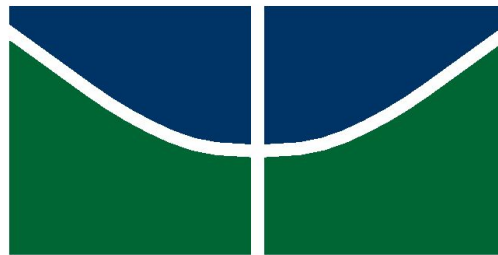


# Introdução à pesquisa operacional

Fundamentos em Pesquisa Operacional  
Marcelo Antonio Marotta



Departamento de Ciência da Computação  
Universidade de Brasília

# O que é pesquisa operacional?

- Conjunto de técnicas direcionadas a problemas complexos
- Voltado a tomada de decisões
- O ponto chave
  - Construção de modelos matemáticos
  - Seleção de técnica adequada para resolução
- Exemplos de problemas
  - Custo mínimo para produção, maximização de lucros, maximização de utilização de equipamentos, redução de desperdícios de produtos, problemas de corte, empacotamento, transporte, rotas, entre outros.

# História

## Pesquisa Operacional



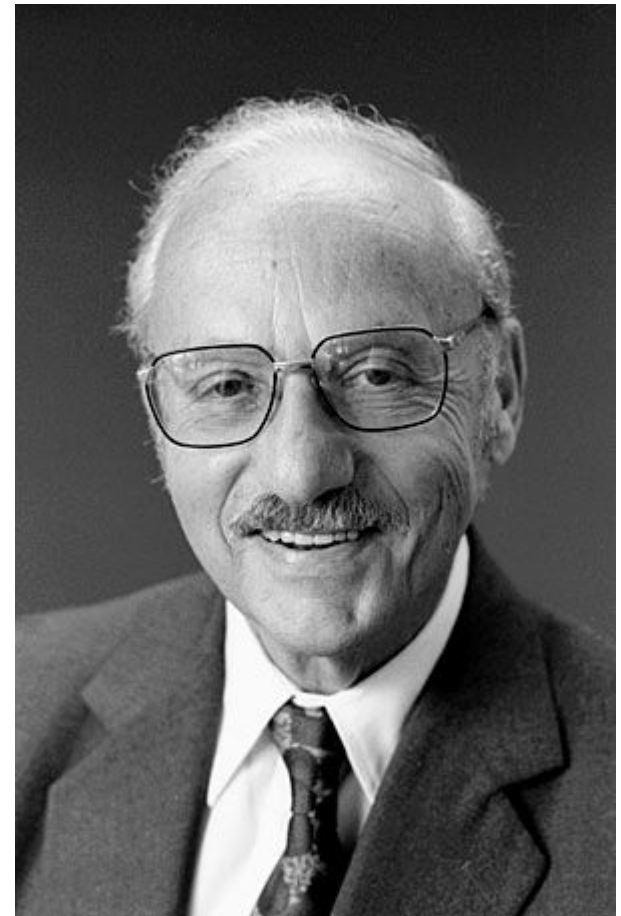
- Operational Research na Inglaterra, Operations Research nos EUA, Investigação Operacional em Portugal e Investigación Operativa em países hispânicos
- 1938
  - Designar o estudo sistemático de problemas estratégicos e táticos decorrentes de operações militares

Um grupo de especialistas (entre eles: Patrick Blackett, Cecil Gordon, C. H. Waddington, Owen Wansbrough-Jones and Frank Yates) foi designado para avaliar e posicionar adequadamente os radares do sistema de defesa aérea da Grã-Bretanha antes e durante a Segunda Guerra Mundial. Outras aplicações militares incluíram o planejamento de operações de comboios, bombardeios e de guerra anti-submarina

# História

1947 - Método mais importante do período pós-guerra

- Método Simplex
  - George Dantzig
  - Problemas de Programação Linear
    - Problemas de planejamento nos quais são utilizados modelos de otimização lineares



# História

1960 - Brasil, a PO se iniciou

1968 - Primeiro Simpósio Brasileiro de Pesquisa Operacional (SBPO) - ITA

Em seguida, foi criada a Sociedade Brasileira de Pesquisa Operacional (SOBRAPO)



