



## DEPARTAMENTO DE INGENIERÍA INDUSTRIAL

### Optimización Avanzada 202420 – Tarea 1

PROFESOR: Andrés Medaglia

ASISTENTE: Laura Juliana Sánchez

MONITOR: Felipe de Jesús Liévano

Apellidos	Nombres	Código	Login	Quién entrega (Bloque Neón)
Bayona Vergara	William Andres	202011494	w.bayona	X
Vasquez Cristancho	Juan Martin	202113314	j.vasquezc	

### Problema 1: Migrando Facultades

Para plantear la solución de este problema es posible pensarlo en principio a través de una formulación no lineal, como se presenta a continuación:

#### 1.1. Formulación matemática (No Lineal):

##### Conjuntos:

$F$ : Conjunto de Facultades

$F: \{\text{Ingeniería, Ciencias, Administración, Artes, Derecho y Economía}\}$

$S$ : Conjunto de Sedes

$S: \{\text{Oriente, Norte, Sur, Occidente}\}$

##### Parámetros:

$B_{fs}$ : Beneficio de tener la facultad  $f$  en la sede  $s$   
(en millones de pesos al año)

$C_{fa}$ : Comunicaciones entre la facultad  $f$  y la facultad  $a$   
(en millones de unidades al año)

$K_{se}$ : Costos de las comunicaciones entre la sede  $s$  y la sede  $e$   
(en millones de pesos colombianos)

**Variables de decisión:**

$$x_{fs}: \begin{cases} 1, \text{ si la facultad } f \in F \text{ se encuentra ubicada en la sede } s \in S \\ 0, \text{ dlc} \end{cases}$$

**Función Objetivo:**

$$\text{Max} \sum_{f \in F} \sum_{s \in S} x_{fs} * B_{fs} - \sum_{f \in F} \sum_{a \in F} \sum_{s \in S} \sum_{e \in S} x_{fs} * x_{ae} * C_{fa} * K_{se}$$

**Restricciones:**

1. Todas las facultades se encuentran dentro de una sede

$$\sum_{s \in S} x_{fs} = 1 \quad \forall f \in F$$

2. Todas las sedes tienen al menos una facultad

$$\sum_{f \in F} x_{fs} \geq 1 \quad \forall s \in S$$

3. Todas las sedes tienen máximo tres facultades

$$\sum_{f \in F} x_{fs} \leq 3 \quad \forall s \in S$$

4. Naturaleza de las variables

$$x_{fs} \in \{0,1\} \quad \forall s \in S, f \in F$$

En esta formulación, específicamente en la función objetivo, podemos observar la no-linealidad a través de la multiplicación entre variables  $x_{fs}$  y  $x_{ae}$ . Con el fin de pasar este problema por un optimizador lineal y recibir una respuesta valida; se vuelve necesario transformar la formulación en una versión lineal. Esto lo realizaremos por medio de la creacion de una variable auxiliar  $y_{fsae}$ , cuyo valor depende de los valores que pueden adquirir las variables  $x_{fs}$  y  $x_{ae}$ .

Definimos el valor que puede tener  $y_{fsae}$  por medio de la siguiente tabla de verdad:

$y_{fsae} (x_{fs} \wedge x_{ae})$	$x_{fs}$	$x_{ae}$
0	0	0
0	0	1
0	1	0
1	1	1

Una vez tenemos definido los valores que puede adquirir  $y_{fsae}$  basado en los valores que pueden adquirir  $x_{fs}$  y  $x_{ae}$  es posible incluir esta relacion por medio de 3 nuevas restricciones, las cuales presentamos dentro de la nueva formulación:

## 1.2. Formulación matemática (Lineal):

### Conjuntos:

$F$ : Conjunto de Facultades

$F: \{Ingeniería, Ciencias, Administración, Artes, Derecho y Economía\}$

$S$ : Conjunto de Sedes

$S: \{Oriente, Norte, Sur, Occidente\}$

### Parámetros:

$B_{fs}$ : Beneficio de tener la facultad  $f$  en la sede  $s$   
(en millones de pesos al año)

