

Profesor: José Soto

Escribas: Manuel Cáceres, Felipe Garrido, Camila Romero,  
Sebastián Tapia.

Fecha: 14 de Noviembre 2014 .



## Cátedra 26

### 1. Recuerdo

En la clase pasada se mencionó que se podía resolver el problema de Matching Perfecto en grafos generales, escribiendo este como un problema de programación lineal y prosiguiendo con el *Método de la elipsoide*<sup>1</sup>.

Para esto se definieron los siguientes conjuntos :

$$(1) \quad P_{\text{Matching perfecto}}(G) = \text{conv}(\chi^M : M \text{ es Matching}).$$

$$(2) \quad Q(G) = \{ x \in \mathbb{R}^E : x(\delta(v)) = 1, \forall v \in V, \\ x(\delta(S)) \geq 1, \forall S \subseteq V : |S| \text{ impar}, \\ x \geq 0 \}.$$

### 2. Teorema de Edmonds

**Teorema 1** (Teorema de Edmonds).

$$P(G) = Q(G)$$

*Demostración.* Inducción en  $n + m = |E| + |V|$  :

**Caso base:** ( $n + m = 1$ ) Se tiene que  $n = 1$  y  $m = 0$ , por lo tanto  $P(G) = Q(G) = \emptyset$ .

**Caso general:** ( $n + m \geq 2$ )

En este caso podemos suponer además que  $n$  es par, pues si no lo fuese, no existiría un Matching perfecto en  $G$ , por lo que  $P = \emptyset$  y podríamos tomar  $S = V$  tal que  $x(\delta(V)) = 0$ , por lo que  $Q$  sería vacío también. La inclusión  $P \subseteq Q$  es directa pues claramente un vértice de  $P$  cumple las condiciones para estar en  $Q$ , por lo que nos dedicaremos a demostrar la otra inclusión ( $Q \subseteq P$ ).

Sea  $x^*$  un vértice (punto extremo) de  $Q$  y dividamos la demostración en los siguientes casos :

1) Existe  $e$  tal que  $x_e^* = 0$ .

En este caso, se tiene que  $x^*|_{E-e} \in Q(G-e) = P(G-e)$  por hipótesis inductiva, es decir,  $x^*|_{E-e}$  es combinación convexa de indicatrices de matchings perfectos en  $G-e$ , y por lo tanto en  $G$ . Luego,  $x^* \in P(G)$ .

2) Existe  $e$  con  $x_e^* = 1$ ,

Análogamente a la parte anterior, tomando  $G-v-u$ , (donde  $e = uv$ ) se puede demostrar que  $x^* \in P(G)$ .

3) Para todo  $e \in E$ ,  $x_e^* \in (0, 1)$ ,

Como  $x^*(\delta(v)) = 1$ , se cumple que  $\forall v \in V : d_G(v) \geq 2$ <sup>2</sup>. Dividamos ahora nuevamente en casos :

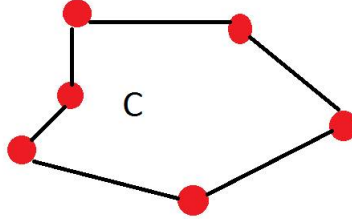
<sup>1</sup>Teniendo así un algoritmo polinomial para el problema

<sup>2</sup>Para que la suma de los del corte de 1, tienen que haber al menos 2 aristas.

i) Para todo  $v \in V : d_G(v) = 2$ .

Sabemos que  $G$  sería unión disjunta de ciclos y además, el número de vértices de cada ciclo debe ser par<sup>3</sup>.

Sea  $C$  un ciclo de estos,



se cumple entonces que  $\exists \alpha \in (0, 1)$ , tal que :

$$x_e^* = \begin{cases} \alpha & \text{para las aristas pares,} \\ 1 - \alpha & \text{para las aristas impares} \end{cases}$$

pues  $x^*(\delta(v)) = 1$ , en particular  $\forall v \in C$ .

