

Modelamiento (1/2)

Andrés Medaglia, Ph.D.

Profesor Titular

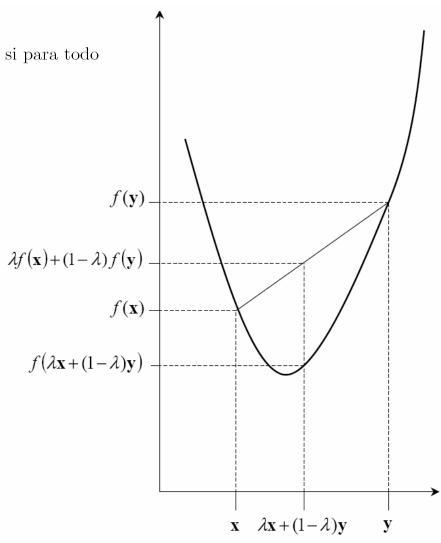
Departamento de Ingeniería Industrial

Centro de Optimización y Probabilidad Aplicada

(http://copa.uniandes.edu.co)

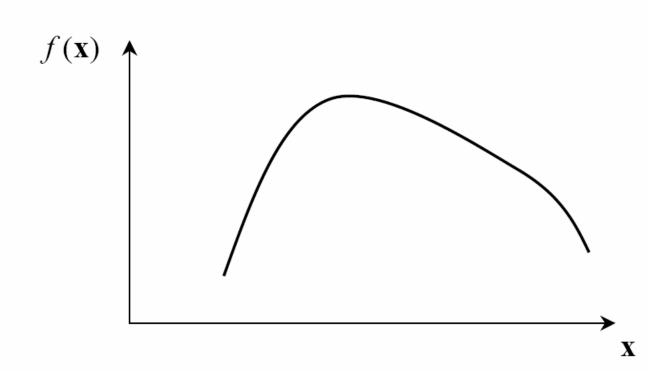
• Función convexa

Una función $f: \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$ es convexa si y solo si para todo $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$ y todo $\lambda \in [0, 1],$ $f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) \leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}).$





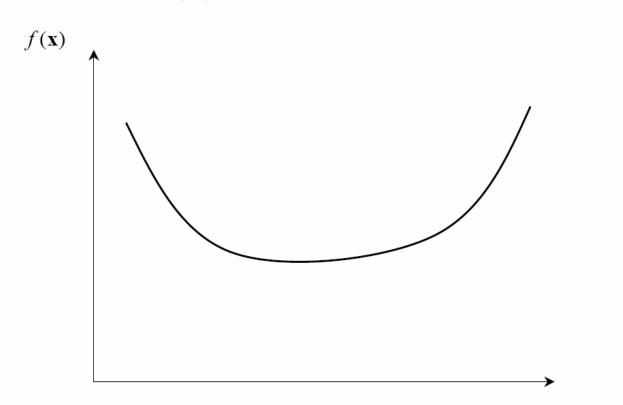
• Función concava





• Aproximación lineal a una función no lineal

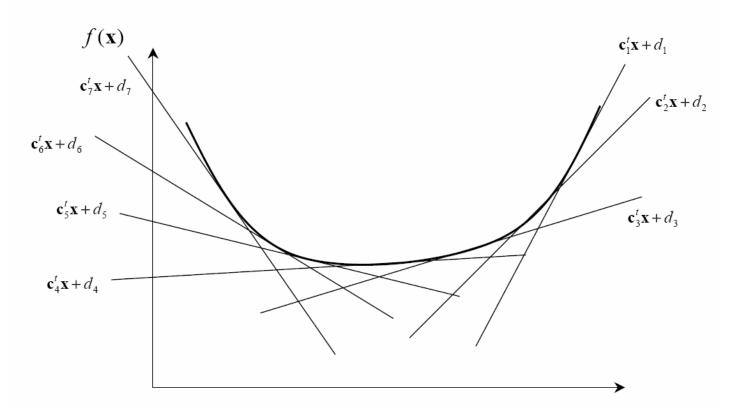
Si $f_1, \ldots, f_m : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$ son funciones convexas, entonces $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1,\ldots,m} f_i(\mathbf{x})$ es también una función convexa.