$C_{fa}$ : Comunicaciones entre la facultad  $f$  y la facultad  $a$   
(en millones de unidades al año)

$K_{se}$ : Costos de las comunicaciones entre la sede  $s$  y la sede  $e$   
(en millones de pesos colombianos)

### Variables de decisión:

$x_{fs}$ :  $\begin{cases} 1, \text{ si la facultad } f \text{ se encuentra ubicada en la sede } s \\ 0, \text{ dlc} \end{cases}$

$y_{fsae}$ : Variable auxiliar que representa el comportamiento de  
 $x_{fs} \wedge x_{ae}$  donde  $f, a \in F$ ;  $s, e \in S$

### Función Objetivo:

$$\text{Max} \sum_{f \in F} \sum_{s \in S} x_{fs} * B_{fs} - \sum_{f \in F} \sum_{a \in F} \sum_{s \in S} \sum_{e \in S} y_{fsae} * C_{fa} * K_{se}$$

### Restricciones:

1. Todas las facultades se encuentran dentro de una sede

$$\sum_{s \in S} x_{fs} = 1 \quad \forall f \in F$$

2. Todas las sedes tienen al menos una facultad

$$\sum_{f \in F} x_{fs} \geq 1 \quad \forall s \in S$$

3. Todas las sedes tienen máximo tres facultades

$$\sum_{f \in F} x_{fs} \leq 3 \quad \forall s \in S$$

4. La variable auxiliar  $y_{fsae}$  siempre será menor o igual que  $x_{fs}$

$$y_{fsae} \leq x_{fs} \quad \forall f, a \in F; s, e \in S$$

5. La variable auxiliar  $y_{fsae}$  siempre será menor o igual que  $x_{ae}$

$$y_{fsae} \leq x_{ae} \quad \forall f, a \in F; s, e \in S$$

6. Restricción que cubre el ultimo caso de la tabla de verdad

$$y_{fsae} \geq x_{fs} + x_{ae} - 1 \quad \forall f, a \in F; s, e \in S$$

7. Naturaleza de las variables

$$x_{fs} \in \{0,1\} \quad \forall s \in S, f \in F$$

$$y_{fsae} \geq 0 \quad \forall s, e \in S; f, a \in F$$

### 1.3. Implementación del modelo en Python-Gurobi

Dentro de la implementación se ejecutaron los siguientes pasos dentro del archivo Punto1.py

Partimos con la carga de datos y la definición de los distintos diccionarios de parámetros

```
1 from openpyxl import*
2 from gurobipy import*
3
4 # Carga de Parametros
5 book = load_workbook("Punto1Datos.xlsx")
6
7 beneficiosSheet=book["Beneficios"]
8 comunicacionesSheet=book["Comunicaciones"]
9 costosSheet=book["Costos"]
10
11 #Definicion de Parametros
12 b = {} #Beneficios
13 for fila in range(2,6):
14     for columna in range(2,6):
15         sede = beneficiosSheet.cell(fila,1).value
16         facultad = beneficiosSheet.cell(1,columna).value
17         b[(facultad,sede)]=beneficiosSheet.cell(fila,columna).value
18
19 b= {key: value * 1000000 for key,value in b.items()}
20 print(b)
21
22
23 c = {} #Comunicaciones
24 for fila in range(2,8):
25     for columna in range(2,8):
26         facultad = comunicacionesSheet.cell(fila,1).value
27         facultad2 = comunicacionesSheet.cell(1,columna).value
28         if comunicacionesSheet.cell(fila,columna).value != "-":
29             c[(facultad,facultad2)]=comunicacionesSheet.cell(fila,columna).value
30
31 c= {key: value * 1000 for key,value in c.items()}
32 print(c)
33
34 k = {} #Costos Comunicacion
35 for fila in range(2,6):
36     for columna in range(2,6):
37         sede = costosSheet.cell(fila,1).value
38         sede2 = costosSheet.cell(1,columna).value
39         if costosSheet.cell(fila,columna).value != "-":
40             k[(sede,sede2)]=costosSheet.cell(fila,columna).value
41
42 k= {key: value * 1000 for key,value in k.items()}
43 print(k)
```