Definimos ahora :

$x^+$  : el vector obtenido al sumar  $\epsilon$  a las aristas pares, y restar  $\epsilon$  a las aristas impares

$x^-$  : el vector obtenido al restar  $\epsilon$  a las aristas pares, y sumar  $\epsilon$  a las aristas impares

eligiendo  $\epsilon$  suficientemente pequeño como para que  $x^+, x^- \in Q$ .

Notando que  $x^* = \frac{1}{2}(x^+ + x^-)$ , contradecimos que  $x^*$  es punto extremo de  $Q$ .

ii) Existe  $v^* \in V : d_G \geq 3$ . Luego,

$$|E| = \frac{1}{2} \sum_{v \in V} d(v) > |V| \quad ^4$$

Ahora, como sabemos  $x^* \in Q$  es extremo y  $Q$  tiene dimensión  $|E|$ , entonces se tendrán  $|E|$  desigualdades ajustadas l.i. que definen a  $x^*$

Por otro lado, se tiene  $x_e^* > 0 : \forall e \in E$ , y hay solo  $|V| < |E|$  condiciones del tipo  $x(\delta(v)) = 1$ , por lo que se concluye que al menos una de las condiciones  $x^*(\delta(S)) \geq 1$  está “activa” y es l.i. con respecto a las anteriores, es decir, existe  $S$  con  $|S|$  impar y tal que  $x^*(\delta(S)) = 1$ ,  $|S| \neq 1^5$  y  $|S| \neq n - 1^6$ .

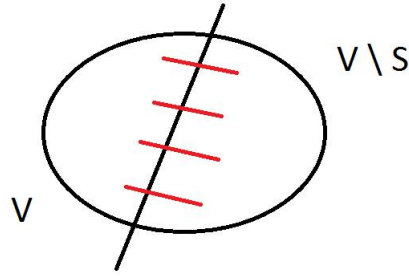
Tenemos

<sup>3</sup>Si no lo fuese, no se cumpliría la condición  $x^*(\delta(C)) \geq 1$ , con  $|C|$  impar

<sup>4</sup>Esto pues  $\forall v \in V - v^* d(v) \geq 2$  y  $d(v^*) \geq 3$

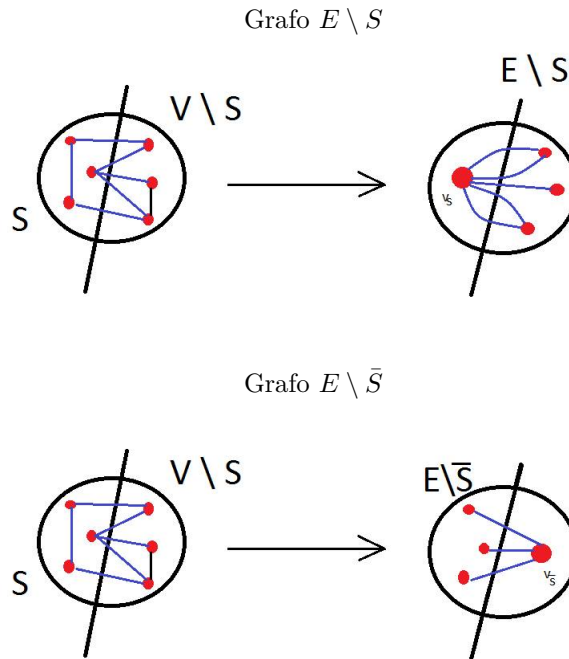
<sup>5</sup>si no, esta desigualdad se deduciría de  $x^*(\delta(v))$ , con  $S = \{v\}$  y no sería l.i.

<sup>6</sup>si no, esta desigualdad se deduciría de  $x^*(\delta(S)) = x^*(\delta(v))$ , con  $v \notin S$  y no sería l.i.



donde las líneas rojas corresponden al corte de  $V$  y  $V \setminus S$ .

Sea  $\bar{S} = V \setminus S$ . Definimos los multigrafos:  $G/S$  y  $G/\bar{S}$ , como los obtenidos al fusionar las aristas de  $S$  y  $\bar{S}$  en los vértices  $v_S$  y  $v_{\bar{S}}$  respectivamente, y eliminando los loops generados en  $v_S$  y  $v_{\bar{S}}$  al fusionar.



