

Trabajo Práctico

Final

Investigación Operativa Primer Cuatrimestre de 2018



Facultad de Ciencias Exactas y Naturales Universidad de Buenos Aires

Integrante	LU	Correo electrónico
Gian Franco Lancioni	234/15	gianflancioni@gmail.com

Índice

1.	Intro	oducción	3
2.	Mod	lelado	4
	2.1.	Ejercicio 12.1	4
		2.1.1. Variables	4
		2.1.2. Función objetivo	4
		2.1.3. Restricciones	4
	2.2.	Ejercicio 12.2	5
		2.2.1. Variables	5
		2.2.2. Función objetivo	5
		2.2.3. Restricciones	5
	2.3.	Ejercicio 12.06	6
		2.3.1. Variables	6
		2.3.2. Función objetivo	6
		2.3.3. Restricciones	6
	2.4.	Ejercicio 12.13	8
		2.4.1. Variables	8
		2.4.2. Función objetivo	8
		2.4.3. Restricciones	9
	2.5.	Ejercicio 12.15	11
		2.5.1. Variables	11
		2.5.2. Función objetivo	11
		2.5.3. Restricciones	11
	2.6.	Ejercicio 12.16	12
		2.6.1. Variables	12
		2.6.2. Función objetivo	13
		2.6.3. Restricciones	13
	2.7.	Ejercicio 12.23	14
		2.7.1. Variables	14
		2.7.2. Función objetivo	14
		2.7.3. Restricciones	15
3.	Expe	erimentacion	17
	3.1.	Ejercicio 12.02	18
		3.1.1. Presolve	18
		3.1.2. Selección de nodos	18
		3.1.3. Selección de branch	18
		3.1.4. Selección de variables	18

Sección ÍNDICE

	3.1.5. Cortes cover	19
	3.1.6. Cortes clique	19
3.2.	Ejercicio 12.13	19
	3.2.1. Presolve	19
	3.2.2. Selección de nodos	20
	3.2.3. Selección de branch	20
	3.2.4. Selección de variables	20
	3.2.5. Cortes cover	20
	3.2.6 Cortes clique	20

1. Introducción

El presente trabajo práctico consiste en modelar problemas de programación lineal, mixta y entera para luego implementar dichos modelos en CPLEX.

En particular todas las implementaciones están hechas sobre la *API de Python* de CPLEX. Por cada ejercicio se desarrolla un código .py que contiene los llamados al solver de CPLEX y, a excepción del ejercicio 12.06 que se definen las restricciones y función objetivo a través de un archivo .lp, la generación de filas y funciones objetivo.

Por último se prueban distintos tipos de parámetros de CPLEX que afectan la performance según las características del problema. Estos son, por ejemplo, selección de ramificaciones, variables para ramificar, nodos para el backtracking de dichas ramificaciones, uso de presolves y agresividad en la aplicación de cortes.

2. Modelado

En esta parte presentamos las variables, restricciones y función objetivo de cada problema modelado en términos de programas lineales.

2.1. Ejercicio 12.1

2.1.1. Variables

- $X_{i,j}^R$ Cantidad refinada del aceite de tipo j el mes i
- $X_{i,j}^C$ Cantidad comprada del aceite de tipo j para el mes i
- $X_{i,j}^A$ Cantidad almacenada del aceite de tipo j el mes i

Asumo que todo lo refinado se vende.