Definimos conjuntos de Sedes y de Facultades

```
#Conjuntos
S = list() #Sedes
for fila in range(2,6):
    sede = beneficiosSheet.cell(fila,1).value
    S.append(sede)
#print(S)

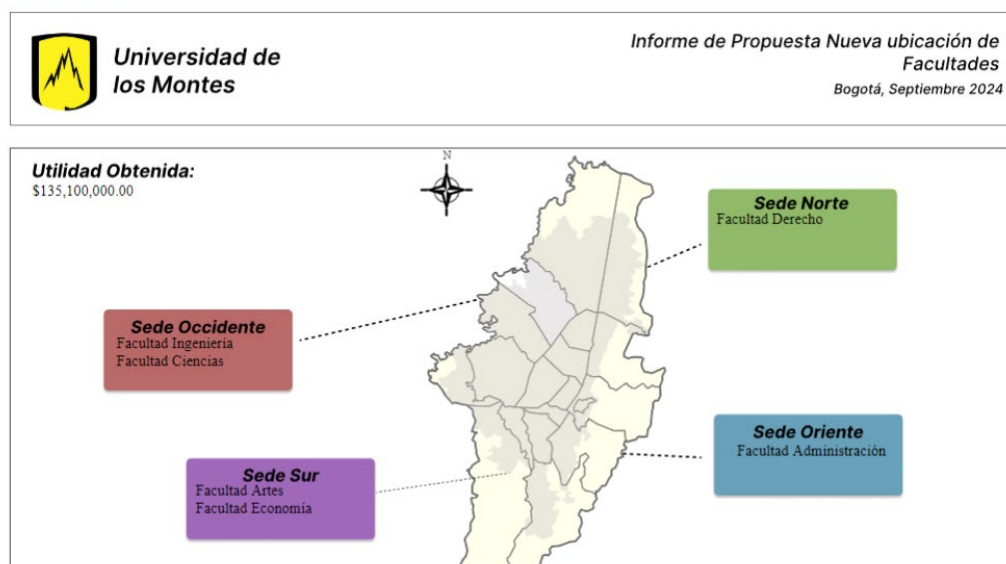
F = list() #Facultades
for columna in range(2,8):
    facultad = beneficiosSheet.cell(1,columna).value
    F.append(facultad)
#print(F)
```

Creamos el modelo de optimización y nuestras dos variables de interés	<pre>#Modelo de Optimización m = Model("Punto1")  #Definición de variables de decisión x = m.addVars(F,S,vtype=GRB.BINARY, name = "x")  y = m.addVars(F,S,F,S,vtype=GRB.CONTINUOUS, name = "y")</pre>
Definimos las restricciones del modelo	<pre>#Restricciones del problema  #1. Todas las facultades se encuentran en una sede for f in F:     m.addConstr(quicksum(x[f,s] for s in S) == 1)  #2. Todas las sedes tienen al menos una facultad for s in S:     m.addConstr(quicksum(x[f,s] for f in F) &gt;= 1)  #3. Todas las sedes tienen maxima tres facultades for s in S:     m.addConstr(quicksum(x[f,s] for f in F) &lt;= 3)  #4. La variable auxiliar yfsae siempre será menor o igual que xfs for s in S:     for f in F:         for e in S:             for a in F:                 m.addConstr(y[f,s,a,e] &lt;= x[f,s])  #5. La variable auxiliar yfsae siempre será menor o igual que xae for s in S:     for f in F:         for e in S:             for a in F:                 m.addConstr(y[f,s,a,e] &lt;= x[a,e])  #6. Restricción que cubre el ultimo caso de la tabla de verdad for s in S:     for f in F:         for e in S:             for a in F:                 m.addConstr(y[f,s,a,e] &gt;= x[f,s]*x[a,e]-1)</pre>
Definimos la función objetivo, ejecutamos el optimizador sobre el modelo creado e imprimimos resultados	<pre>#Funcion Objetivo m.setObjective(quicksum(x[f,s]*b[f,s] for f in F for s in S)                -quicksum(y[f,s,a,e]*c[f,a]*k[s,e] for f in F for s in S for a in F for e in S),GRB.MAXIMIZE)  print(quicksum(x[f,s]*b[f,s] for f in F for s in S)) # m.update() m.setParam("OutputFlag",0) m.optimize() z = m.getObjective().getValue()  #Imprimir resultados en consola print(z)  for f,s in x.keys():     if x[f,s]&gt;0:         print("Facultad ",f," en la sede ",s)</pre>
Se ejecuta el problema y se obtiene la siguiente solución. En la primera línea se observa el valor de la funcion objetivo (La utilidad en el contexto del problema), siendo esta <b>\$135,100,000</b> y las diferentes ubicaciones que tendrían las facultades en las sedes.	<pre>Model Status: Optimal. For non-convex QP, this may be 135100000.0 Facultad Ingenieria en la sede Occidente Facultad Ciencias en la sede Occidente Facultad Administración en la sede Oriente Facultad Artes en la sede Sur Facultad Derecho en la sede Norte Facultad Economia en la sede Sur</pre>