Definimos además :

- $x' \in \mathbb{R}^{E(G/S)}$ ,
- $x'' \in \mathbb{R}^{E(G/\bar{S})}$ ,

como las restricciones de  $x^*$  a las aristas que no fueron borradas.

**Observación 1.** Notar que  $x' \in Q(G/S)$ , pues :

$$x' \geq 0$$

$$x'(\delta_{G/S}(v)) = \begin{cases} x^*(\delta(v)) = 1 & \forall v \in V \setminus S \\ x^*(\delta(S)) = 1 & \text{si } v = v_S \end{cases}$$

$$\forall T : |T| \text{ es impar } \quad x'(\delta_{G/S}(T)) = x^*(\delta_G(T_{\text{expandido}}))$$

y lo mismo para  $x''$ , es decir,  $x'' \in Q(G/\bar{S})$

Como  $G/S$  y  $G/\bar{S}$  tienen menos vértices y aristas que  $G$ , usamos inducción y obtenemos que

$$\begin{aligned} x' &\in P(G/S) & x'' &\in P(G/\bar{S}) \\ x' &= \sum_{M'} \lambda_{M'} \chi^{M'} & x'' &= \sum_{M''} \lambda_{M''} \chi^{M''} \end{aligned}$$

, es decir, combinación convexa de indicatrices de matchings perfectos en  $G/S$  y  $G/\bar{S}$  respectivamente.

Recordando que  $x^*$  es un vértice de  $Q$ , el cual es un polítopo racional.

$\Rightarrow x^*$  tiene coordenadas racionales

$\Rightarrow x'$  y  $x''$  tienen coordenadas racionales<sup>7</sup>

Abusando un poco de notación, podemos escribir:<sup>8</sup>

$$x' = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \chi^{M'_i} \quad x'' = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \chi^{M''_i}$$

Más aún, como  $1 = x'|_{\delta(S)} = x''|_{\delta(S)} = x^*|_{\delta(S)}$ , podemos crear los matchings de modo que  $\forall i$ , las únicas aristas de  $M'_i$  y  $M''_i$  que cruzan el corte son las mismas.

Haciendo esto, podemos definir  $M_i = M'_i \cup M''_i$ , matching perfecto de  $G$ , luego

$$x^* = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N \chi^{M_i}, \quad 9$$

y así  $x^* \in P$ . ■

**Observación 2.** Como consecuencia del resultado anterior, si tenemos un oráculo de separación polinomial para:

$$P_{\text{Matching perfecto}} = \{x \in \mathbb{R}^E \mid x(S(v)) = 1, x(\delta(S)) \geq 1, x \geq 0, \forall S \subseteq V \text{ impar}\},$$

podemos usar el método elipsoidal para encontrar un vértice óptimo del PL:

$$\max\{w^t x; x \in \chi^M : M \text{ matching perfecto}\}.$$

A modo general, muchos problemas de optimización combinatorial se pueden describir definiendo los siguientes 3 objetos:

- 1) Conjunto de instancias donde nuestro problema cobra sentido, el cual se puede denotar por  $I$ . Por ejemplo durante el curso hemos usado  $I = \{\text{Grafos}\}$ , entre otros.
- 2) Conjunto de objetos factibles de interés, esto es, para cada  $G \in I$  considerar un conjunto  $\mathbb{F}(G)$  en el cual resolveremos el problema. Por ejemplo si  $I$  son grafos, podemos pensar en  $\mathbb{F}(G)$  como el conjunto de matchings perfectos o el conjunto de bosques generadores, entre otro.

<sup>7</sup>De hecho los  $\lambda_{M'}$ ,  $\lambda_{M''}$  también

<sup>8</sup>Permitiendo repeticiones en los  $M'_i$  y en los  $M''_i$

- 3) Función de peso  $\omega_G : \mathbb{F}(G) \rightarrow \mathbb{Q}$ , en el cual se basará la optimización del problema. Por ejemplo dada una instancia  $G$  en  $I$ , encontrar el objeto factible que maximiza el peso.