2.1.2. Función objetivo

Buscamos maximizar la producción refinada descontando costos de almacenamiento y compra:

$$\max \quad 150 * (\sum_{i,j} X_{i,j}^R) - \sum_{i,j} (Precio(i,j) * X_{i,j}^C) - 5 * (\sum_{i,j} X_{i,j}^A)$$

2.1.3. Restricciones

No se puede refinar más de 200 toneladas de cada aceite vegetal y 250 de cada aceite común:

$$X_{i,j}^R \le 200 \quad \forall j \ vegetal$$

$$X_{i,j}^R \le 250 \quad \forall j \ comun$$

No se puede almacenar más de 1000 toneladas por cada aceite:

$$X_{i,j}^A \le 1000 \quad \forall i, j$$

■ Dureza por mes ¹:

$$3 \le \frac{\sum_{j} dureza(j) * X_{i,j}^{R}}{\sum_{j} X_{i,j}^{R}} \le 6 \quad \forall i$$

¹se puede reescribir en forma estandard de LP

• 500 de cada aceite almacenado el último día:

$$X_{5,j}^A = 500 \quad \forall j$$

• 500 de cada aceite almacenado al comenzar:

$$X_{0,i}^A + X_{0,i}^R - X_{0,i}^C = 500 \quad \forall j$$

• Lo que sobra el resto de los meses se almacena necesariamente:

$$X_{i,j}^A - X_{i-1,j}^A + X_{i,j}^R - X_{i,j}^C = 0 \quad \forall i > 0, j$$

2.2. Ejercicio 12.2

2.2.1. Variables

Se agregan las variables booleanas que indican si se usó o no cierto aceite un mes dado:

$$X_{i,j}^U$$

2.2.2. Función objetivo

Permanece igual que en el ejercicio anterior

2.2.3. Restricciones

■ Forzamos $X_{i,j}^U = 0 \Rightarrow X_{i,j}^R = 0$ usando la cota superior para cantidad refinada de cualquier aceite posible (máximo entre la cota superior de los vegetales y no vegetales) en un mes:

$$X_{i,j}^R \leq 250*X_{i,j}^U \quad \forall i,j$$

■ Ahora $X_{i,j}^U = 0 \Leftarrow X_{i,j}^R = 0$ restringiendo que si se usa un aceite, entonces se usan al menos 20 toneladas para refinar:

$$20*X_{i,j}^U \leq X_{i,j}^R \quad \forall i,j$$

A lo sumo 3 aceites por mes:

$$\sum_{j} X_{i,j}^{U} \le 3 \quad \forall i$$

• Por último, usar aceites vegetales implica usar el último tipo de aceite:

$$X_{i,veq1}^{U} + X_{i,veq2}^{U} \le X_{i,oil3}^{U} \quad \forall i$$

2.3. Ejercicio 12.06

2.3.1. Variables

- Cantidad destilada de cada crudo: X_1^D y X_2^D
- Cantidad destinada del producto i al blend de petroleo regular:

 X_i^{RP} con $i \in [light nafta, medium nafta, heavy nafta, reformed gasoline, cracked gasoline]$

■ Cantidad destinada del producto *i* al blend de petroleo premium:

 X_i^{PP} con $i \in [light nafta, medium nafta, heavy nafta, reformed gasoline, cracked gasoline]$

• Cantidad destinada del producto *i* al blend de jet fuel:

 X_i^{JF} con $i \in [light \ oil, \ heavy \ oil, \ cracked \ oil, \ residium]$

- Cantidad producida de fuel oil: X^{FO}
- Cantidad producida de lube oil: X^{LUBE}
- Cantidad destinada del producto *i* al proceso de cracking:

$$X_i^{CR}$$
 con $i \in [light \ oil, \ heavy \ oil]$

• Cantidad destinada del producto al proceso de reforming:

 X_i^{REF} $i \in [light nafta, medium nafta, heavy nafta]$

2.3.2. Función objetivo

$$\max \quad 700*(\sum_{i}X_{i}^{PP}) + 600*(\sum_{i}X_{i}^{RP}) + 400*(\sum_{i}X_{i}^{JF}) + 350*X^{FO} + 150*X^{LUBE}$$