#### 1.4. Presentación de visualización de la respuesta obtenida

Con el fin de presentar los resultados obtenidos al Consejo Superior de la Universidad de los Montes, se ha creado el archivo **Punto1Visualizador.py** el cual ejecuta el mismo modelo de optimización, con la diferencia de que se incluye una nueva parte en el código la cual genera un informe en pdf destinado al Consejo Superior.

El pdf contiene las ubicaciones de cada una de las facultades a través de las distintas sedes, así como la utilidad obtenida bajo esa combinación de ubicaciones.



Informe de Propuesta de traslado de Facultades

Si en algún momento se desea reevaluar el problema bajo nuevos parámetros, el archivo Punto1Visualizador.py esta en la capacidad de generar nuevos informes con los nuevos resultados obtenidos por el modelo de optimización.

Lo único que se debe realizar es cambiar los valores de los parámetros iniciales en el archivo Punto1Datos.xlsx y volver a correr el modelo.

**Observación:** En los anexos a este documento se encuentra el informe generado por el programa para los parámetros asignados bajo este contexto; sin embargo si desea realizar la prueba de funcionamiento por usted mismo, el único prerequisite es la instalación de la librería **Aspose pdf**, la cual permite la edición de pdfs a través de Python. Se instala por medio del siguiente comando en consola: "pip install aspose-pdf"

### 1.5. Conclusión

El modelo de programación lineal planteado para la reubicación de las facultades de la Universidad de los Montes permitió **maximizar las utilidades anuales** asociadas a dicha reubicación, definidas por los beneficios potenciales y los costos de comunicación entre facultades. Se logró una maximización de la utilidad total anual de COP \$135,100,000.

La solución obtenida, que asigna la Facultad de Ingeniería y la Facultad de Ciencias a la sede Occidente, la Facultad de Administración a la sede Oriente, la Facultad de Artes y la Facultad de Economía a la sede Sur, y la Facultad de Derecho a la sede Norte, resulta ser la **más eficiente en términos de utilidad neta** para la universidad.

Bajo este resultado se distribuyeron equitativamente las facultades entre las nuevas sedes y la actual sede oriental, **cumpliendo con las restricciones impuestas por la universidad**, de modo que no solo se permitió un uso más eficiente de los nuevos espacios disponibles, sino que también se contribuyó a fortalecer la posición de la universidad en términos de alcance y eficiencia operativa, al aprovechar al máximo los recursos y las infraestructuras disponibles.

