

# Estudo da utilização de Solvers para Programação Linear

GLPK

# Solver

Solver é um **software** ou uma lib **matemática** , que possui um conjunto de implementações para **solucionar problemas de otimização** [1]. Existindo tanto soluções comerciais como o **CPLEX** ,como Software livre como **GLPK**

# GLPK



O pacote GLPK (GNU Linear Programming Kit) destina-se a:

- resolver problemas de programação linear em larga escala
- programação inteira mista (MIP)

# GLPK

- É um conjunto de **rotinas escritas em C** e organizadas na forma de uma biblioteca que pode ser importada.
- Suporta a linguagem de modelagem **GNU MathProg**, que é um subconjunto da linguagem **AMPL**

## GLPK -> Instalação -> Ambiente

- Utilizou-se como sistema operacional o Linux Mint 20.3
- Python como linguagem de programação versão 3.8.10
- VSCode como IDE de desenvolvimento
- GLPK 4.65-2
- PyMathProg

## GLPK -> Instalação

Para instalar o GLPK no linux foi utilizado o comando: ***sudo apt-get install glpk-utils libglpk-dev glpk-doc***

## GLPK -> PyMathProg

Neste trabalho usaremos uma lib que utiliza GLPK em python chamada de **PyMathProg**. Dentre as existentes foi a que até o momento apresentou-se mais acessível e com melhor suporte.

## GLPK -> PyMathProg -> Instalação

Para instalação no Linux do PyMathProg

***sudo python -m pip install pymprog***

Neste trabalho como é usado a virtualenv para criação de um ambiente isolado para rodar o projeto em python. Assim a instalação do PyMathProg ficou :

***pip install pymprog***



# GLPK -> PyMathProg -> Código

```
1 from pymprog import *
2 c = (10, 6, 4)
3 A = [ ( 1, 1, 1),
4       ( 9, 4, 5),
5       ( 2, 2, 6) ]
6 b = (10, 60, 30)
7 begin('basic') # begin modelling
8 verbose(True) # be verbose
9 x = var('x', 3) #create 3 variables
10 maximize(sum(c[i]*x[i] for i in range(3)))
11 for i in range(3):
12     sum(A[i][j]*x[j] for j in range(3)) <= b[i]
13 solve() # solve the model
14 print("###>Objective value: %f"%vobj())
15 sensitivity() # sensitivity report
16 end() #Good habit: do away with the model
```

## 1-Bloco de dados (linhas 2-6):

A matriz e os vetores são definidos.

## 2-Bloco modelo (linhas 7-12):

O `begin(name)` na linha 7. Ela cria uma nova instância de modelo com o nome dado para as etapas de modelagem posteriores a serem construídas.

**A linha 8** ativa a opção **verbosidade**, que permite ao PyMathProg fornecer feedbacks em cada etapa de construção.

**A linha 9** define as três variáveis e as organiza em uma lista: você simplesmente fornece o nome do grupo e o número de variáveis a serem criadas, que é 3 neste caso. **Por padrão, essas variáveis são contínuas e não negativas.**

**A linha 10** define o objetivo: maximizar a soma dos termos  $b[i] \cdot x[i]$ , onde  $i$  vai de 0 a 3. As linhas 11-12 definem as restrições com um loop for. Isso é tudo para modelagem. Agora o código segue para

# GLPK -> PyMathProg -> Código

```
1 from pymprog import *
2 c = (10, 6, 4)
3 A = [ ( 1, 1, 1),
4       ( 9, 4, 5),
5       ( 2, 2, 6) ]
6 b = (10, 60, 30)
7 begin('basic') # begin modelling
8 verbose(True) # be verbose
9 x = var('x', 3) #create 3 variables
10 maximize(sum(c[i]*x[i] for i in range(3)))
11 for i in range(3):
12     sum(A[i][j]*x[j] for j in range(3)) <= b[i]
13 solve() # solve the model
14 print("###>Objective value: %f"%vobj())
15 sensitivity() # sensitivity report
16 end() #Good habit: do away with the model
```

## 3- Bloco de relatório (linhas 13-16):

**A linha 13** emite uma chamada ***solve()*** para **resolver o modelo**.

**A linha 14** imprime o valor objetivo.

**A linha 15** produz o **relatório de sensibilidade**.

**A linha 16** chama a função ***end()*** para eliminar o modelo.

# GLPK -> PyMathProg -> Hillier -> Exemplo 3.1

■ **TABELA 3.1** Dados para o problema da Wyndor Glass Co.