# Conceitos básicos

# Conceitos Básicos

PO é determinada por vários fatores

$$\begin{array}{l} \text{Otimizar } Z = f(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \text{sujeito a: } \left\{ \begin{array}{l} g_1(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ g_2(x_1, x_2, \dots, x_n) \\ \vdots \\ g_m(x_1, x_2, \dots, x_n) \end{array} \right\} \leq, =, \geq \left\{ \begin{array}{l} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{array} \right\} \end{array}$$

- Complexidade, grau, tipo de variáveis
  - Problemas com grau 1 são chamadas lineares
    - Uma técnica adotada é a programação linear que é aplicada a modelos cujas funções objetivo e restrições são lineares
- Outras técnicas são: programação inteira, programação dinâmica, otimização em redes, programação não-linear, programação multiobjetivo, teoria de jogos, entre outras

A maioria das técnicas de PO são baseadas em algoritmos

Soluções podem precisar da adoção de heurísticas a fim de obter soluções em tempo viável

# Conceitos básicos

Os modelos de PO são elaborados para “otimizar” um critério objetivo específico sujeito a um conjunto de restrições

- A qualidade da solução resultante depende de quanto o modelo representa o sistema real
- Solução viável
  - Satisfaz todas as restrições do modelo
- Solução ótima
  - Solução viável
  - Resultar no melhor valor (máximo ou mínimo) para o modelo especificado



# Fase: 1 - Definição do Problema

Define o escopo do problema sob investigação

Três elementos primordiais

- Determinação do objetivo do estudo
  - Maximizar
  - Minimizar
- Descrição das alternativas de decisão
  - Quantidade, lucro, custo, associação
- Especificação das limitações do sistema
  - Limites máximos, limites mínimos

## Fase 2: Construção do modelo

Definição das componentes/primitivas do modelo, bem como suas relações, restrições e limites

- Parametrização
  - Adoção de uma notação apropriada para as principais quantidades presentes na definição do problema
    - Valores pré-alocados e normalmente constantes
      - Constantes numéricas, vetores, matrizes ( $c, N, A_n, T_{nm}$ )
- Definição das variáveis de decisão
  - Hipóteses - Valores manipulados no problema
    - É comum denotar por  $x_1, x_2, \dots, x_n$  (por hipótese)
- Definição das relações entre variáveis de decisão, parâmetros e o objetivo do problema
  - Formulação da função-objetivo
  - Limites inferiores e superiores
  - Restrições do problema

## Fase 1 : Exemplo

O lucro por cada Kg do produto A vendido por uma empresa é de R\$3,00. Já, o produto B, gera um lucro de R\$ 5,00 por Kg vendido. Todavia, o estoque só comporta 4 Kg do produto A. Para o produto B, o estoque apresenta 12 potes que comportam  $\frac{1}{2}$  Kg deste produto por pote. Os produtos são extremamente especializados e difíceis de serem obtidos. Dessa forma, o fornecedor limita suas vendas a no máximo R\$ 18 dos produtos A e B por cliente, sendo R\$ 3 cada Kg do produto A e R\$ 2 para o produto B. Por exemplo, se ele vender 6 Kg do produto A, ele venderá 0 Kg do produto B. Finalmente, quais as proporções ideais de cada produto devem ser obtidas para atingir o máximo lucro da empresa?

## Fase 2: Construção do modelo : Parametrização

### Definição da notação

- 3 e 5 = Lucro com produtos 'A' e 'B'
- 4 e 12 = Estoque do produto 'A' em Kg e 'B' em potes
- 18 = Venda total em reais dos dois produtos
- 3 e 2 = Total cobrado em reais pelo produto 'A' e 'B'

## Fase 2: Construção do modelo : Variáveis de decisão

### Definição das variáveis de decisão

- $x_1$  = Quantidade a ser adquirida do produto A em Kg
- $x_2$  = Quantidade a ser adquirida do produto B em Kg

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Função objetivo:

... “quais as proporções ideais de cada produto devem ser obtidas para atingir o **máximo lucro** da empresa?”