## Problema 2: Sudoku Avanzado

Para plantear la solución de este problema es posible pensarlo en principio a través de una formulación no lineal, como se presenta a continuación:

### 2.1 Formulación matemática:

#### Conjuntos:

$K$ : Conjunto de numeros hasta  $N$  (tamaño tablero)

$$K: \{1, 2, 3 \dots N\}$$

$R$ : Conjunto de regiones

$$S: \{1, 2, 3, 4, 5\}$$

$C1$ : Conjunto de las celdas en el tablero (la celda superior izquierda se cuenta como (1,1), las  $X$  aumentan a la derecha y las  $Y$  aumentan hacia abajo)

$$C1: \{(1,1), (1,2), (1,3), (1,4) \dots (N,N)\}$$

#### Parámetros:

$O_r$ : Operacion esperada en la region  $r \in R$

$$O_r: \{1: \text{Suma}, 2: \text{Resta}: \dots\}$$

$E_r$ : Resultado esperado en la region  $r \in R$

$$E_r: \{1: 2, 3: 4 \dots\}$$

$C_r$ : Celdas en la region  $r \in R$

$$C_r: \{1: [(1,1), (2,2)], 2: [(4,2), (3,1)], \dots\}$$

#### Variables de Decisión:

$$x_{k(i,j)}: \begin{cases} 1, & \text{si el numero } k \in K \text{ se encuentra en la posicion } (i,j) \in C1 \\ 0, & \text{dlc} \end{cases}$$

$Y_{(i,j)}$ : corresponde al numero  $k \in K$  ubicado en la posicion  $(i,j) \in C1$

$$Z1_r: \begin{cases} 1, & \text{si el } y_{(i,j)} \leq y_{(m,l)} \text{ en las restricciones de resta (se declara para todas las } r \in R) \\ 0, & \text{dlc} \end{cases}$$

$$Z2_r: \begin{cases} 1, & \text{si el } y_{(i,j)} \leq y_{(m,l)} \text{ en las restricciones de division (se declara para todas las } r \in R) \\ 0, & \text{dlc} \end{cases}$$



## Función Objetivo

$$\max \sum_{(i,j) \in C1} y_{(i,j)}$$

En si no interesa la función objetivo, sino que se cumplan todas las restricciones. Esta función debería ser igual a 126 dadas las características del sudoku (para una instancia 6x6).

## Restricciones

1. Solo un numero por casilla

$$\sum_{k \in K} x_{k,(i,j)} = 1 \quad \forall (i,j) \in C1$$

2. No repetir números en filas

$$\sum_{i \in N} x_{k,(i,j)} = 1 \quad \forall k, j \in K$$

3. No repetir números en columnas

$$\sum_{j \in N} x_{k,(i,j)} = 1 \quad \forall k, i \in K$$

4. Restricción para igualar las X y las Y

$$y_{(i,j)} = \sum_{k \in K} k * x_{k,(i,j)} \quad \forall (k,i) \in C1$$

5. Restricción para la suma

$$\sum_{(i,j) \in C_r} y_{(i,j)} = E_r \quad \forall r \in R \mid O_r = Suma$$

6. Restricción para la resta

6.1 no lineal:

$$|y_{(i,j)} - y_{(m,l)}| = E_r$$

$$\forall r \in R \wedge \forall (i,j), (m,l) \in C_r \mid O_r = Resta \wedge ((m = i + 1 \wedge l = j) \vee (m = 1 \wedge l = j + 1))$$

6.2 lineal:

Para linealizar esta restricción se utiliza una de las variables auxiliares ( $z1$ ) esta variable capturara si  $y_{(i,j)} \geq y_{(m,l)}$  se sabe que si inecuación es cierta  $E_r$  debería ser positivo de lo contrario negativo, este comportamiento se modela de la restricción de la siguiente manera:

$$y_{(i,j)} - y_{(m,l)} = E_r - 2E_r * Z1_r$$

$$\forall r \in R \wedge \forall (i,j), (m,l) \in C_r | O_r = Resta \wedge ((m = i + 1 \wedge l = j) \vee (m = 1 \wedge l = j + 1))$$

en este caso donde la variable extra se active el valor de a la derecha de la restricción será  $-E_r$ . Además, como se tiene un segundo recorrido sobre  $C_r$  se debe únicamente tomar las combinaciones de  $m,l,i,j$  que interesan, si están en columna o en fila.