Fábrica	Tempo de Produção por Lote (em horas)		Tempo de Produção Disponível por Semana (em horas)
	Produto		
	1	2	
1	1	0	4
2	0	2	12
3	3	2	18
Lucro por lote	U\$ 3.000	U\$ 5.000	

# GLPK -> PyMathProg -> Hillier -> Exemplo 3.1 -> Código

```
from pymprog import *
begin('WYNDOR GLASS CO. ')
verbose(True)
x, y = var('x, y') # variables
#Objetivo
maximize(3000 * x + 5000 * y)
#restrições
x<=4 #disponibilidade de tempo fábrica 1
2*y <= 12 # disponibilidade de tempo fábrica 2
3*x+2*y<=18 #disponibilidade de tempo fábrica 3

solve()
print("###>Objective value: %f"%vobj())
sensitivity() # sensitivity report
end()
```

# GLPK -> PyMathProg -> Hillier -> Exemplo 3.1 -> Código->saída

```
(env) felipe@felipe-VirtualBox:~/Área de Trabalho/develop/solver$ python hiller3.1.py
```

```
Max : 3000 * x + 5000 * y
```

```
R1: 2 * y <= 12
```

```
R2: 3 * x + 2 * y <= 18
```

```
GLPK Simplex Optimizer 5.0
```

```
2 rows, 2 columns, 3 non-zeros
```

```
* 0: obj = -0.000000000e+00 inf = 0.000e+00 (2)
```

```
* 2: obj = 3.600000000e+04 inf = 0.000e+00 (0)
```

```
OPTIMAL LP SOLUTION FOUND
```

```
###>Objective value: 36000.000000
```

```
PyMathProg 1.0 Sensitivity Report Created: 2022/04/11 Mon 20:23PM
```

```
=====
```

Variable	Activity	Dual.Value	Obj.Coef	Range.From	Range.Till
----------	----------	------------	----------	------------	------------

*x	2	0	3000	0	7500
----	---	---	------	---	------

*y	6	0	5000	2000	1.79769e+308
----	---	---	------	------	--------------

```
=====
```

# GLPK -> PyMathProg -> Glodparg -> Exemplo 1

## 1 – O Problema das Ligas Metálicas



Uma metalúrgica deseja maximizar sua *receita bruta*. A Tabela 2.1 ilustra a proporção de cada material na mistura para a obtenção das ligas passíveis de fabricação. O preço está cotado em Reais por tonelada da liga fabricada. Também em toneladas estão expressas as restrições de disponibilidade de matéria-prima. Formular o modelo de Programação Matemática.

**TABELA 2.1 RESTRIÇÕES/CUSTOS DO EXEMPLO 1**

	<i>Liga Especial de Baixa Resistência (*)</i>	<i>Liga Especial de Alta Resistência (*)</i>	<i>Disponibilidade de Matéria-prima</i>
<i>Cobre</i>	0,5	0,2	16 Ton
<i>Zinco</i>	0,25	0,3	11 Ton
<i>Chumbo</i>	0,25	0,5	15 Ton
<i>Preço de Venda (R\$ por Ton)</i>	R\$3.000	R\$5.000	(*) $\frac{\text{Ton de minério}}{\text{Ton de liga}}$

# GLPK -> PyMathProg -> Glodparg -> Exemplo 1-> Código

```
from pymprog import *
begin('O Problema das Ligas Metalicas')
verbose(True)
x, y = var('x, y') # variables
#Objetivo
maximize(3000 * x + 5000 * y)
#restrições
0.5*x+0.2*y <=16 #disponibilidade de cobre (toneladas)
0.25*x+0.3*y <= 11 # disponibilidade de zinco (tonelada)
0.25*x+0.5*y<=15 # disponibilidade de Chumbo(tonelada)
# metal finishing limit

solve()
print("Z: %f"%vobj())
sensitivity() # sensitivity report
end()
```

# GLPK -> PyMathProg -> Glodbarg -> Exemplo 1 -> Código->saída

```
Max : 3000 * x + 5000 * y
R1: 0.5 * x + 0.2 * y <= 16
R2: 0.25 * x + 0.3 * y <= 11
R3: 0.25 * x + 0.5 * y <= 15
GLPK Simplex Optimizer 5.0
3 rows, 2 columns, 6 non-zeros
* 0: obj = -0.000000000e+00 inf = 0.000e+00 (2)
* 2: obj = 1.600000000e+05 inf = 0.000e+00 (0)
OPTIMAL LP SOLUTION FOUND
Z: 160000.000000
```