• Aproximación lineal a una función no lineal

Si $f_1, \ldots, f_m : \mathbb{R}^n \mapsto \mathbb{R}$ son funciones convexas, entonces $f(\mathbf{x}) = \max_{i=1,\ldots,m} f_i(\mathbf{x})$ es también una función convexa.





min
$$f(\mathbf{x})$$
sujeto a $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$
 $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$

donde $f(\mathbf{x})$ es una función convexa no lineal





$$\min \max_{i=1,...,m} (\mathbf{c}_i' \mathbf{x} + d_i)$$
 $\mathbf{A} \mathbf{x} = \mathbf{b}$
 $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$



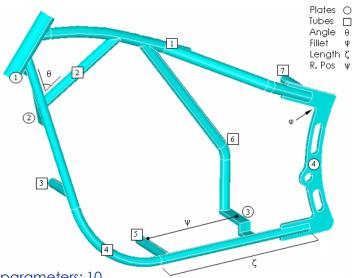
min
$$z$$

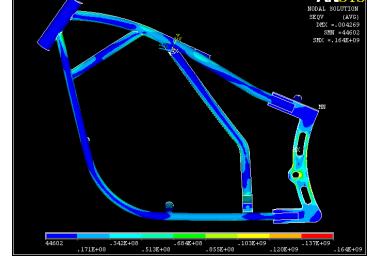
sujeto a $z \geq \mathbf{c}_i' \mathbf{x} + d_i, i = 1, ..., m$
 $\mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{b}$
 $\mathbf{x} \geq \mathbf{0}$



Modelado: Minimax

- Rodríguez, J. E., Medaglia, A. L. and Casas, J. P. (2005). Approximation to the optimal design of a motorcycle frame using finite element analysis and evolutionary algorithms. Ellen J. Bass, (editor). In Proceedings of the 2005 Systems and Information Engineering Design Symposium. Disponible: https://doi.org/10.1109/SIEDS.2005.193269
- Rodríguez, J. E., Medaglia, A. L. and Coello-Coello, C.A. (2009). Design of a motorcycle frame using neuroacceleration strategies in MOEAs. Journal of Heuristics. 15(2): 177-196. Disponible: https://bit.ly/2YBruRI

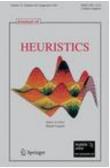




Discrete parameters: 10

Continuous parameters: 12





Análisis Modelo ENFICC

Medaglia, A. L., Castro, E. & Sefair, J. (2007); Medaglia, A. L., González, J. & Lozano, L. (2011, 2012)



Ministerio de Minas y Energía

COMISIÓN DE REGULACIÓN DE ENERGÍA Y GAS

RESOLUCIÓN No. 085 DE 2007

(2 5 SET. 2007)

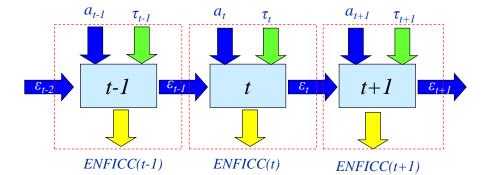
RESOLUCIÓN No. 085 DE 25 SET 2007

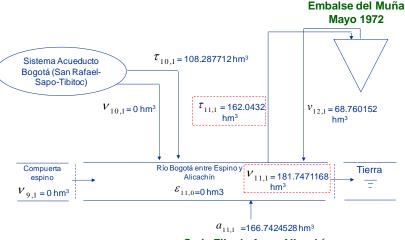
HOJA No. ____2/22

Por la cual se modifican, aclaran y adicionan disposiciones de la Resolución CREG-071 de 2006 y se dictan otras normas, sobre el Cargo por Confiabilidad.