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Função objetivo:

... “quais as proporções ideais de cada produto devem ser obtidas para atingir o **máximo lucro** da empresa?”

Maximizar = max

$$\max_{R\$} 3x_1 + 5x_2$$

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Restrições:

“Todavia, o estoque só comporta 4 Kg do produto A.”

- Ao se associar com a variável de decisão  $x_1$

$$x_1 \leq 4$$



## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Restrições:

“Para o produto B, o estoque apresenta 12 potes que comportam  $\frac{1}{2}$  Kg deste produto por pote.”

- Ao se associar com a variável de decisão  $x_2$

$$x_2 \leq 12$$

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Restrições:

“Para o produto B, o estoque apresenta 12 potes que comportam  $\frac{1}{2}$  Kg deste produto por pote.”

- Ao se associar com a variável de decisão  $x_2$

$$x_2 \leq 12$$

ERRADO!!!!

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Restrições:

“Para o produto B, o estoque apresenta 12 potes que comportam  $\frac{1}{2}$  Kg deste produto por pote.”

- Ao se associar com a variável de decisão  $x_2$

$$2.x_2 \leq 12$$

**O valor de  $x_2$  é dado em Kg!!!!!!**

Correto!

## Fase 2 : Função objetivo e restrições

Restrições:

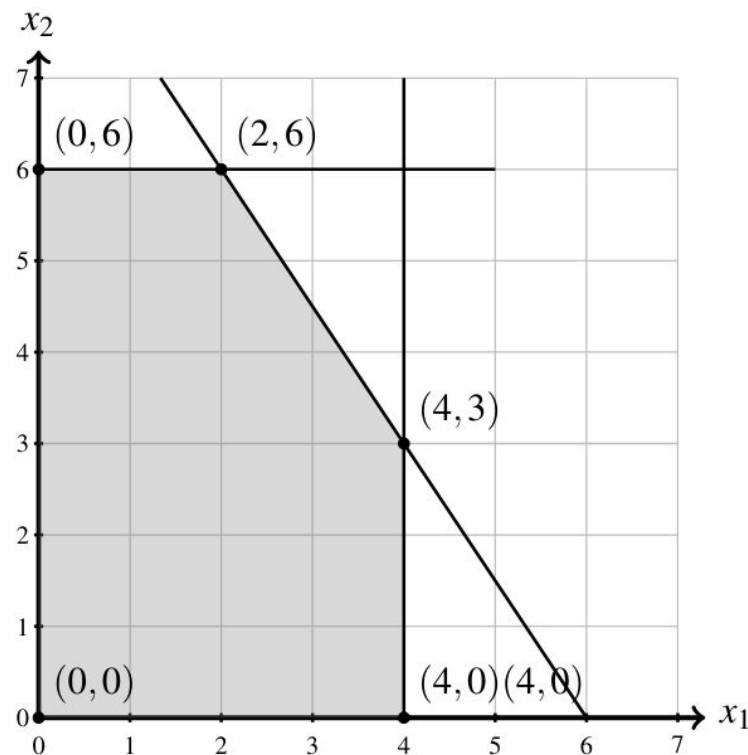
“Dessa forma, o fornecedor limita suas vendas a no máximo R\$ 18 dos produtos A e B por cliente, sendo R\$ 3 cada Kg do produto A e R\$ 2 para o produto B. Por exemplo, se ele vender 6 Kg do produto A, ele venderá 0 Kg do produto B.”