2.3.3. Restricciones

Cantidad acotada de destilación diaria:

$$X_1^D \le 20000$$

$$X_2^D \le 30000$$

• Cantidad acotada de producción de lube oil diaria:

$$500 \le X^{LUBE} \le 1000$$

Cantidad acotada de destilación total diaria:

$$X_1^D + X_2^D \le 45000$$

A lo sumo 10000 barriles de nafta reformados:

$$\sum_{i} X_i^{REF} \le 10000$$

■ A lo sumo 8000 barriles de aceite para cracking:

$$\sum_{i} X_i^{CR} \le 8000$$

■ La producción de petroleo premium es más del 40 % del de regular:

$$\sum_{i} X_{i}^{PP} \ge 0.4 * \sum_{i} X_{i}^{RP}$$

 La cantidad utilizada de cada nafta y aceite es menor igual a la del producto de destilación:

$$\begin{split} X_{LN}^{REF} + X_{LN}^{PP} + X_{LN}^{RP} - 0.1X_1^D - 0.15X_2^D &\leq 0 \\ X_{MN}^{REF} + X_{MN}^{PP} + X_{MN}^{RP} - 0.2X_1^D - 0.25X_2^D &\leq 0 \\ X_{HN}^{REF} + X_{HN}^{PP} + X_{HN}^{RP} - 0.2X_1^D - 0.18X_2^D &\leq 0 \end{split}$$

$$\begin{split} X_{LO}^{JF} + 10/18 * X^{FO} + X_{LO}^{CR} - 0,& 12X_1^D - 0,& 08X_2^D \leq 0 \\ X_{HO}^{JF} + 3/18 * X^{FO} + X_{HO}^{CR} - 0,& 2X_1^D - 0,& 19X_2^D \leq 0 \\ X_{RES}^{JF} + 1/18 * X^{FO} + X^{LUBE} - 0,& 13X_1^D - 0,& 12X_2^D \leq 0 \end{split}$$

• Idem para cantidades utilizadas de reformed gasoline y cracked oil/gasoline:

$$\begin{split} X_{RG}^{PP} + X_{RG}^{PP} - 0.6 * X_{LN}^{REF} - 0.52 * X_{MN}^{REF} - 0.45 * X_{HN}^{REF} &\leq 0 \\ X_{CG}^{PP} + X_{CG}^{PP} - 0.68 * X_{LO}^{CR} - 0.28 * X_{HO}^{CR} &\leq 0 \\ X_{CO}^{JF} + 4/18 * X^{FO} - 0.75 * X_{LO}^{CR} - 0.2 * X_{HO}^{CR} &\leq 0 \end{split}$$

Control de octanajes:

$$\sum_{i} (Octanaje(i) - 94) * X_{i}^{PP} \ge 0$$

$$\sum_{i} (Octanaje(i) - 84) * X_{i}^{RP} \ge 0$$

Control de presión:

$$\sum_{i} (presion(i) - 1) * X_{i}^{JF} \ge 0$$

2.4. Ejercicio 12.13

2.4.1. Variables

- Variable booleana X_i^1 que representa asignar el retailer *i*-ésimo a la *división 1*. Si es 0 significa que se asigna a la *división 2*.
- Variable continua t que representa cualquier valor numérico mayor al máximo corrimiento respecto de la proporción 40/60.

2.4.2. Función objetivo

$$\min t$$

Al minimizar t, esta se convierte en el máximo valor absoluto de las diferencias entre la proporción buscada y la obtenida por la solución en cada 'item' de criterios de partición. Buscamos la partición con la mínima desviación máxima entre todos los criterios.

Por lo tanto estamos modelando la propuesta (ii) del enunciado para decidir entre particiones posibles. La propuesta (i) se modelaría de forma equivalente pero definiendo un t_j específico (en lugar de un único t global) para cada criterio de partición j y minimizando su suma.

2.4.3. Restricciones

Dado el modelo booleano de la asignación de divisiónes, restringir a una partición del 40% para D1 implica necesariamente respetar una proporción 40/60 entre ambas divisiones. Así que todas las restricciones son sobre la *división 1*.