Que se considera necesario efectuar algunas aclaraciones, modificaciones y adiciones a la Resolución CREG-071 de 2006 en lo relacionado con Definiciones, Reporte de Información, Conciliación, Pruebas de Disponibilidad, Cambio de Combustible, Contratos Mercado Secundario, Indisponibilidad Histórica Forzada de Plantas Térmicas y Cambio de ENFICC;

Que la sociedad EMGESA S.A. presentó a la CREG para análisis un estudio adelantado por la Universidad de los Andes sobre el Modelo ENFICC, radicado con el No. E-2007-003694;



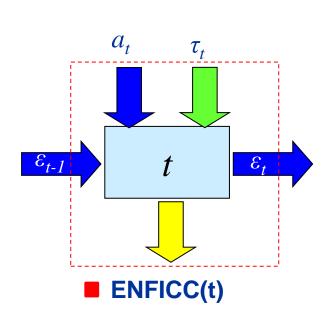


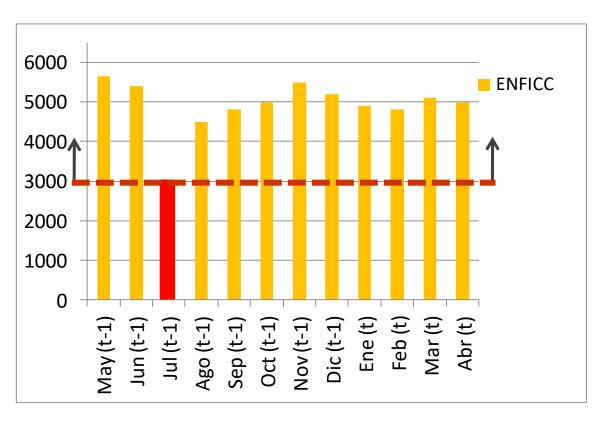
Serie Filo de Agua Alicachín



Modelo HIDENFICC

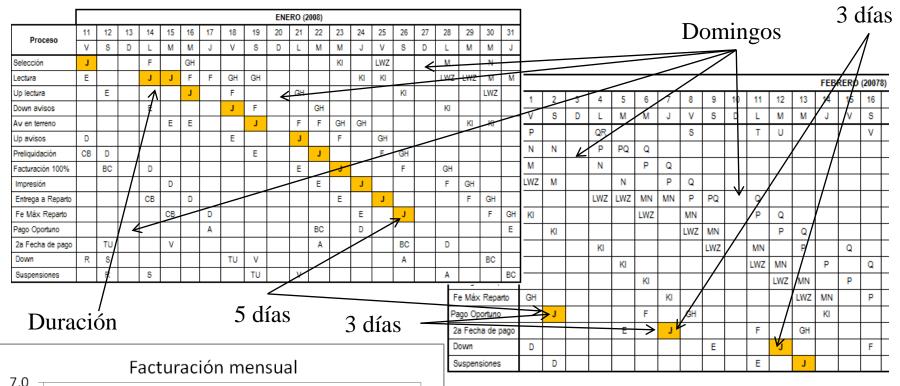
max-min

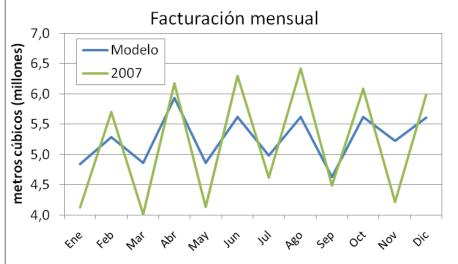






Planeación del calendario de facturación de la EAAB Malka I. Pontón & A. L. Medaglia





Programar las actividades relacionadas con la facturación en horizontes de tiempo que permitan balancear los pagos por remuneración al Gestor Comercial, teniendo en cuenta precedencias, brechas y duraciones.

El correcto dimensionamiento de los horizontes de tiempo permite balancear los metros cúbicos Andrés Medaglia, Ph.D. facturados mensualmente. Departamento de Ingeniería Industrial

http://copa.uniandes.edu.co

Modelado: Satisfacción de restricciones

- Suponga que se necesita saber en el modelo si una restricción se satisface o no.
 - No es obligatorio que la restricción se satisfaga
 - Ayuda:

$$y = 1 \Rightarrow \sum_{j \in J} a_j x_j \le b$$

 $y = 0 \Rightarrow \sum_{j \in J} a_j x_j \le b$ puede o no cumplirse

$$\sum_{j \in J} a_j x_j \le b + (1 - y)M, \quad M >>> 0$$



Modelado: Restricciones Disyuntivas

- Se requiere cumplir 1 de 2 restricciones.
- Al menos una de dos restricciones se deben satisfacer.

