Algoritmos y Estructuras de Datos III

Segundo cuatrimestre 2022

Problema de flujo de costo mínimo Introducción a la programación lineal

Datos de entrada:

- 1. Un grafo dirigido G = (N, A).
- 2. Imbalance $b: N \to \mathbb{Z}_+$ de cada nodo.
- 3. Capacidad $u: A \to \mathbb{Z}_+$ de cada arco.
- 4. Costo unitario $c: A \to \mathbb{Z}_+$ para cada arco.
- Problema: Encontrar un flujo que respete el imbalance de cada nodo y las cotas de cada arco, con el menor costo posible.
 - 1. Para cada nodo $i \in N$, debemos tener $b_i = \sum_{j \in N^+(i)} x_{ij} \sum_{j \in N^-(i)} x_{ji}$.
 - 2. La cantidad x_{ij} enviada por el arco $ij \in A$ debe cumplir $0 \le x_{ij} \le u_{ij}$.
 - 3. El costo del flujo es $C = \sum_{ij \in A} c_{ij} x_{ij}$.

- Realizamos las siguientes suposiciones.
 - 1. Todos los datos (imbalance, capacidad y costo) son enteros.
 - 2. Los imbalances balancean: $\sum_{i \in N} b_i = 0$.
- ► Cuando b(i) = 0 para todo $i \in N$, decimos que el flujo es una circulación.
- Propiedad. Toda circulación puede descomponerse en un conjunto de ciclos simples.

- Aplicación. Optimización de la fabricación y distribución de un producto.
 - 1. Tenemos dos fábricas que manufacturan un producto, cada una con una capacidad máxima por mes.
 - 2. De las fábricas se envía el producto a centros de distribución, cada uno con una capacidad máxima por mes. El despacho entre fábricas y centros de ditribución no es ilimitado.
 - 3. Tenemos varios puntos de venta, abastecidos desde los centros de distribución. Cada punto de venta tiene una demanda.
 - 4. Tenemos costos de fabricación y despacho.
- ► El problema consiste en determinar cuánto fabricar, cuánto enviar a cada centro de distribución y a cada punto de venta, de modo tal de cumplir la demanda total.

- ▶ Definimos la red residual G_x de un flujo $x : A \to \mathbb{R}_+$ reemplazando cada arco $ij \in A$ por dos arcos $ij \neq ji$.
 - 1. El arco ij tiene costo c_{ij} y capacidad residual $r_{ij} = u_{ij} x_{ij}$.
 - 2. El arco ji tiene costo $-c_{ij}$ y capacidad residual $r_{ji} = x_{ij}$.
- ► La red residual consiste solamente de los arcos con capacidad residual positiva.
- ▶ **Teorema.** Una solución factible x es óptima si y sólo si la red residual G_x no contiene ningún ciclo (dirigido) de costo negativo.



Morton Klein (1926-2001)

▶ Algoritmo de cancelación de ciclos (Klein, 1967). A partir de un ciclo factible, mientras exista un ciclo negativo aumentar el flujo a lo largo de ese ciclo.

Algoritmo de cancelación de ciclos

- 1. Establecer un flujo x factible.
- 2. Mientras G_x contenga un ciclo negativo W hacer
 - ▶ Definir $\delta := \min\{r_{ij} : ij \in W\}$.
 - Aumentar δ unidades de flujo a lo largo del ciclo W y actualizar x.
- 3. Fin mientras
- ¿Cómo obtenemos el flujo inicial factible?

- ➤ **Teorema.** Si todos los imbalances y capacidades son enteros, entonces el problema de flujo de costo mínimo tiene una solución óptima entera.
- ¿Cuál es la complejidad computacional de este algoritmo?
 - 1. $C := \max\{c_{ij} : ij \in A\}$.
 - 2. $U := \max\{u_{ij} : ij \in A\}$.
- ▶ El costo del flujo inicial no puede ser superior a mCU y el costo final no puede ser inferior a cero. Luego, el algoritmo realiza a lo sumo mCU iteraciones y su complejidad total es $O(nm^2CU)$.

- Si en cada paso se selecciona un ciclo de costo promedio mínimo (y se puede hacer en O(nm)), entonces este algoritmo realiza a lo sumo $O(mín\{nm\log(nC),nm^2\log n\})$ iteraciones (Goldberg y Tarjan, 1988).
- Podemos considerar también cotas inferiores $\ell: A \to \mathbb{Z}_+$ al flujo en cada arco, de modo tal que x debe cumplir $\ell_{ij} \leq x_{ij} \leq u_{ij}$ para todo $ij \in A$. Este problema también se puede resolver en tiempo polinomial.

Podemos escribir el problema de flujo de costo mínimo del siguiente modo.

$$\min \sum_{ij \in A} c_{ij} x_{ij}$$

$$\sum_{j \in N^{+}(i)} x_{ij} - \sum_{j \in N^{-}(i)} x_{ji} = b_{i} \quad \forall i \in N$$

$$x_{ij} \geq \ell_{ij} \quad \forall ij \in A$$

$$x_{ij} \leq u_{ij} \quad \forall ij \in A$$

Esta formulación es un problema de programación lineal.