## 7. Restricción para la división:

### 7.1 no lineal:

$$\frac{y_{(m,l)}}{y_{(i,j)}} = E_r$$

$$\forall r \in R \wedge \forall (i,j), (m,l) \in C_r | O_r = Division \wedge ((m = i + 1 \wedge l = j) \vee (m = 1 \wedge l = j + 1))$$

### 7.2 lineal:

La anterior restricción no logra capturar la escénica de la división en el sudoku además se debe tener en cuenta el caso en el cual  $y_{(i,j)} > y_{(m,l)}$  para poder linealizar en primer lugar se despeja el numerador en ambos casos:

$$y_{(m,l)} = y_{(i,j)} * E_r$$

$$y_{(i,j)} = y_{(m,l)} * E_r$$

Sin embargo, ambas restricciones no podrían cumplirse al tiempo, por lo tanto, se plantean como inecuaciones y se hace una relajación basada en la variable binaria  $z2$  que se usa para modelar el caso en que  $y_{(i,j)} > y_{(m,l)}$  y que las otras restricciones no afecten el desarrollo del problema. Quedando así el grupo de restricciones:

$$y_{(i,j)} \geq y_{(m,l)*E_r-1} - 10^6 Z_{2r}$$

$$y_{(i,j)} \leq y_{(m,l)*E_r-1} + 10^6 Z_{2r}$$

$$y_{(m,l)} \geq y_{(i,j)*E_r-1} - 10^6 Z_{2r}$$

$$y_{(m,l)} \leq y_{(i,j)*E_r-1} + 10^6 Z_{2r}$$

$$\forall r \in R \wedge \forall (i,j), (m,l) \in C_r | O_r = Division \wedge ((m = i + 1 \wedge l = j) \vee (m = 1 \wedge l = j + 1))$$

## 2.2 implementación en Gurobi Python y respuesta de instancias:

Implementación en el archivo Punto2.1.py .

### 2.2.1. Instancia A:

<p>En primer lugar, se plantea el problema con sus respectivos conjuntos y parámetros <b>(instancia A):</b></p>	<pre>from openpyxl import* from gurobipy import*  #conjuntos K= [i for i in range(1,7)] #numeros R = [i for i in range(1,17)] #regiones C1 = [(i,j)for i in K for j in K] #celdas  #parametros #OPERACIONES O=[1:"SUMA",2:"SUMA",3:"SUMA",4:"SUMA",5:"SUMA",6:"SUMA",7:"SUMA",8:"SUMA",   9:"SUMA",10:"SUMA",11:"SUMA",12:"SUMA",13:"SUMA",14:"SUMA",15:"SUMA",16:"SUMA"] #RESULTADOS ESPERADOS E=[1:7,2:9,3:9,4:6,5:5,6:10,7:4,8:6,9:7,10:8,11:10,12:5,13:10,14:3,15:11,16:16]  #CELDS POR REGION C=[1:[(1,1),(1,2)], 2:[(2,1),(3,1)], 3:[(4,1),(5,1)], 4:[(6,1),(6,2),(5,2)],5:[(4,2),(3,2)],   6:[(2,2),(2,3)],7:[(1,3),(1,4)],8:[(3,3),(3,4)],9:[(5,3),(4,3)],10:[(6,3),(6,4)],   11:[(4,4),(5,4)],12:[(2,5),(2,4)],13:[(1,6),(1,5)],14:[(2,6),(3,6)],15:[(3,5),(4,5),(4,6)],   16:[(5,5),(5,6),(6,6),(6,5)]]</pre>
<p>En siguiente lugar se crea la instancia del optimizador y se declaran las variables:</p>	<pre>#Modelo de Optimización m = Model("Punto2")  #Definicion de variables de decisión x = m.addVars(K,C1,vtype=GRB.BINARY, name = "x") y = m.addVars(C1,vtype=GRB.INTEGER, lb=1, ub=6, name="y") z1 = m.addVars(R,vtype=GRB.BINARY, name = "z1") z2 = m.addVars(R,vtype=GRB.BINARY, name = "z2")</pre>
<p>Se plantean las restricciones básicas de un sudoku:</p>	<pre>#Restricciones del problema #solo un numero en una casilla for p in C1:     m.addConstr(quicksum(x[k,p[0],p[1]] for k in K) == 1) #no repetir numeros un filas for k in K:     for j in K:         m.addConstr(quicksum(x[k,i,j] for i in K) == 1) #no repetir numeros en columnas for k in K:     for i in K:         m.addConstr(quicksum(x[k,i,j] for j in K) == 1) #restriccion para equiparar variables binarias y continuas for p in C1:     m.addConstr(y[p] == quicksum(k * x[k, p[0],p[1]] for k in K))</pre>