$$\sum_{j=1}^{n} a_{j}x_{j} \geq b$$

$$\sum_{j=1}^{n} c_{j}x_{j} \geq d$$

$$\sum_{j=1}^{n} c_{j}x_{j} \geq d$$

$$\sum_{j=1}^{n} c_{j}x_{j} \geq (1-y)d$$



Modelado: Restricciones Disyuntivas

Se requiere cumplir k de m restricciones.

$$\sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j} \ge b_{i}, \quad i = 1, ..., m$$

$$\sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j} \ge b_{i} y_{i}, \quad i = 1, ..., m$$

$$\sum_{j=1}^{m} y_{i} = k, \quad i = 1, ..., m$$

$$y_{i} \in \{0,1\}$$



Modelado: Producto de variables binarias

• Sea $y_1, y_2 \in \{0,1\}$



$$y_3 = y_1 \cdot y_2$$



$$y_3 \leq y_1$$

$$y_3 \le y_2$$

$$y_3 \ge y_1 + y_2 - 1$$



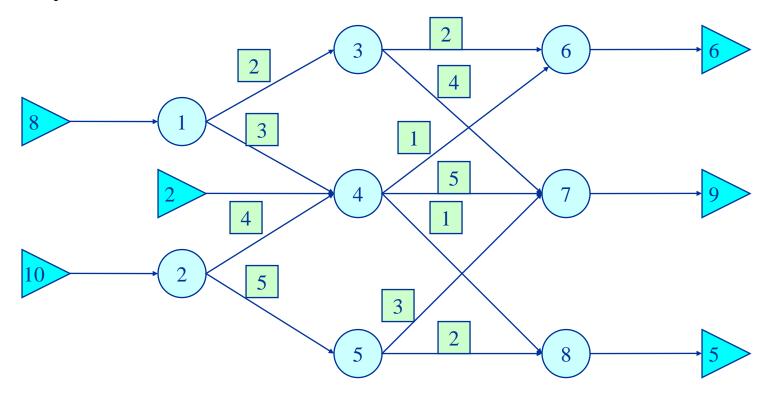
Modelado: Problemas Especiales

- Problemas famosos
 - Problema de transporte
 - Problema de flujo de costo mínimo
 - Problema knapsack
 - Problema de set covering (packing y partitioning)
 - Problemas de localización
 - UFLP, MCFLP, CFLP, p-median
 - Problema TSP
 - Problema CVRP
 - **-** ...



Modelado: Restricciones de Balance

Flujo de Costo Mínimo





Modelado: Restricciones de Balance

Flujo de Costo Mínimo

$$\min \sum_{(i,j)\in\mathcal{A}} c_{ij} x_{ij}$$

sujeto a,

$$\sum_{\{j:(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} - \sum_{\{j:(j,i)\in\mathcal{A}\}} x_{ji} = b(i), i \in \mathcal{N}$$
$$x_{ij} \ge 0, \qquad (i,j) \in \mathcal{A}$$

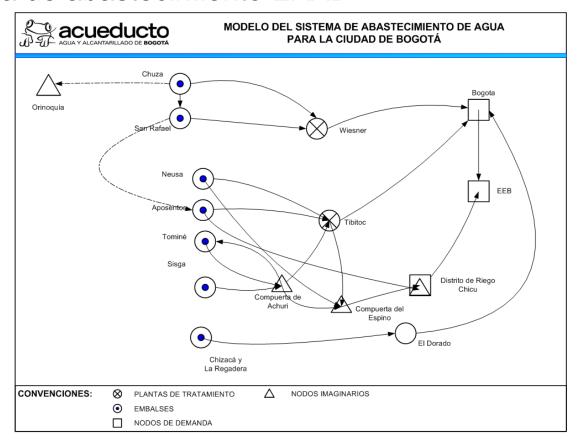
Supuestos.

