Modelos de Optimización **Laboratorio 1**

Osmany Pérez Rodríguez Enrique Martínez González Carmen Irene Cabrera Rodríguez **Grupo C412** La programación de los ejercicios orientados se realizó en todos los casos en el lenguaje de programación Python. La ejecución de los mismos fue llevada a cabo en una computadora HP con procesador AMD10 y 8GB RAM.

1

Los siguientes ejercicios (ej 1, 2, 3 de la CP1) fueron resueltos haciendo uso de PuLP, una biblioteca de Python para optimización lineal.

1 Producto:

- Tomate $\rightarrow 0$
- Lechuga $\rightarrow 1$
- Acelga $\rightarrow 2$

Parámetros:

 $p_i \rightarrow$ precio de la semilla del producto i

 $h_i \rightarrow$ hombres-día necesarios para producto i

 $ct_i \rightarrow$ cantidad de toneladas por hectárea del producto i

 $ch_i \rightarrow$ cantidad de hectáreas por tonelada de semilla de producto i

Variables:

 $x_i \rightarrow$ cantidad de hectáreas sembradas del producto i

Modelo:

$$max\Sigma_{i=0}^{2}p_{i}*ct_{i}*x_{i}-\frac{x_{i}}{ch_{i}}*p_{i}-x_{i}*h_{i}*5$$

s.a:

$$\sum_{i=0}^{2} h_i * x_i \leqslant 450$$

,

$$\sum_{i=0}^{2} x_i \leqslant 1200$$

,

$$x_i \ge 0 \ \forall i \in \{0, 1, 2\}$$

Puede encontrar el código del problema a través del siguiente enlace Los resultados obtenidos fueron los siguientes:

Producto	Cantidad (ha)
Tomate	90
Lechuga	0
Acelga	0

Ganancia: 11430

Cantidad de iteraciones = 1

 $\mathrm{Tiempo} = 0.002$

2 Bodega:

- Proa $\rightarrow 0$
- Centro $\rightarrow 1$
- Popa $\rightarrow 2$

Artículo:

- A $\rightarrow a_0$
- B $\rightarrow a_1$
- $C \rightarrow a_2$

Parámetros:

 $T_i \rightarrow$ cantidad de toneladas del artículo i

 $C_i \rightarrow$ capacidad de la bodega i en toneladas

 $G_i \rightarrow$ ganancia por tonelada del artículo i

Variables:

 $X_{ij} \rightarrow \text{cantidad}$ de toneladas del artículo A_i en la bodega j

Modelo:

$$min \sum_{j=1}^{2} \sum_{i=0}^{4} X_{i,j} * PR_i$$

s.a:

$$X_{i,j} \geqslant 0, \forall i, j \in 0, 1, 2$$

$$\sum_{j=0}^{2} X_{i,j} \leqslant T_i, \forall i \in [0, 1, 2]$$

$$\sum_{i=0}^{2} X_{i,j} \leqslant C_j, \forall j \in 0, 1, 2$$

$$\frac{\sum_{i=0}^{2} X_{i,0}}{C_0} = \frac{\sum_{i=0}^{2} X_{i,1}}{C_1} = \frac{\sum_{i=0}^{2} X_{i,2}}{C_2}$$

Puede encontrar el código del problema a través del siguiente enlace Los resultados obtenidos fueron los siguientes:

P	roducto	Centro	Popa	Proa
	A	2500	0	0
	В	500	1500	2000
	\mathbf{C}	0	0	0

Ganancia: 47000

Cantidad de iteraciones = 4

Tiempo = 0.002

3 Productos:

- $-P1 \rightarrow 0$
- $P2 \rightarrow 1$

Ingredientes:

- $-M1 \rightarrow 0$
- $M2 \rightarrow 1$
- Aceite $\rightarrow 2$
- Secador $\rightarrow 3$
- Solvente $\rightarrow 4$

Parámetros:

- $P_{i,j} \to$ proporción del ingrediente i en el producto j. Resaltar que la receta de P_1 y P_2 no tienen como ingredientes a los componentes M_1 ni M_2 . Por lo que $P_{0,0} = P_{1,0} = P_{0,1} = P_{1,1} = 0$.
- CT_i \rightarrow cantidad total que se dispone del componente i.
- $PR_i \rightarrow \text{precios del componente } i$.
- $Y_{i,j} \to \text{proporción del ingrediente } j$ en el componente i.
- CP_i \rightarrow cantidad que se necesita producir del producto i.