Por un lado tenemos las restricciones que aseguran que la partición sea una partición factible:

• Número total de delivery points:

$$0.35 \le \frac{\sum_{i} delivery_points(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} delivery_points(i)} \le 0.45$$

• Control del spirit market:

$$0.35 \le \frac{\sum_{i} spirits_mkt(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} spirits_mkt(i)} \le 0.45$$

■ Control del *oil_market* por región:

$$0.35 \le \frac{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i)} \le 0.45$$

$$0.35 \le \frac{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i)} \le 0.45$$

$$0.35 \le \frac{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i)} \le 0.45$$

• Cantidad de retailers en el grupo A:

$$0.35 \le \frac{\sum_{i \in A} X_i^1}{|A|} \le 0.45$$

• Cantidad de *retailers* en el grupo B:

$$0.35 \le \frac{\sum_{i \in B} X_i^1}{|B|} \le 0.45$$

Las siguientes restricciones acotan la t para que sea mayor al valor absoluto de cada desviación respecto del 40 %:

$$t \geq \frac{\sum_{i} delivery_points(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} delivery_points(i)} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i} delivery_points(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} delivery_points(i)} - 0.40$$

$$t \geq \frac{\sum_{i} spirits_mkt(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} spirits_mkt(i)} - 0,40$$

$$-t \leq \frac{\sum_{i} spirits_mkt(i) * X_{i}^{1}}{\sum_{i} spirits_mkt(i)} - 0.40$$

$$t \ge \frac{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_1} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$t \ge \frac{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_2} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$t \geq \frac{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i) * X_i^1}{\sum_{i \in Reg_3} oil_mkt(i)} - 0.40$$

$$t \ge \frac{\sum_{i \in A} X_i^1}{|A|} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i \in A} X_i^1}{|A|} - 0.40$$

$$t \ge \frac{\sum_{i \in B} X_i^1}{|B|} - 0.40$$

$$-t \le \frac{\sum_{i \in B} X_i^1}{|B|} - 0.40$$

2.5. Ejercicio 12.15

2.5.1. Variables

- \blacksquare Cantidad de megawatts producidos por el generador g durante el periodo p: $X_{p,g}^{MW}$
- lacktriangle Variables booleanas $X_{p,g}^S$ que representan si se **encendió** un generador g durante el periodo p
- \blacksquare Variables booleanas $X_{p,g}^U$ que representan si se **usó** un generador g durante el periodo p

2.5.2. Función objetivo

$$\begin{split} &\min \quad \sum_{p,g} CostoDeArranque(g) * X_{p,g}^{S} \\ &+ \sum_{p,g} X_{p,g}^{U} * CostoHoraMinimo(g) * CantHoras(p) \\ &+ \sum_{p,g} X_{p,g}^{MW} * CostoMWExtraPorHora(g) * CantHoras(p) \\ &- \sum_{p,g} X_{p,g}^{U} * MinimoMW(g) * CostoMWExtraPorHora(g) * CantHoras(p) \end{split}$$

Para el costo de producción sobre el nivel mínimo de cada generador multiplicamos cada megawatt producido por la cantidad de horas y el precio por hora de cada megawatt por encima del umbral mínimo pero, como nos interesan solo los megawatts sobre el minimo, restamos los megawatts anteriores a cruzar el umbral.

