

# Software de optimización

## Clase 15/17

Investigación Operativa UTN FRBA 2021

Curso: I4051

Elaborado por: Rodrigo Maranzana

Docente: Martín Palazzo

# Software de Optimización

## INTERFAZ / WRAPPER

- Python – `scipy.optimize.linprog` / PuLP
- MATLAB – LinProg / IntLinProg
- Julia – Jump.jl
- GAMS
- IBM ILOG
- Gusek
- Excel
- .....



## SOLVER

- Gurobi
- CPLEX
- GLPK
- Xpress
- COIN-OR (Cbc)
- Clp
- Mosek
- .....

# Ejemplo en Excel

$$\max z = 5x + 3y$$

st:

$$3x + 2y \leq 2400$$

$$y \leq 800$$

$$2x \leq 1200$$

# Ejemplo en Excel

Ingresamos los datos del problema y armamos el diseño de la planilla:

	A	B	C	D	E	F
1		x	0	y	0	
2	Coef. Func.	c_x	5	c_y	3	
3						
4	Coef. Tec.	a_1x	3	a_1y	2	
5		a_2x	0	a_2y	1	
6		a_3x	2	a_3y	0	

# Ejemplo en Excel

Armamos las funciones de excel para las restricciones:

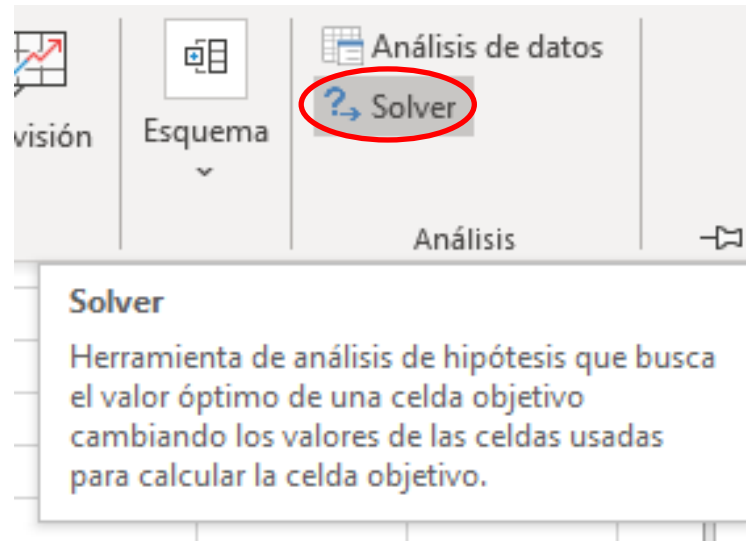
MULTIPLO.S... <span> </span> <span>✕</span> <span> </span> <span>✓</span> <span> </span> <span><i>f<sub>x</sub></i></span> <span> </span> <span>= C4*\$C\$1+E4*\$E\$1</span>										
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1		x	0	y	0					
2	Coef. Func.	c_x	5	c_y	3		Objetivo	0		
3										bi
4	Coef. Tec.	a_1x	3	a_1y	2		Restr. 1	1	<=	2400
5		a_2x	0	a_2y	1		Restr. 2	0	<=	800
6		a_3x	2	a_3y	0		Restr. 3	0	<=	1200

# Ejemplo en Excel

Armamos la función de excel para el funcional del modelo:

MULTIPLO.S... X ✓ fx =C2*C1+E2*E1										
	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1		x	0	y	0					
2	Coef. Func.	c_x	5	c_y	3		Objetivo	*E1		
3										bi
4	Coef. Tec.	a_1x	3	a_1y	2		Restr. 1	0	<=	2400
5		a_2x	0	a_2y	1		Restr. 2	0	<=	800
6		a_3x	2	a_3y	0		Restr. 3	0	<=	1200

# Ejemplo en Excel



Tutorial de Microsoft para agregar add-in Solver de Excel:

<https://support.office.com/es-es/article/carga-del-complemento-solver-en-excel-2016-612926fc-d53b-46b4-872c-e24772f078ca>

Parámetros de Solver

Establecer objetivo:

Para: ☒ Máx ☐ Mín ☐ Valor de:

Cambiando las celdas de variables:

Sujeto a las restricciones:

\$H\$4 <= \$J\$4

\$H\$5 <= \$J\$5

\$H\$6 <= \$J\$6

Agregar

Cambiar

Eliminar

Restablecer todo

Cargar/Guardar

☒ Convertir variables sin restricciones en no negativas

Método de resolución:

Método de resolución

Seleccione el motor GRG Nonlinear para problemas de Solver no lineales suavizados. Seleccione el motor LP Simplex para problemas de Solver lineales, y seleccione el motor Evolutionary para problemas de Solver no suavizados.

G	H	I	J
Objetivo	0		

B	C	D	E
x	0	y	0

Agregar restricción

Referencia de celda:  <=

			bi
Restr. 1	0	<=	2400
Restr. 2	0	<=	800
Restr. 3	0	<=	1200



# Ejemplo en Excel

Resultados de Solver

×

Solver encontró una solución. Se cumplen todas las restricciones y condiciones óptimas.

☒ Conservar solución de Solver

☐ Restaurar valores originales

☐ Volver al cuadro de diálogo de parámetros de Solver

☐ Informes de esquema

Informes

Responder

Sensibilidad

Límites

Aceptar

Cancelar

Guardar escenario...

**Solver encontró una solución. Se cumplen todas las restricciones y condiciones óptimas.**

Al usar el motor GRG, Solver ha encontrado al menos una solución óptima local. Al usar Simplex LP, significa que Solver ha encontrado una solución óptima global.

