura 2: Construcción del grafo dirigido.

Probemos por contradicción que C es cubrimiento. Supongamos que $i \in A \cap L, j \in B \setminus L$ son tales que ij no está cubierto.

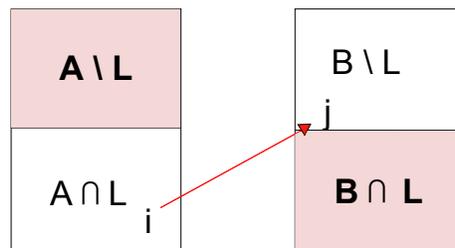


Figura 3: Cubrimiento mínimo de F_0 .

- $ij \notin F_0 \setminus M$ pues entonces $(i, j) \in F_{dir}$, pero i es alcanzable y j no es alcanzable, lo cual es una contradicción.
- $ij \notin M$ pues si estuviera sería el único arco con cabeza en i en F_{dir} . Pero i es alcanzable y luego j es alcanzable, lo que también es una contradicción.

Luego C es cubrimiento de F_0 .

Veamos que $|C| = |M|$. En efecto, si $ij \in M$, entonces, o bien ambos i y j son alcanzables, o bien ambos no lo son. Por lo tanto, las aristas de M tienen un solo extremo en C y luego, necesariamente, $|M| = |C|$.

Volvamos al algoritmo.

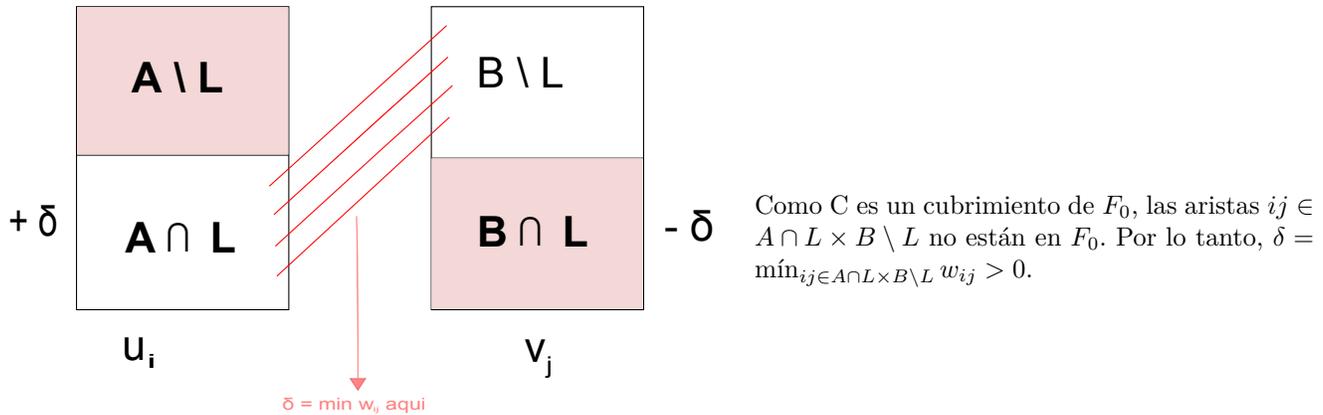


Figura 4: Cubrimiento mínimo de F_0 .

Llamemos u' y v' a los vectores calculados en las líneas 12 y 13 del algoritmo. La clase pasada observamos que $u'_i + v'_j \geq C_{ij}, \forall i, j \in A \times B$. Con lo cual, (u', v') también es factible.

Por otro lado tenemos que el costo de la nueva solución dual menos la antigua, $u'(A) + v'(B) - u(A) - v(B)$ es igual a

$$\begin{aligned} & \delta(|A \cap L| - |B \cap L|) \\ &= \delta(|A| - (|A \setminus L| + |B \cap L|)) && \geq \delta \cdot 1 \\ &= \delta(|A| - |M|) && \geq \delta \cdot 1 \end{aligned}$$

Lo anterior dice que en cada iteración en que M no es matching perfecto, encontramos una solución dual que es estrictamente mayor que la solución dual anterior, con lo cual nos acercamos a la solución óptima. Veremos a continuación que el número de iteraciones necesarias para llegar al óptimo es finita y acotada por un polinomio.

Lema 1. *El número de iteraciones es $O(n^2)$.*

Demostración.

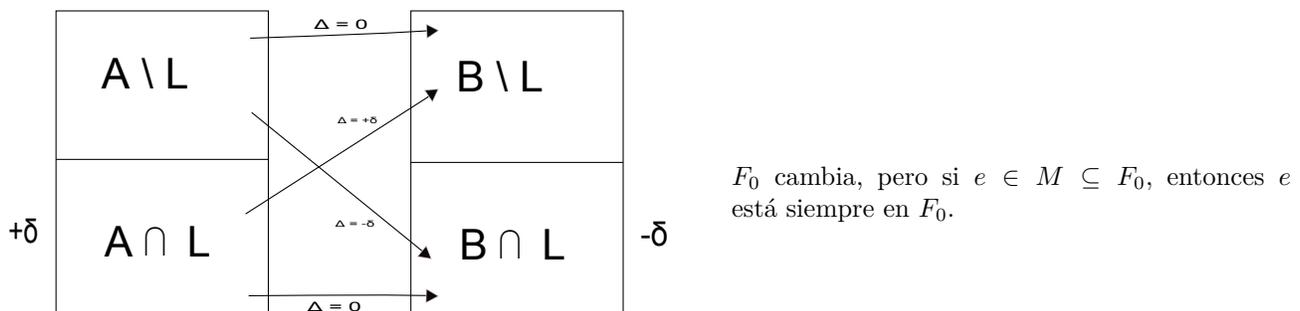


Figura 5: Iteración del algoritmo.