PyMathProg 1.0 Sensitivity Report Created: 2022/04/12 Tue 19:13PM

```
=====
Variable      Activity  Dual.Value  Obj.Coef  Range.From  Range.Till
-----
*x            20        0         3000      2500       4166.67
*y            20        0         5000      3600       6000
=====
```



# GLPK -> PyMathProg -> 3-Lista Exercicios

**Questão 3)** Uma grande fábrica de móveis dispõe em estoque de 250 metros de tábuas, 600 metros de pranchas e 500 metros de painéis de conglomerado. A fábrica normalmente oferece uma linha de móveis composta por um modelo de escrivaninha, uma mesa de reunião, um armário e uma prateleira. Cada tipo de móvel consome uma certa quantidade de matéria-prima, conforme a Tabela 2. A escrivaninha é vendida por 100 unidades monetárias (u. m.), a mesa por 80 u.m., o armário por 120 u.m. e a prateleira por 20 u.m. Determine um modelo de Programação Linear que maximize a receita com a venda dos móveis.

Tabela 2: Informações fábrica de móveis

	Quantidade de material em metros consumidos por unidade de produto				Disponibilidade do Recurso (m)
	Escrivaninha	Mesa	Armário	Prateleira	
Tábua	1	1	1	4	250
Prancha	0	1	1	2	600
Painéis	3	2	4	0	500
Valor de Revenda (u.m.)	100	80	120	20	

# GLPK -> PyMathProg -> 3-Lista Exercicios -> Código

```
from pymprog import *
begin('Fábrica de Móveis. ')
verbose(True)
x, y, z, w = var('x, y, z, w') # variables
#Objetivo
maximize(100 * x + 80 * y + 120 * z + 20 * w)
#restrições
x + y + z + 4 * w <= 250 #disponibilidade de tábua
y + z + 2*w <= 600 # disponibilidade de prancha
3*x + 2*y + 4*z <= 500 #disponibilidade de tempo fábrica
3

solve()
print("###>Z: %f"%vobj())
sensitivity() # sensitivity report
end()
```

# GLPK -> PyMathProg -> 3-Lista Exercicios -> Código->saída

Max : 100 \* x + 80 \* y + 120 \* z + 20 \* w

R1: x + y + z + 4 \* w <= 250

R2: y + z + 2 \* w <= 600

R3: 3 \* x + 2 \* y + 4 \* z <= 500

GLPK Simplex Optimizer 5.0

3 rows, 4 columns, 10 non-zeros

\* 0: obj = -0.000000000e+00 inf = 0.000e+00 (4)

\* 3: obj = 2.000000000e+04 inf = 0.000e+00 (0)

OPTIMAL LP SOLUTION FOUND

###>Z: 20000.000000

PyMathProg 1.0 Sensitivity Report Created: 2022/04/17 Sun 21:14PM

=====

Variable	Activity	Dual.Value	Obj.Coef	Range.From	Range.Till
----------	----------	------------	----------	------------	------------

x	0	-17.5	100	-inf	117.5
*y	250	0	80	68.3333	1.79769e+308
z	0	-35	120	-inf	155
*w	0	0	20	0	160

=====

Note: rows marked with a \* list a basic variable.

# GLPK -> PyMathProg -> Fábrica de Lâmpadas

## Fábrica de lâmpadas

Os gestores de uma fábrica de lâmpadas querem fazer a programação da produção de um determinado tipo de lâmpada para um período de 3 meses. O estoque inicial é de 500 unidades e não deve haver estoque ao final do período.

A capacidade de produção em horário normal de trabalho é de 2500 lâmpadas por mês. Caso a capacidade de produção não atenda a demanda, podemos utilizar o turno extra, que comporta a produção de 1250 lâmpadas adicionais por mês.

O custo de produção unitária das lâmpadas é de R\$ 3,50 em horário normal e R\$ 4,25 quando feitas com hora extra. O custo estimado de estoque é de R\$ 1,00 por unidade ao mês. O Quadro 39 indica a previsão de vendas dos três meses:

Quadro 39 – Informações do problema 7 – fábrica de lâmpadas

<i><b>MÊS</b></i>	<i><b>PREVISÃO DE VENDAS</b></i>
<i><b>1</b></i>	<i><b>2184</b></i>
<i><b>2</b></i>	<i><b>4945</b></i>
<i><b>3</b></i>	<i><b>2356</b></i>

Fonte: Fonte.