•
$$\sum_{i \in \mathcal{N}} b_i = 0$$



Redes generalizadas

- EAAB (Buenahora & Medaglia, 2005)
- Sistema de abastecimiento EAAB





Redes generalizadas

Factores de pérdida

Planta (i)	Factor de Pérdidas (ε _i)
Tibitoc	0.040
Wiesner	0.036
El Dorado	0.040

$$(1 - \varepsilon_i) \sum_{\{j:(j,i) \in \mathcal{A}\}} x_{jit} = \sum_{\{j:(i,j) \in \mathcal{A}\}} x_{ijt}; \quad i \in \mathcal{PT}, t \in 1 \dots T$$



Production planning

Sailco Corporation must determine how many sailboats should be produced during each of the next four quarters. The demand during each of the next four quarters is as follows: first quarter, 40 sailboats; second quarter, 60 sailboats; third quarter, 75 sailboats; fourth quarter, 25 sailboats. Sailco must meet demands on time. At the beginning of the first quarter, Sailco has an inventory of 10 sailboats. At the beginning of each quarter, Sailco must decide how many sailboats should be produced during that quarter. For simplicity, we assume that sailboats manufactured during a quarter can be used to meet demand for that quarter. During each quarter, Sailco can produce up to 40 sailboats with regular-time labor at a total cost of \$400 per sailboat. By having employees work overtime during a quarter, Sailco can produce additional sailboats with overtime labor at a total cost of \$450 per sailboat. At the end of each quarter, a holding cost of \$20 per sailboat is incurred. Determine a production schedule to minimize the sum of production and inventory costs during the next four quarters.

Winston (1991)



Production planning

Indices and Sets.

t: Time period (quarter) index, $t = 1 \dots T$.

Parameters.

```
c: unit production cost for regular-time labor w: unit production cost for overtime labor h: unit holding cost d_t: expected demand for quarter t k: production capacity (units) in a shift (regular or overtime) i_0: initial inventory level
```



Production planning

Indices and Sets.

t: Time period (quarter) index, $t = 1 \dots T$.

Parameters.

c:	unit production cost for regular-time labor
w:	unit production cost for overtime labor
h:	unit holding cost
d_t :	expected demand for quarter t
k:	production capacity (units) in a shift (regular or overtime)
i_0 :	initial inventory level

Variables.

 x_t : number of sailboats produced by regular-time labor during quarter t y_t : number of sailboats produced by overtime labor during quarter t i_t : number of sailboats on hand at end of quarter t



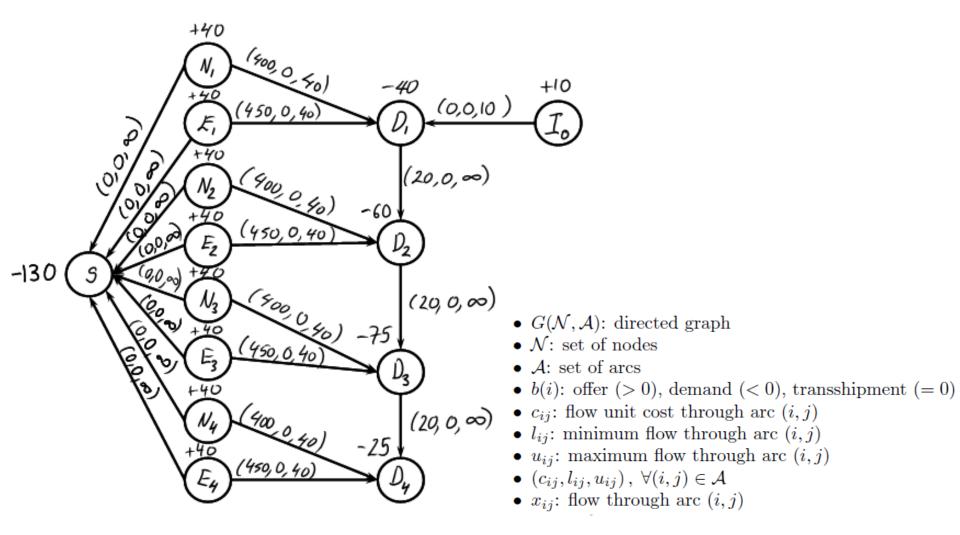
Production planning

min
$$z = \sum_{t=1}^{T} (cx_t + wy_t + hi_t)$$

subject to,
 $i_t = i_{t-1} + x_t + y_t - d_t$ $(t = 1, ..., T),$
 $x_t \le k$ $(t = 1, ..., T),$
 $y_t \le k$ $(t = 1, ..., T),$
 $x_t, y_t, i_t \ge 0$ $(t = 1, ..., T).$