- Ao se associar com as variáveis de decisão  $x_1$  e  $x_2$

$$3.x_1 + 2.x_2 \leq 18$$

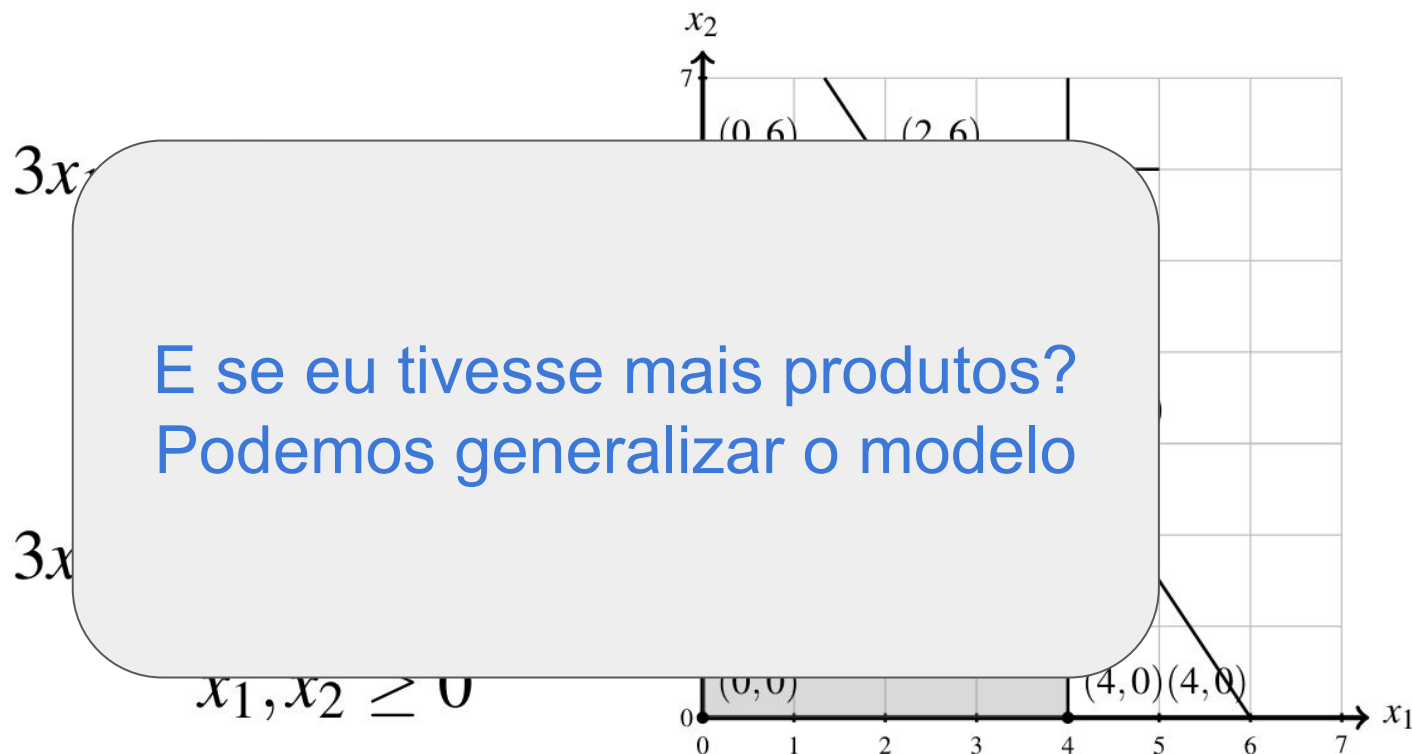
# Espaço de solução

$$\begin{array}{ll}\text{Max} & 3x_1 + 5x_2 \\ \text{sujeito a} & x_1 \leq 4 \\ & 2x_2 \leq 12 \\ & 3x_1 + 2x_2 \leq 18 \\ & x_1, x_2 \geq 0\end{array}$$



# Espaço de solução

Max  
sujeito a



# Generalização do modelo

## Definição da notação

- $C$  = conjunto de produtos  $C=\{A',B'\}$
- $L_i$  = Lucro com produto  $i \mid i \in C$ 
  - $L_i = \{3,5\}$
- $E_i$  = Estoque total por produto  $i \mid i \in C$ 
  - $E_i=\{4,6\}$  -> Normalização do valor 12 para a unidade da variável
- $T_i$  = Total cobrado por produto  $i \mid i \in C$ 
  - $T_i = \{3, 2\}$
- $T$  = Venda total dos produtos
  - $T = 18$

# Generalização do modelo

## Variáveis de decisão

- $x_i$  = Variáveis de decisão  $i \mid i \in C = \{A, B\}$ 
  - $x_i \in \mathbb{R} \mid i \in C = \{A, B\}$