El tamaño de M ($|M|$) no decrece. Llamemos iteración exitosa si $|M|$ crece (no pueden haber más que n iteraciones exitosas). Veamos que entre 2 iteraciones exitosas hay a lo más n iteraciones. Entre iteraciones exitosas M es máximo y no cambia.

Afirmación: Si $v \in L$ al principio de una iteración no exitosa, entonces también lo está al final. En efecto, como es alcanzable y como M no cambia, sigue estando ahí.

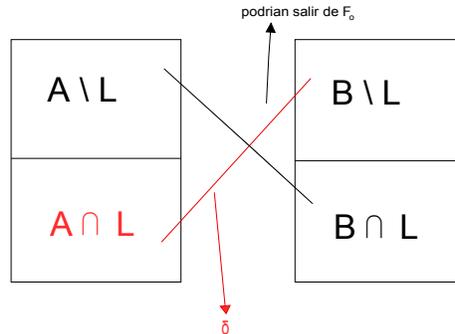


Figura 6: Modificación de F_0 .

Pero si $\delta = w_{i'j'}$, con $i' \in A \cap L$ y $j' \in B \setminus L$, entonces $i'j'$ entra a $|F_0|$. Por lo tanto $|B \cap L|$ aumenta en 1 unidad durante una iteración no exitosa, lo que no se puede hacer más de n veces y entonces se prueba el lema. \square

Observación 1. Una iteración del ciclo **while**, toma $O(n^2)$ y por lo tanto el algoritmo termina en tiempo $O(n^4)$.

Observación 2. Se puede mejorar a $O(n^3 \log n)$ con colas de prioridad.

En las páginas anteriores probamos que el algoritmo primal-dual resuelve el problema de asignación de costo mínimo en tiempo polinomial. Gracias a esto podemos probar el **Teorema 1**:

Demostración. Para toda función de costo c , la expresión $c^T x$ con $x \in P$ se minimiza en un punto con coordenadas enteras, de aquí se deduce que todo punto extremo de P es integral. \square

Otra forma de plantear el Teorema 1, es decir que P es la envoltura convexa, osea,

$$P = \text{conv}(\{x_M : M \text{ matchings perfectos en } E\}).$$

Con esto tenemos que si x esta en P , entonces existen matchings M_1, \dots, M_k y coeficientes $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in [0, 1]$ con $\sum_{i=1}^k \lambda_i = 1$ tal que $x = \sum_{i=1}^k \lambda_i \chi_{M_i}$.

La demostración del Teorema 2 es inmediata del hecho que si los costos c_{ij} son enteros, entonces los valores w_{ij}, δ, u_i, v_j del algoritmo siempre son enteros. Y por lo tanto al final (u, v) son enteros.

1.1. Algunas consecuencias interesantes

Resultado Birkhoff-Von Neumann para $G = (A \cup B, E)$ grafo bipartito no necesariamente completo, con $|A| = |B|$:

$$P_{\text{matching perfecto}} = \{x \in \mathbb{R}^E : \sum_i x_{ij} = 1, \sum_j x_{ij} = 1, x \geq 0\} = \text{conv}(\{\chi_M : M \text{ matching perfecto en } E\}).$$

$$P_{\text{matching}} = \{x \in \mathbb{R}^E : \sum_{i \in A} x_{ij} \leq 1, \sum_{j \in B} x_{ij} \leq 1, x \geq 0\} = \text{conv}(\{\chi_M : M \text{ matching}\}).$$

Demostración. Sea x^* punto extremo de $P_{\text{matching perfecto}}$ y supongamos que x^* no es integral. Consideremos $F = \{e \in E : x_e^* \in (0, 1)\}$. Notemos que para todo vértice i en G , el grado de i en F , $d_F(i) \neq 1$ (puede ser 0, 2 o más), pues $\sum_j x_{ij}^* = 1$. Luego (V, F) es un grafo sin vértices de grado 1 y, por lo tanto, existe un ciclo $C \subseteq F$.

Como G es bipartito, el ciclo es par. Enumeremos las aristas de C en el orden que aparecen y llamemos C^+ a los pares y C^- a los impares.

Sea $\delta > 0$ pequeño a ser elegido después. Definamos:

$$x_e^+ = \begin{cases} x_e^* & \text{si } e \notin C \\ x_e^* + \delta & \text{si } e \in C^+ \\ x_e^* - \delta & \text{si } e \in C^- \end{cases} \quad x_e^- = \begin{cases} x_e^* & \text{si } e \notin C \\ x_e^* - \delta & \text{si } e \in C^+ \\ x_e^* + \delta & \text{si } e \in C^- \end{cases}$$

Si δ es suficientemente pequeño ($\delta = \min\{\min\{x_e^* : e \in C^-\}; \min\{1 - x_e^* : e \in C^+\}\}$), entonces x^+ y x^- son puntos de $P_{\text{matching perfecto}}$. Además tenemos que esto contradice la definición de punto extremo, pues $x^* = \frac{1}{2}(x^+ + x^-)$. \square

La demostración para el polígono P_{matching} queda propuesta como problema controlable.