Production planning





Minimum Cost Network Flow (MCNF) Problem

- $G(\mathcal{N}, \mathcal{A})$: directed graph
- \mathcal{N}: set of nodes \mathcal{A}: set of arcs
- b(i): offer (>0), demand (<0), transhipment (=0)
- c_{ij} : flow unit cost through arc (i, j)
- l_{ij} : minimum flow through arc (i, j)
- u_{ij} : maximum flow through arc (i,j)
- x_{ij} : flow through arc (i, j)

$$\min \sum_{(i,j)\in\mathcal{A}} c_{ij} x_{ij}$$

s.a.,

$$\sum_{\{j:(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} - \sum_{\{j:(j,i)\in\mathcal{A}\}} x_{ji} = b(i), i \in \mathcal{N}$$
$$l_{ij} \le x_{ij} \le u_{ij}, \qquad (i,j) \in \mathcal{A}$$



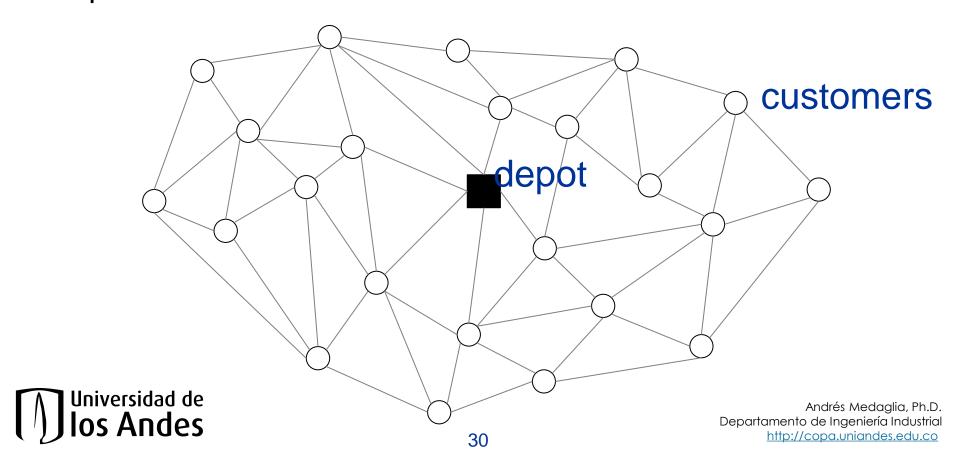
Modelado: Problemas Especiales

- Problemas famosos
 - Problema de transporte
 - Problema de flujo de costo mínimo
 - Problema knapsack
 - Problema de set covering (packing y partitioning)
 - Problemas de localización
 - UFLP, MCFLP, CFLP, p-median
 - Problema TSP
 - Problema CVRP
 - **-**