## Função objetivo

$$\text{Lucro} = L_A \cdot x_1 + L_B \cdot x_2$$

se torna

$$\text{Lucro} = \sum_C L_i x_i$$

$$\max \sum_i^C L_i x_i$$



# Generalização do modelo

## Restrições

- Estoque

$$x_1 \leq 4$$

$$2.x_2 \leq 12$$

## Normalizando

$$E_i = \{4, \mathbf{6}\}$$

$$x_A \leq E_A$$

$$x_B \leq E_B$$

$$\text{Logo : } x_i \leq E_i$$

# Generalização do modelo

## Restrições

- Estoque

$$x_1 \leq 4$$

$$2.x_2 \leq 12$$

## Normalizando

$$E_i = \{4, 6\}$$

$$x_A \leq E_A$$

$$x_B \leq E_B$$

$$x_i \leq E_i, \quad \forall i \in C$$

# Generalização do modelo

## Restrições

- Total fornecido

$$3.x_1 + 2.x_2 \leq 18$$

$$T_A.x_A + T_B.x_B \leq T$$

$$\sum_i^C T_i x_i \leq T$$

## Modelo generalizado

$$\max \sum_i^C L_i x_i$$

*s. t.*

$$x_i \leq E_i, \quad \forall i \in C$$

$$\sum_i^C T_i x_i \leq T$$

$$x_i \geq 0 \quad \forall i \in C$$

# Modelo generalizado

$\exists C, \tau$

s. Mas, como solucionar esse tipo de problema?  
Existe uma forma de se fazer isso computacionalmente?

$x_i \geq 0 \quad \forall i \in C$

# Solvers

Solvers podem implementar diferentes técnicas para solucionar problemas de otimização

- Simplex, Branch & Bound e Branch & Cut

Muito dos solvers são proprietários

- CPLEX, Optimization Toolbox Matlab

Existem solvers gratuitos

- GLPK e OrTools da Google

Utilizaremos o ORTools durante a disciplina

# ORTools

<https://developers.google.com/optimization/install>

Home > Products > OR-Tools > Installation

## Install OR-Tools

Google created OR-Tools in C++, but you can also use it with Python, Java, or C# (on the .NET platform).

### Install OR-Tools for Python

The fastest way to get OR-Tools is to install the Python binary version. If you already have Python (version 3.6+ on Linux, or 3.6+ on Mac OS or Windows), and the Python package manager [PIP](#), you can install OR-Tools as follows:

```
$ python -m pip install --upgrade --user ortools
```

OR-Tools C++



OR-Tools Python



OR-Tools Java



OR-Tools C# (.Net)



# Implementando uma solução com ORTools

Dado o problema:

$$\max 3x_1 + x_2$$

s.t.

$$0 \leq x_1 \leq 1$$

$$0 \leq x_2 \leq 2$$

$$x_1 + x_2 \leq 2$$



# Implementando uma solução com ORTools

Dado o problema:

$$\max 3x_1 + x_2$$

s.t.

$$0 \leq x_1 \leq 1$$

$$0 \leq x_2 \leq 2$$

$$x_1 + x_2 \leq 2$$

Como mapeá-lo  
para o ORTools?

# Programando com ORTools

Estruture as declarações de acordo com a seguinte lógica:

1. Importação de bibliotecas e definição do ORTools solver
2. Instanciamento de Parâmetros
3. Definição das variáveis de decisão
4. Criação das restrições do problema
5. Definição da função objetivo
6. Executar o solver

# Importação de bibliotecas e definição do ORTools solver

Em um novo documento .py

Comece importando a biblioteca do ORTools

```
#Vamos importar o solver linear do ORTOOLS
from __future__ import print_function
from ortools.linear_solver import pywraplp
```

Declare o solver e seu tipo

```
#Vamos declarar o solver considerando o Google's Linear Optimization Programming system (GLOP)
solver = pywraplp.Solver('simple_lp_program', pywraplp.Solver.GLOP_LINEAR_PROGRAMMING)
```