Deseja-se formular um modelo de programação linear que determine quanto deve ser produzido em cada mês nos turnos normal e extra de maneira a atender a previsão de demanda, minimizando o custo total e sem sobras de estoque ao final do período.

# GLPK -> PyMathProg -> Fábrica de Lâmpadas

```
from pymprog import *
begin('Fábrica de Lâmpadas. ')
verbose(True)

y0, x1n, x1e, y1, x2n, x2e, y2, x3n, x3e, y3 = var('y0, x1n,
x1e, y1, x2n, x2e, y2, x3n, x3e, y3') # variables

#objetivo
minimize(1.00 * y0 + 3.50 * x1n + 4.25 * x1e + 1.00 *
y1 + 3.50 * x2n + 4.25 * x2e + 1.00 * y2 + 3.50 * x3n +
4.25 * x3e + 1.00 * y3)

#restrições
y0 == 500
y0 + x1n + x1e - y1 == 2184
y1 + x2n + x2e - y2 == 4945
y2 + x3n + x3e - y3 == 2356
y3 = 0
```

# GLPK -> PyMathProg -> Fábrica de Lâmpadas

```
x1n <= 2500
x2n <= 2500
x3n <= 2500
x1e <= 1250
x2e <= 1250
x3e <= 1250
solve()
print("###>Z: %f"%vobj())
sensitivity() # sensitivity report
end()
```

# GLPK -> PyMathProg -> Hillier -> Fábrica de Lâmpadas -> Código->saída

Min :  $y_0 + 3.5 * x_{1n} + 4.25 * x_{1e} + y_1 + 3.5 * x_{2n} + 4.25 * x_{2e} + y_2 + 3.5 * x_{3n} + 4.25 * x_{3e} + y_3$

R1:  $(y_0 + x_{1n} + x_{1e} - y_1 == 2184)$

R2:  $(y_1 + x_{2n} + x_{2e} - y_2 == 4945)$

R3:  $(y_2 + x_{3n} + x_{3e} - y_3 == 2356)$

GLPK Simplex Optimizer 5.0

3 rows, 10 columns, 12 non-zeros

0: obj = 5.000000000e+02 inf = 8.985e+03 (3)

6: obj = 3.436425000e+04 inf = 0.000e+00 (0)

OPTIMAL LP SOLUTION FOUND

###>Z: 34364.250000

PyMathProg 1.0 Sensitivity Report Created: 2022/04/19 Tue 19:29PM

=====

Variable	Activity	Dual.Value	Obj.Coeff	Range.From	Range.Till
----------	----------	------------	-----------	------------	------------

y0	500	-3.25	1	-inf	inf
x1n	2500	-0.75	3.5	-inf	4.25
*x1e	379	0	4.25	3.5	1.79769e+308
*y1	1195	0	1	0	1.79769e+308
x2n	2500	-1.75	3.5	-inf	5.25
x2e	1250	-1	4.25	-inf	5.25
y2	0	2.75	1	-1.75	inf

# GLPK -> PyMathProg -> Hillier -> Fábrica de Lâmpadas -> Código->saída

```
*x3n      2356      0      3.5      -1      4.25
x3e        0      0.75     4.25     3.5      inf
y3         0      4.5      1      -3.5      inf
```

=====

Note: rows marked with a \* list a basic variable.

=====

Constraint	Activity	Dual.Value	Lower.Bnd	Upper.Bnd	RangeLower	RangeUpper
R1	2184	4.25	2184	2184	1805	3055
R2	4945	5.25	4945	4945	4566	5816
R3	2356	3.5	2356	2356	0	2500

=====

Note: normally, RangeLower is the min for the binding bound, and RangeUpper gives the max value. However, when neither bounds are binding, the row is marked with a \*, and RangeLower is the max for Lower.Bnd(whose min is -inf), and RangeUpper is the min for Upper.Bnd(whose max value is inf). Then the columns of RangeLower, RangeUpper and Activity all have identical values.

\_\_del\_\_ is deleting problem: Fábrica de Lâmpadas.



# Referências

[1]Cattrysse, D. "LINEAR-PROGRAMMING AND NETWORK FLOWS-BAZARAA, MS, JARVIS, JJ, SHERALI, HD." European Journal of Operational Research 50.1 (1991): 94-94