2.5.3. Restricciones

Los generadores funcionan de acuerdo a sus capacidades:

$$X_{p,g}^{MW} \leq MaximoMW(g) \quad \forall p, g$$

• Si se usa un generador, se encendió:

$$X_{0,g}^U \leq X_{0,g}^S \quad \forall g$$

$$X_{p,q}^U \le X_{p,q}^S + X_{p-1,q}^U \quad \forall p, g$$

 \blacksquare Restringimos $X_{p,g}^{MW}=0\Rightarrow X_{p,g}^{U}=0$ pidiendo que cuando se encienden se usen por

encima del mínimo:

$$X_{p,g}^{U} * MinimoMW(g) \le X_{p,g}^{MW} \quad \forall p, g$$

■ Restringimos $X_{p,g}^{MW} = 0 \Leftarrow X_{p,g}^{U} = 0$ usando la *big M* (tambien se podría haber usado el máximo de megawatts):

$$X_{p,q}^{MW} \leq \mathcal{M} * M_{p,q}^{U} \quad \forall p, g$$

Se cubren los requisitos de energía por periodo:

$$\sum_{q} X_{p,g}^{MW} \ge MWReq(p) \quad \forall p$$

Todos los generadores encendidos en un periodo dado pueden cubrir un aumento del 15 % en la demanda:

$$\sum_{g} X_{p,g}^{U} * MaximoMW(g) \ge MWReq(p) * 1.15 \quad \forall p$$

Claramente para saber cuánto se pierde por pedir el 15 % extra es necesario correr el programa de vuelta sin esta restricción.

No se prenden generadores que no se apagaron:

$$X_{p,g}^S + X_{p-1,g}^{MW} \le 1 \quad \forall g, p > 0$$

Esta última restricción forma parte del modelo por cuestiones de correctitud respecto del espacio de soluciones, pero no forma parte del código dado que al tratarse de un problema de minimización de costos no tiene sentido que aparezca una solución óptima que prenda generadores no apagados.

2.6. Ejercicio 12.16

2.6.1. Variables

Las variables del ejercicio 12.15 se conservan y se agregan las siguientes:

- X_A^U y X_A^U que determinan si se usó o no el generador de tipo A o B.
- X_A^S y X_B^S lo mismo pero para determinar si se encendieron.

- $X_{p,g}^R$ cantidad de megawatts destinados por el generador g al reservorio a modo de 'pump' en el periodo g.
- X_p^H altura del reservorio tras el periodo p.

2.6.2. Función objetivo

La función objetivo permanece similar pero agregamos los costos asociados al uso de los hidrogeneradores

$$\begin{split} & \min \quad \sum_{p,g} CostoDeArranque(g) * X_{p,g}^{S} \\ & + \sum_{p,g} X_{p,g}^{U} * CostoHoraMinimo(g) * CantHoras(p) \\ & + \sum_{p,g} X_{p,g}^{MW} * CostoMWExtraPorHora(g) * CantHoras(p) \\ & - \sum_{p,g} X_{p,g}^{U} * MinimoMW(g) * CostoMWExtraPorHora(g) * CantHoras(p) \\ & + \sum_{p} (90 * X_{p,A}^{U} * CantHoras(p) + 150 * X_{p,B}^{U} * CantHoras(p)) \\ & + \sum_{p} (X_{p,A}^{S} * 1500 + X_{p,B}^{S} * 1200) \end{split}$$

2.6.3. Restricciones

Conservamos tambien las restricciones del ejercicio anterior salvo por las de requerimientos de megawatts por periodo (ahora hay que ponderar los hidrogeneradores), pero las relaciones entre variables como X^U , X^{MW} , X^S y sus cotas se mantienen. Extendemos tambien para hidrogeneradores:

Si se usa un hidrogenerador, se encendió en algún momento:

$$X_{0,g}^U \leq X_{0,g}^S \quad g \in \{A,B\}$$

$$X_{p,g}^{U} \le X_{p,g}^{S} + X_{p-1,g}^{U} \quad g \in \{A, B\}$$

Altura final a 16 metros

$$X_4^H = 16$$

Altura sube y baja de acuerdo al 'pumping' y uso de hidros:

$$\begin{split} X_p^H &= X_{p-1}^H - (0.31*X_{p,A}^U + 0.47*X_{p,B}^U)*CantHoras(p) + 1/3000*\sum_g X_{p,g}^R \quad \forall p > 0 \\ X_0^H &= 16 - (0.31*X_{0,A}^U + 0.47*X_{0,B}^U)*6 + 1/3000*\sum_g X_{0,g}^R \end{split}$$