Variables:

 $X_{i,j} \to \text{cantidad de } hl$ del ingrediente i en el producto j

Modelo:

$$min \sum_{j=0}^{1} \sum_{i=0}^{4} X_{i,j} * PR_i$$

$$s.a:$$

$$X_{i,j} \geqslant 0, \forall i \in 0, 1, 2, 3, 4, \forall j \in 0, 1$$

$$\sum_{j=0}^{1} X_{i,j} \leqslant CT_i, i \in 0, 1$$

$$\sum_{i=0}^{4} X_{i,j} \geqslant CP_j, j \in 0, 1$$

$$4$$

$$\sum_{i=0}^{4} (X_{i,j} * Y_{i,k}) = P_{k,j} * \sum_{i=0}^{4} X_{i,j}, k \in 2, 3, 4, j \in 0, 1$$

Puede hallar el código de este problema en el siguiente enlace. Los resultados obtenidos fueron los siguientes:

Cantidad (hl)	P1	P2
M1	0	0
M2	0	150
Aceite	440	171
Solvente	55	36
Secador	55	63

Costo mínimo: 3067.8 Cantidad de iteraciones = 8

Tiempo = 0.002

2

Para la resolución de este ejercicio se empleó la biblioteca de python **Scipy**, con su módulo *optimize*. En este módulo se puede encontrar la función *minimize*, que fue la utilizada en este caso, pues permite minimizar una función de varias variables. Esta función permite pasar como parámetro el solucionador elegido para solucionar el modelo; en este caso, como el modelo no presenta resticciones, se utilizó el método Nelder-Mead que usa en su funcionamiento el algoritmo Simplex.

Es sencillo determinar que el valor mínimo que puede alcanzar esta función es 0; lo cual ocurre cuando $x_i = 1, \forall i = 1...n$. Puede encontrar el código de este ejercicio a

través de este enlace. Para cada n se obtuvieron los siguientes resultados:

```
n = 2 \Rightarrow Valor \ de \ la \ funcion: 0.000000
         Iteraciones: 79
         Cantidad de evaluaciones de la funcion: 150
         Valor de cada variable : [1.1.]
n = 3 \Rightarrow Valor \ de \ la \ funcion : 0.000000
         Iteraciones: 150
         Cantidad de evaluaciones de la funcion: 270
         Valor de cada variable : [1.1.1.]
n = 4 \Rightarrow Valor \ de \ la \ funcion : 0.000000
         Iteraciones: 235
         Cantidad de evaluaciones de la funcion : 411
         Valor\ de\ cada\ variable: [1.1.1.1.]
n = 5 \Rightarrow Valor \ de \ la \ funcion : 0.000000
         Iteraciones: 339
         Cantidad de evaluaciones de la funcion: 571
         Valor\ de\ cada\ variable: [1.1.1.1.1.]
```

3

Para la solución de este ejercicio se utilizó la biblioteca **Gekko**, un paquete de Python para *machine learning* y optimización. Además viene aparejada de solucionadores a gran escala para programación lineal, no lineal, cuadrática, etc.

El código empleado para su solución se puede encontrar a través de este enlace. Los resultados obtenidos fueron los siguientes:

 $x_0 = 0.50220271892$ $x_1 = 0.24889864054$ Objetivo: 0.24889703506

Cantidad de iteraciones realizadas: 11

Tiempo de solución: 2.730000000155997E-002.