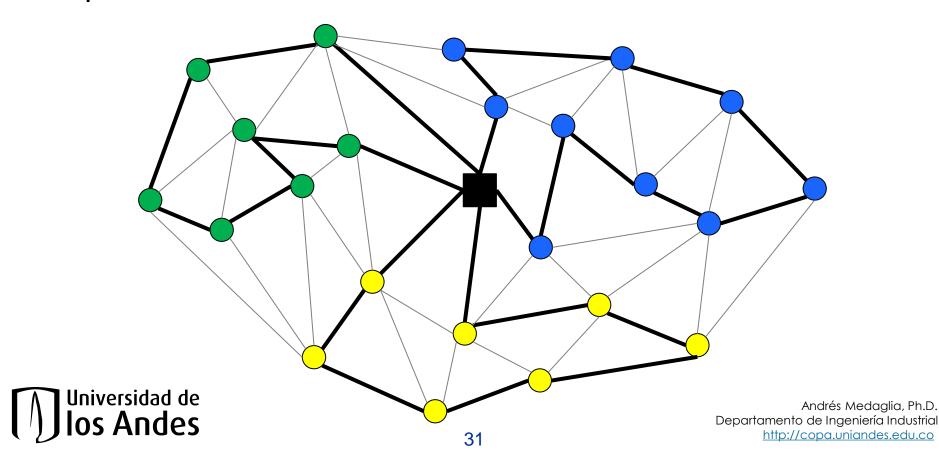
Vehicle routing problem - VRP

 Vehicle routing problems (VRPs) are concerned with the design of efficient routes that deliver goods and services from (to) central depots to (from) customer locations, satisfying specific business constraints.



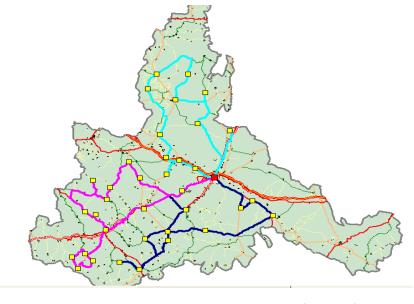
Vehicle routing problem - VRP

Vehicle routing problems (VRPs) are concerned with the design of efficient routes that deliver goods and services from (to) central depots to (from) customer locations, satisfying specific business constraints.



VRP extensions – rich VRPs

- Industrial applications of the VRP require additional elements
 - Heterogeneous fleet
 - Multiple depots
 - Time windows
 - Multi-compartments
 - Periodicity
 - Trailers
 - Stochastic demands
 - ...
- Rich VRPs



Pacheco (2008)



- $G(\mathcal{N}, \mathcal{A})$: grafo dirigido
- \mathcal{N} : conjunto de nodos $(\mathcal{N} = \{0, \dots, n\})$
 - Depósito: i = 0
 - Clientes: $\mathcal{N} \setminus \{0\} = \{1, \dots, n\}$
- \mathcal{A} : conjunto de arcos $((i, j) \in \mathcal{A})$
- K: número de vehículos idénticos disponibles en el depósito
- C: capacidad de cada vehículo
- c_{ij} : costo asociado con el arco desde el nodo i hasta el nodo j
 - Desigualdad triangular
- d_i : demanda del cliente i
 - $-d_0 = 0$
 - $-0 \le d_i \le C$



- $G(\mathcal{N}, \mathcal{A})$: grafo dirigido
- \mathcal{N} : conjunto de nodos $(\mathcal{N} = \{0, \dots, n\})$
 - Depósito: i = 0
 - Clientes: $\mathcal{N} \setminus \{0\} = \{1, \dots, n\}$
- \mathcal{A} : conjunto de arcos $((i, j) \in \mathcal{A})$
- K: número de vehículos idénticos disponibles en el depósito
- C: capacidad de cada vehículo
- c_{ij} : costo asociado con el arco desde el nodo i hasta el nodo j
 - Desigualdad triangular
- d_i : demanda del cliente i
 - $-d_0 = 0$
 - $-0 \le d_i \le C$
- x_{ij} : 1, si el arco (i, j) hace parte de un circuito; 0, en caso contrario.

Objetivo

$$\operatorname{Minimizar} \sum_{(i,j)\in\mathcal{A}} c_{ij} x_{ij}$$



- Restricciones
 - Todo cliente es visitado (se entra al nodo)

$$\sum_{\{i|(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} = 1, \ j \in \mathcal{N} \setminus \{0\}$$



Todo cliente es visitado (se sale del nodo)

$$\sum_{\{j|(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} = 1, i \in \mathcal{N} \setminus \{0\}$$