Se plantean las restricciones de operaciones	<pre> #restriccion para la suma for r in R:     if O[r] == "suma":         m.addConstr(quicksum(y[p] for p in C[r]) == E[r]) #restriccion para la resta for r in R:     if O[r] == "RESTA":         for p in C[r]:             for p2 in C[r]:                 if (p2[0] == p[0]+1 and p2[1] == p[1]) or (p2[0] == p[0] and p2[1] == p[1]+1): #como hay 2 indices sobre                     m.addConstr(y[p] - y[p2] == E[r] - 2*E[r]*z1[r]) #restriccion para la division for r in R:     if O[r] == "DIVISION":         for p in C[r]:             for p2 in C[r]:                 if (p2[0] == p[0]+1 and p2[1] == p[1]) or (p2[0] == p[0] and p2[1] == p[1]+1):                     #caso1 y[p]*y[p2]                     m.addConstr(y[p] &gt;= E[r]*y[p2] - 1e6*z2[r])                     m.addConstr(y[p] &lt;= E[r]*y[p2] + 1e6*z2[r])                     #caso2 y[p2]*y[p]                     m.addConstr(y[p2] &gt;= E[r]*y[p] - 1e6*(1-z2[r]))                     m.addConstr(y[p2] &lt;= E[r]*y[p] + 1e6*(1-z2[r])) </pre>
Se plantea la función objetivo	<pre> #Funcion Objetivo m.setObjective(quicksum(y[i,j] for i in K for j in K),GRB.MAXIMIZE) </pre>
Se imprimen los resultados	<pre> # m.update() m.setParam("OutputFlag",0) m.optimize() z = m.getObjective().getValue() @Imprimir resultados en consola print(z)  for p in C1:     print(y[p[0],p[1]]) </pre> <div> 126.0  &lt;gurobi.Var y[1,1] (value 2.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[1,2] (value 5.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[1,3] (value 3.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[1,4] (value 1.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[1,5] (value 4.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[1,6] (value 6.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,1] (value 5.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,2] (value 6.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,3] (value 4.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,4] (value 3.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,5] (value 2.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[2,6] (value 1.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[3,1] (value 4.0)&gt;  &lt;gurobi.Var y[3,2] (value 3.0)&gt; </div>

De esta manera se puede ver que una posible respuesta a la instancia A es:

7+	9+		9+		6+
	10+	5+			
4+		6+	7+		8+
	5+		10+		
10+		11+		16+	
	3+				

2	5	4	3	6	1
5	6	3	2	1	4
3	4	1	5	2	6
1	3	5	6	4	2
4	2	6	1	3	5
6	1	2	4	5	3

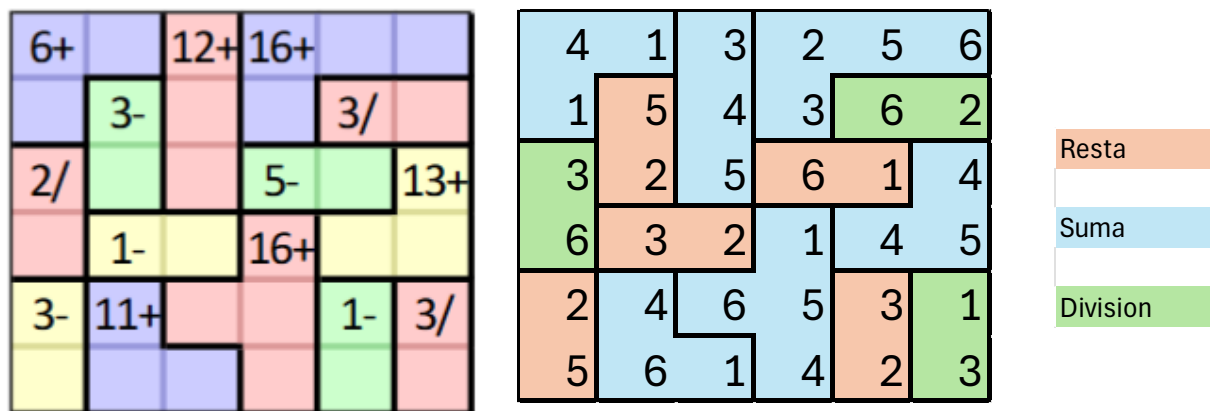
Resta
Suma
Division

### 2.2.2. Instancia B:

El procedimiento para realizar en la instancia B es el mismo, siendo la única diferencia los datos ingresados como parámetros. Implementación en el archivo Punto2.2.py .

Se utilizan los siguientes parámetros y conjuntos sobre el planteamiento anterior	<pre>#parametros #OPERACIONES O={1:"SUMA",2:"SUMA",3:"SUMA",4:"DIVISION",5:"RESTA",6:"RESTA",7:"DIVISION",8:"RESTA",   9:"SUMA",10:"DIVISION",11:"RESTA",12:"SUMA",13:"SUMA",14:"RESTA"} #RESULTADOS ESPERADOS E={1:6,2:12,3:16,4:3,5:5,6:3,7:2,8:1,9:13,10:3,11:1,12:16,13:11,14:3}  #CELDA POR REGION C=[1:[(1,1),(1,2),(2,1)],2:[(3,1),(3,2),(3,3)],3:[(4,2),(4,1),(5,1),(6,1)],   4:[(5,2),(6,2)],5:[(5,3),(4,3)],6:[(2,2),(2,3)],7:[(1,3),(1,4)],8:[(2,4),(3,4)],   9:[(6,3),(6,4),(5,4)],10:[(6,6),(6,5)],11:[(5,6),(5,5)],12:[(4,6),(4,5),(4,4),(3,5)],   13:[(2,6),(3,6),(2,5)],14:[(1,6),(1,5)]]</pre>
Llegando a los siguientes resultados:	<pre>126.0 &lt;gurobi.Var y[1,1] (value 4.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[1,2] (value 1.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[1,3] (value 3.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[1,4] (value 6.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[1,5] (value 2.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[1,6] (value 5.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[2,1] (value 1.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[2,2] (value 5.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[2,3] (value 2.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[2,4] (value 3.0)&gt; &lt;gurobi.Var y[2,5] (value 4.0)&gt;</pre>

De esta manera se puede ver que una posible respuesta a la instancia B es:



## Conclusión

Luego de lograr plantear un programa lineal e implementarlo para la resolución del sudoku avanzado se puede concluir que se ha desarrollado un método que **resuelve instancias cualesquiera de tamaño variable** y estos resultados son acertados, respetando las restricciones propias del sudoku y las restricciones de áreas y operaciones del sudoku avanzado.

Un resultado interesante al que se llegó es la **nula importancia de la función objetivo**, en este problema mientras la solución cumpla las restricciones la respuesta será válida para lo que se requiere, podría ser de maximización o minimización con cualesquiera variables y no importaría en la solución. Se hayo un óptimo para el problema.