Una estrategia para resolver estos tipos de problemas cuando  $\omega_G$  es una función "lineal" de los elementos de cada objeto factible es escribir el problema como:

Dado  $G$ :

$$w^T x \mid x = \chi^F, F \in \mathbb{F}(G),$$

es lo mismo que resolver

$$\text{máx}\{w^T x \mid x \in \text{conv}(\chi^F \mid F \in \mathbb{F}(G))\},$$

dado esto, si además podemos describir de manera eficiente el conjunto  $\text{conv}(\chi^F \mid F \in \mathbb{F}(G))$  mediante un oráculo de separación polinomial, podríamos resolver usando el método de la elipsoide.

### 3. Clases de complejidad para problemas de Optimización Combinatorial.

Definiremos de manera informal dos clases de problemas.

- 1) Clase  $\mathcal{P}$ : Problemas tales que para todas las instancias  $G$  de  $I$ , podemos determinar en tiempo polinomial si  $\exists F \in \mathbb{F}(G)$  con  $\omega(F) \geq \alpha$ , donde  $\alpha \in \mathbb{Q}$  está dado.

Alternativamente podemos resolver  $\text{máx } w^T x \mid x \in \text{conv}(\chi^F \mid F \in \mathbb{F}(G))$  en tiempo polinomial.

- 2) Clase  $\mathcal{NP}$ : Problemas tales que dado una instancia  $G$  y  $\alpha \in \mathbb{Q}$ ,  $F$  arbitrario (no necesariamente factible), se puede verificar en tiempo polinomial si  $F \in \mathbb{F}(G)$ , y en caso de estarlo, si  $\omega(F) \geq \alpha$ .

A modo de resumen, la clase  $\mathcal{P}$  son los problemas polinomialmente resolubles, y la clase  $\mathcal{NP}$  son los polinomialmente verificables.

**Observación 3.** *El nombre  $\mathcal{P}$  y  $\mathcal{NP}$  vienen de problemas deterministas y problemas no deterministas. Además, es fácil ver que  $(\mathcal{P}) \subseteq \mathcal{NP}$*

**Gran problema abierto:** Es  $\mathcal{P} \neq \mathcal{NP}$  o  $\mathcal{P} = \mathcal{NP}$ .

#### 3.1. Reducción de Cook/Turing de problemas

**Definición 1.** Dado dos problemas  $A$  y  $B$ , decimos que  $A$  se reduce a  $B$ , o bien,  $A \leq_P^T B$  si podemos resolver  $A$  en tiempo polinomial usando la subrutina que resuelve a  $B$ . En particular, si  $B \in \mathcal{P}$  entonces  $A \in \mathcal{P}$ .

**Observación 4.** *En la definición anterior, la desigualdad se escribe  $\leq_P^T$ , donde la  $T$  proviene de que es la comparación de Turing.*

**Definición 2.**  $\mathcal{NP}$ -difícil: Un problema  $Q$  es  $\mathcal{NP}$ -difícil, si  $\forall$  problema  $X \in \mathcal{NP}$ ,  $X \leq_P^T Q$ , si ahora  $Q \in \mathcal{NP}$  se dirá  $\mathcal{NP}$ -completo.

### 4. Próxima Clase

La siguiente clase veremos el siguiente teorema.

**Teorema 2** (Cook-Levin). *Existe un problema  $\mathcal{NP}$ -difícil, que es  $\mathcal{NP}$ -completo. Más aún, es el problema denominado SAT, que refiere a determinar si una función booleana  $\phi(x)$  es "satisfactible." o no.*

Ejemplo de función SAT:  $\phi : \{V, F\}^3 \rightarrow \{V, F\}$ , definida por  $\phi(x) = (x_1 \vee x_2) \wedge (x_1 \vee x_3)$ . Es fácil notar que  $\phi$  es satisfactible, dado que  $\phi((V, V, V)) = V$ .