Se cubren los requisitos de energía por periodo:

$$\sum_{g}(X_{p,g}^{MW}-X_{p,g}^{R})+X_{p,A}^{U}*NivelMW(A)+X_{p,B}^{U}*NivelMW(B)\geq MWReq(p) \quad \forall p$$

Caso similar al anterior, pero descontamos los megawatts destinados al reservorio y agregamos la producción de los hidros.

Si todos los generadores térmicos encendidos se dedican a producir exclusivamente (es decir, funcionan al máximo y no hacen 'pumping' para el reservorio) y además se prenden ambos hidrogeneradores se puede cubrir un aumento de 15 %:

$$\sum_{g} X_{p,g}^{U} * MaximoMW(g) + NivelMW(A) + NivelMW(B) \geq MWReq(g) * 1,15 \quad \forall p \in \mathcal{P}(g) = 0$$

Nuevamente es válido el mismo comentario sobre encender generadores (en este caso los hidrogeneradores) si ya estaban encendidos dado un problema de minimización de costos.

2.7. Ejercicio 12.23

2.7.1. Variables

Solamente una 'familia' de variables:

• $X_{i,j}^1$ y $X_{i,j}^2$ variables booleanas que representan que después de la granja i se viaja directo a la granja j en alguno de los dos caminos respectivos.

2.7.2. Función objetivo

Queremos minimizar la distancia total de ambos caminos en conjunto

$$\min \quad \sum_{i,j} distancia(i,j) * (X_{i,j}^1 + X_{i,j}^2)$$

2.7.3. Restricciones

Visitamos una vez en cada camino las granjas 'obligatorias':

$$\sum_{i} X_{i,j}^{1} = 1 \quad \forall j < 10$$

$$\sum_{i} X_{i,j}^2 = 1 \quad \forall j < 10$$

• Entre los dos caminos se pasa una vez por cada granja 'opcional':

$$\sum_{i} (X_{i,j}^{1} + X_{i,j}^{2}) = 1 \quad \forall j \ge 10$$

• Si se entra a un nodo, se sale de este en el mismo camino:

$$\sum_{i} X_{i,j}^{1} = \sum_{k} X_{j,k}^{1} \quad \forall j$$

$$\sum_{i} X_{i,j}^2 = \sum_{k} X_{j,k}^2 \quad \forall j$$

• No existen viajes desde una granja a si misma:

$$\sum_{i} X_{i,i}^{1} = 0$$

$$\sum_{i} X_{i,i}^2 = 0$$

• Los caminos no exceden la capacidad de recolección del camión:

$$\sum_{i,j} collect(j) * X_{i,j}^1 \le 80$$

$$\sum_{i,j} collect(j) * X_{i,j}^2 \le 80$$

Agregamos además de manera 'lazy' (por cuestión de performance, dada su naturaleza exponencial) restricciones de subtour solamente cuando encontramos un subtour que no pasa por el nodo inicial.

$$\sum_{i,j \in S} x_{i,j}^1 \leq |S| - 1 \quad \forall S \subset V, 0 \ (depot) \not \in S$$

$$\sum_{i,j \in S} x_{i,j}^2 \le |S| - 1 \quad \forall S \subset V, 0 \not \in S$$

Esto se debe a que una de las condiciones para que funcionen las restricciones de subtour es que el subconjunto de nodos sobre el cual predica cada una de estas restricciones no debe contener al circuito entero, de lo contrario se tiene un falso negativo en la restricción.

Por lo tanto si agregamos también de manera 'lazy' restricciones para estos subtours podríamos propagar una restricción que no es global ni localmente válida.