▶ **Problema:** Dados una matriz $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ y vectores $b \in \mathbb{R}^m$ y $c \in \mathbb{R}^n$, el problema general de programación lineal es:

$$\max \{c^T x : Ax \le b, x \in \mathbb{R}^n\}.$$

Es habitual suponer que $x \ge 0$, aunque estas restricciones se pueden incorporar al sistema de desigualdades $Ax \le b$.

Ejemplo. Si definimos ...

$$A = \begin{pmatrix} 2 & -3 & 1 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix} \qquad b = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \qquad c = \begin{pmatrix} 3 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

- ightharpoonup ... entonces tenemos un modelo con n=3 variables y m=2 restricciones.
- Escribimos el modelo de forma extendida:

$$\begin{array}{rcl} & \text{máx} & 3x_1 - x_2 + 2x_3 \\ 2x_1 - 3x_2 + x_3 & \leq & 1 \\ & x_2 + 4x_3 & \leq & 2 \\ & x & \geq & 0 \end{array}$$

- ▶ Cuando n = 2, podemos resolver el problema en forma gráfica. No obstante, el problema también tiene sentido para n > 2.
- A pesar de que el problema original es máx $\{c^Tx : Ax \leq b, x \in \mathbb{R}^n\}$, podemos escribir distintas variantes dentro de este esquema.
 - 1. Podemos minimizar en lugar de maximizar (cómo?).
 - 2. Podemos escribir restricciones por \geq (cómo??).
 - 3. Podemos escribir restricciones por = (cómo???).



George Dantzig (1914-2005)

- ► El algoritmo más famoso para resolver programación lineal es el Método Simplex (Dantzig, 1947).
- Es un algoritmo exponencial, pero muy eficiente en la práctica.



Leonid Khachiyan (1952–2005)

Programación lineal se puede resolver en tiempo polinomial (Khachiyan, 1979), aunque con un método que no es eficiente en la práctica.



Narendra Karmarkar (1956–)

► El primer algoritmo polinomial eficiente en la práctica es el método de punto interior (Karmarkar, 1984), con complejidad $O(m^{3,5} L^2 \log L \log \log L)$ (L: cantidad de bits en el input).



▶ Una variante del Método Simplex ejecuta en tiempo (casi) fuertemente polinomial si la región factible tiene vértices con extremos 0/1 (Black, De Loera, Kafer y Sanità, 2021).

Como vimos, el problema de flujo de costo mínimo se puede reducir al problema de programación lineal.

$$\min \sum_{ij \in A} c_{ij} x_{ij}
\sum_{j \in N^{+}(i)} x_{ij} - \sum_{j \in N^{-}(i)} x_{ji} = b_{i} \quad \forall i \in N
x_{ij} \geq \ell_{ij} \quad \forall ij \in A
x_{ij} \leq u_{ij} \quad \forall ij \in A$$

Las propiedades particulares de esta matriz permiten asegurar que este programa lineal tiene óptimo entero, y que el Método Simplex puede encontrarlo.

Podemos escribir también el problema de flujo máximo como un programa lineal.

$$\max_{j \in N^{+}(i)} \sum_{x_{ij}} x_{ij} - \sum_{j \in N^{-}(i)} x_{ji} = 0 \quad \forall i \in N \setminus \{s, t\}$$

$$x_{ij} \leq u_{ij} \quad \forall ij \in A$$

$$x_{ij} \geq 0 \quad \forall ij \in A$$

Podemos escribir el problema de camino mínimo con programación lineal?

Podemos escribir también el problema de árbol generador mínimo como un programa lineal.

$$egin{array}{lll} & \min & \sum_{ij \in E} c_{ij} x_{ij} \ & \sum_{ij \in E(S)} x_{ij} & \leq & |S|-1 & orall S \subseteq V \ & \sum_{ij \in E} x_{ij} & = & n-1 \ & x_{ij} & \geq & 0 & orall ij \in E \end{array}$$

- ► También se puede demostrar que esta formulación tiene óptimo entero.
- Aunque es una formulación con una cantidad exponencial de restricciones, se puede resolver en tiempo polinomial.

► Todos los problemas polinomiales que vimos hasta ahora se pueden reducir a programación lineal.

- ► Todos los problemas polinomiales que vimos hasta ahora se pueden reducir a programación lineal.
 - En este sentido, programación lineal es el problema polinomial más difícil (o más general). Vamos a formalizar estas ideas la próxima clase.
 - 2. Se conjetura que esto implica que programación lineal no se puede paralelizar en forma eficiente.
- No es el único problema con estas características, aunque posiblemente sea el problema al cual es más sencillo reducir problemas polinomiales.

Dado un problema lineal

$$\max \{c^T x : Ax \le b, x \in \mathbb{R}^n_+\},\tag{P}$$

su problema dual es

$$\min \{ y^T b : y^T A \ge c, \ y \in \mathbb{R}_+^m \}. \tag{D}$$

▶ **Teorema de dualidad fuerte.** Si (*P*) y (*D*) son factibles y tienen óptimos finitos, entonces sus valores óptimos coinciden.