Se entra al depósito K veces

$$\sum_{\{i|(i,0)\in\mathcal{A}\}} x_{i0} = K$$

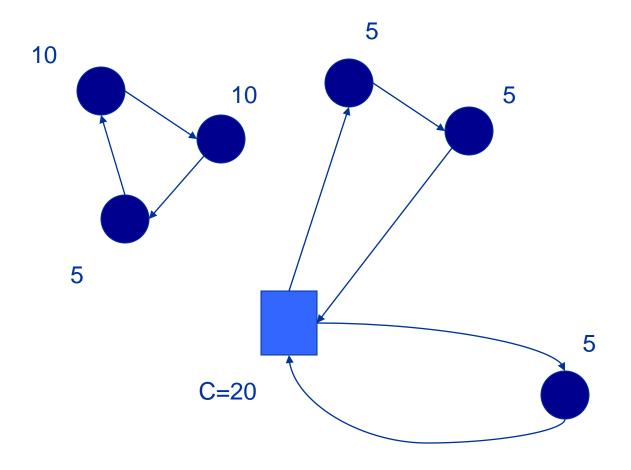


Se sale del depósito K veces

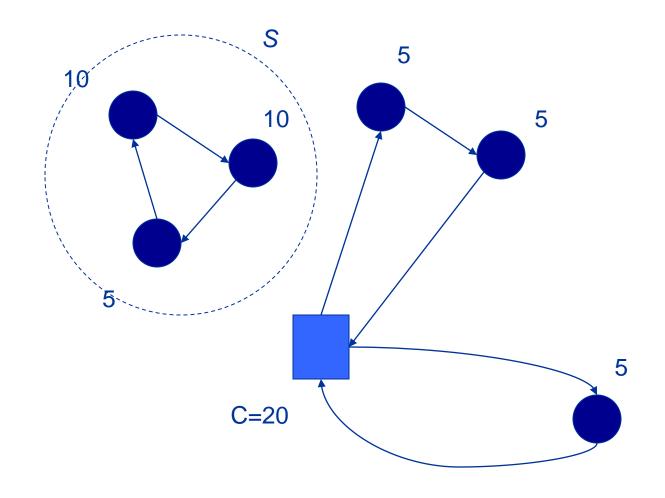
$$\sum_{\{j|(0,j)\in\mathcal{A}\}} x_{0j} = K$$

¿Que pasaría?









 $\delta(\mathcal{S})$



Capacity-cut-constraints (CCC):

$$\sum_{(i,j)\in\delta(\mathcal{S})} x_{ij} \geq \left\lceil \frac{d(\mathcal{S})}{C} \right\rceil; \, \mathcal{S} \subseteq \mathcal{N} \setminus \{0\}, \mathcal{S} \neq \emptyset$$



Minimizar
$$\sum_{(i,j)\in\mathcal{A}} c_{ij} x_{ij}$$

$$\sum_{\{j|(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} = 1, i \in \mathcal{N} \setminus \{0\}$$

$$\sum_{\{i|(i,j)\in\mathcal{A}\}} x_{ij} = 1, j \in \mathcal{N} \setminus \{0\}$$

$$\sum_{\{j|(0,j)\in\mathcal{A}\}} x_{0j} = K$$

$$\sum_{\{i|(i,0)\in\mathcal{A}\}} x_{i0} = K$$

$$\min \sum_{e \in E} c_e x_e$$

$$\sum_{e \in \delta(i)} x_e = 2 \qquad \forall i \in V \setminus \{0\},$$

$$\sum_{e \in \delta(0)} x_e = 2K,$$

$$\sum_{e \in \delta(S)} x_e \ge 2r(S) \qquad \forall S \subseteq V \setminus \{0\}, S \neq \emptyset,$$

$$x_e \in \{0, 1\} \qquad \forall e \notin \delta(0),$$

$$x_e \in \{0, 1, 2\} \qquad \forall e \in \delta(0).$$



$$\sum_{(i,j)\in\delta(\mathcal{S})} x_{ij} \geq \left\lceil \frac{d(\mathcal{S})}{C} \right\rceil; \, \mathcal{S} \subseteq \mathcal{N} \setminus \{0\}, \mathcal{S} \neq \emptyset$$

¿Qué cubrimos hoy?

- Optimizadores
 - Pre-solve (pre-procesamiento)
 - Software libre vs. comercial
- Modelamiento (trucos)
 - Linealización de función convexa (o cóncava)
 - Restricciones disyuntivas ó activación de restricciones
 - Producto de variables binarias
- Modelamiento (problemas completos)
 - Flujo de costo mínimo
 - Ruteo de vehículos