La idea es que si hay un subtour que contiene al nodo inicial, entonces tiene que haber otro subtour que no lo contenga (de lo contrario sería el único ciclo y no habría subtours)

3. Experimentacion

Experimentaremos sobre los siguientes parametros y constantes asociadas de CPLEX:

- Presolve
 - On
 - Off
- Selección de nodos próximo nodo en el backtracking
 - Depth first
 - Best-bound según función objetivo
 - Best-estimate según criterios de factibilidad (recomendada en la documentación para casos donde cuesta encontrar soluciones factibles)
 - Implementación alternativa al best-estimate
- Selección de branches para qué 'lado' de la partición de una variable seguir
 - Up
 - Down
- Selección de variables sobre qué variable priorizar el branching
 - Minimum y Maximum infeasibility según cercanía a valores enteros
 - Pseudo cost derivado de los pseudo-shadow prices
 - Pseudo reduced costos derivados de una versión menos computacionalmente intensa de los pseudo costs
 - Strong branching resolviendo parcialmente subproblemas de ramas tentativas y viendo cuáles son más 'prometedoras'.
- Agresividad de cortes clique y cover
 - None
 - Aggressive
 - Very aggressive

Se prueba cada parámetro aisladamente dejando los demás en su estado por default.

3.1. Ejercicio 12.02

Como puede verse en las tablas, el único flag que afecta los tiempos en total es el de presolve.

Una posible razón es que una vez que se paga el costo del presolve en el nodo raíz, el problema queda lo suficientemente sucinto como para que las demás estrategias afecten en algo (considerar que para las experimentaciones que no son del presolve este se setea en *default*, que seguramente es *on*).

3.1.1. Presolve

Flag	Tiempo medido en ticks
Presolve off	0.41
Presolve on	0.91

3.1.2. Selección de nodos

Flag	Tiempo medido
DFS	0.91
Best bound	0.91
Best estimate	0.91
Alternative estimate	0.91

3.1.3. Selección de branch

Flag	Tiempo medido
Up	0.91
Down	0.91

3.1.4. Selección de variables

Flag	Tiempo medido
Min Infeasability	0.91
Max Infeasability	0.91
Pseudo Costs	0.91
Strong branching	0.91
Pseudo reduced Costs	0.91

3.1.5. Cortes cover

Flags	Tiempo medido
None	0.91
Aggressive	0.91
Very aggressive	0.91

3.1.6. Cortes clique

Flags	Tiempo medido
None	0.91
Aggressive	0.91
Very aggressive	0.91

3.2. Ejercicio 12.13

A diferencia del caso anterior, demora considerablemente menos la ejecución aplicando presolve pero si llegar a ser tan determinante como para que no afecten las demás estrategias.

Selecciones de nodos o branches no afectan mucho la performance, pero los criterios de selecciones de variables presentan un desvio considerable.

En el caso de los cortes de clique no afectan en absoluto, lo que daría a entender que CPLEX no pudo aplicar una cantidad significativa de cortes de tal tipo.

Cortes cover sí presentan una mínima desviación pero mucho menor a la del switch en presolves y selección de variables.

3.2.1. Presolve

Flag	Tiempo medido en ticks
Presolve off	12.14
Presolve on	3.93

3.2.2. Selección de nodos

Flag	Tiempo medido
DFS	3.65
Best bound	3.93
Best estimate	4.10
Alternative estimate	3.85

3.2.3. Selección de branch

Flag	Tiempo medido
Up	4.45
Down	4.07

3.2.4. Selección de variables

Flag	Tiempo medido
Min Infeasability	9.16
Max Infeasability	6.49
Pseudo Costs	4.15
Strong branching	7.44
Pseudo reduced Costs	3.93

3.2.5. Cortes cover

Flags	Tiempo medido
None	3.47
Aggressive	3.93
Very aggressive	3.93

3.2.6. Cortes clique

Flags	Tiempo medido
None	3.93
Aggressive	3.93
Very aggressive	3.93