# Ejemplo en Excel

El solver pegó como valores los resultados:

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J
1		x	600	y	300					
2	Coef. Func.	c_x	5	c_y	3		Objetivo	3900		
3										bi
4	Coef. Tec.	a_1x	3	a_1y	2		Restr. 1	2400	<=	2400
5		a_2x	0	a_2y	1		Restr. 2	300	<=	800
6		a_3x	2	a_3y	0		Restr. 3	1200	<=	1200

# Ejemplo en PuLP de Python

$$\max z = 5x + 3y$$

*st:*

$$3x + 2y \leq 2400$$

$$y \leq 800$$

$$2x \leq 1200$$

Paquete PuLP: <https://pypi.org/project/PuLP/>

Jupyter Notebook asociado: **ejercicio02.ipynb**

# Ejemplo en PuLP de Python

Importamos el paquete y definimos un problema lineal de maximización:

```
import pulp  
  
lp = pulp.LpProblem("ejercicio02", pulp.LpMaximize)
```

# Ejemplo en PuLP de Python

Creamos las variables de decisión:

```
# Variables|  
x = pulp.LpVariable('x', lowBound=0, cat='Continuous')  
y = pulp.LpVariable('y', lowBound=0, cat='Continuous')
```

↑  
Nombre

↑  
Cota

↑  
Categoría

# Ejemplo en PuLP de Python

$$\max z = 5x + 3y$$

```
# Función objetivo:  
lp += 5*x + 3*y, "Z"
```

st:

$$3x + 2y \leq 2400$$

$$y \leq 800$$

$$2x \leq 1200$$

```
# Restricciones  
lp += 3*x + 2*y <= 2400  
lp += y <= 800  
lp += 2*x <= 1200
```

# Ejemplo en PuLP de Python

Resolver modelo:

```
lp.solve()
```

Imprimir resultados:

```
print(pulp.LpStatus[lp.status])

for variable in lp.variables():
    print(f"{variable.name:s} = {variable.varValue:.2f}")

print(pulp.value(lp.objective))
```

# Ejemplo en PuLP de Python

Output:

```
Optimal  
x = 600.00  
y = 300.00  
3900.0
```



# Ejemplo en PuLP de Python

## Output de casos particulares:

Incompatible

Infeasible

x = 1600.00

y = 2400.00

13600.0

No acotado

Unbounded

x = 0.00

y = 0.00

0.0

Jupyter Notebook asociados: **incompatible.ipynb**, **no\_acotado.ipynb**

# Planificación de la producción

Se busca optimizar el plan de producción para el año siguiente. Desde el sector comercial se proveen las proyecciones de demanda mensual.

Por otro lado, el departamento de Ingeniería de planta nos provee todos los parámetros correspondientes a la capacidad instalada. Nos informan, además, que en Diciembre se realiza el mantenimiento preventivo y no podrá producirse.

Ingeniería de procesos cuenta con información sobre la cadencia media de los empleados.

Por último, desde el sector de RRHH nos envían información sobre el personal, suspensiones, costos asociados y nuevas reglamentaciones como la imposibilidad de despedir empleados.

# Planificación de la producción

## Las variables:

$PN_t$ ,  $PE_t$  son la producción normal y extra del mes  $t$ ;

$I_t$  es el nivel de inventario del mes  $t$ ;

$DN_t$ ,  $DS_t$  y  $DC_t$  es la dotación normal, suspendida y contratada en el mes  $t$ ;

$Q_t$  es la cantidad tercerizada en el mes  $t$ .

¡84 variables!

## Los parámetros:

$d_t$  es la cantidad demandada en el mes  $t$

$c_{pn}$  y  $c_{pe}$ , son el costo de producir una unidad en horas normales y extra;

$c_i$  el costo de mantener inventario;

$c_{dn}$ ,  $c_{ds}$  y  $c_{dc}$ , son el costo por personal trabajando, suspendido y contratado;

$c_q$ , es el costo por tercerizar;

$wnMax$  y  $weMax$ , son la cantidad maxima de horas normales y extra que puede trabajar una persona, por mes;

$iMax$ , es la cantidad máxima de inventario;

$dMin$  y  $dMax$ , son la dotación trabajando máxima y mínima;

# Planificación de la producción

$$\text{Min } Z = \sum_t [cpn * PN_t + cpe * PE_t + ci * I_t + cdn * DN_t + cds * DS_t + cdc * DC_t + cq * Q_t]$$

s.a.

$$PN_t + PE_t + I_{t-1} + Q_t = d_t + I_t ; \forall t$$

Balance de producción

$$PN_{12}, PE_{12} = 0$$

Mantenimiento preventivo

$$\alpha * PN_t \leq wnMax * DN_t$$

Límite de horas productivas

$$\alpha * PE_t \leq weMax * DN_t$$

$$DN_t + DS_t = DN_{t-1} + DS_{t-1} + DC_t ; \forall t$$

Balance de personal

$$I_t \leq iMax ; \forall t$$

Inventario máximo

$$dMin \leq DN_t \leq dMax ; \forall t$$

Personal máximo y mínimo

$$PN_t, PE_t, I_t, DN_t, DS_t, DC_t, Q_t \geq 0$$

Positividad

$$DN_t, DS_t, DC_t \in Z$$

Enteros

# Planificación de la producción

~~Puedo usar **SIMPLEX**?~~

Es un caso de: **Mixed Integer Linear Programming**