# Instanciamento de Parâmetros

Os parâmetros do problema dado são relacionados com os valores que acompanham  $x_1$  e  $x_2$  na função objetivo e nas restrições

Ou seja

F. Obj:

- $f_1 \cdot x_1 + f_2 \cdot x_2$ ;
  - $f_1 = 3$ ; e  $f_2 = 1$

Rest de limites

- $lb_i \leq x_i \leq ub_i$ 
  - $lb_1 = 0$  e  $ub_1 = 1$ ; e  $lb_2 = 0$  e  $ub_2 = 2$

Rest de relacionamento

- $a_1 \cdot x_1 + a_2 \cdot x_2 \leq b_1$ 
  - $a_1 = 1$ ;  $a_2 = 1$ ; e  $b_1 = 2$

# Instanciamento de Parâmetros

Os parâmetros do problema dado são relacionados com os valores que acompanham  $x_1$  e  $x_2$  na função objetivo e nas restrições

Ou seja

F. Obj:

- $f_1 \cdot x_1 + f_2 \cdot x_2$ ;
  - $f_1 = 3$ ; e  $f_2 = 1$

Rest de limites

- $lb_i \leq x_i \leq ub_i$ 
  - $lb_1=0$  e  $lb_1 = 1$ ; e  $lb_2=0$  e  $ub_2=2$

Rest de relacionamento

- $a_1 \cdot x_1 + a_2 \cdot x_2 \leq b_1$ 
  - $a_1 = 1$ ;  $a_2=1$ ; e  $b_1=2$

```
#Definição dos parametros
lb = [0,0]
ub = [1,2]
f = [3,1]
a = [1,1]
b = [2]
```

# Definição das variáveis de decisão

Define-se as variáveis de decisão, bem como seus limites

```
#Vamos criar as variaveis numericas do problema de otimizacao
#Formato: solver.NumVar(limite inferior, limite superior, rotulo)
x1 = solver.NumVar(0, 1, 'x1')
x2 = solver.NumVar(0, 2, 'x2')
```

Utilizando nossa notação para os parâmetros anteriores, fica

```
x1 = solver.NumVar(lb[0],ub[0] , 'x1')
x2 = solver.NumVar(lb[1], ub[1], 'x2')
```

# Criação das restrições do problema

Primeiro cria-se a restrição de acordo com os limites

$$a1*x1+a2*x2 \leq b \rightarrow x1+x2 \leq 2$$

```
#Vamos criar as restricoes do problema para as variaveis criadas
#Restricao linear x1+x2<=2; para isso, precisamos definir o minimo e o maximo valor
# e reescrever a restricao como: x1+x2 <= 2
ct = solver.Constraint(-solver.infinity(),2,'ct')
```

Agora, precisamos instanciar os valores de a1 e a2

```
#Agora, precisaremos colocar os coeficientes multiplicativos de x1 e x2
ct.SetCoefficient(x1, 1)
ct.SetCoefficient(x2, 1)
```

## Criação das restrições do problema

Aplicando-se a notação de parametrização fica:

```
#Vamos criar as restricoes do problema para as variaveis criadas
#Restricao linear  $x_1+x_2 \leq 2$ ; para isso, precisamos definir o minimo e o maximo valor
# e reescrever a restricao como:  $x_1+x_2 \leq 2$ 
ct = solver.Constraint(-solver.infinity(),b[0],'ct')
#Agora, precisaremos colocar os coeficientes multiplicativos de  $x_1$  e  $x_2$ 
ct.SetCoefficient(x1, a[0])
ct.SetCoefficient(x2, a[1])
```



# Definição da função objetivo

Primeiro cria-se a função objetivo de forma genérica

```
#Definiremos a funcao objetivo 3x1 + x2  
# Create the objective function, 3 * x1 + x2.  
objective = solver.Objective()
```

A função é mapeada como:  $f1 \cdot x1 + f2 \cdot x2$  ou  $3x1 + x2$

Vamos instanciar f1 e f2

```
#Agora, precisaremos colocar os coeficientes multiplicativos de x1 e x2  
objective.SetCoefficient(x1, 3)  
objective.SetCoefficient(x2, 1)
```

Para terminar, determinamos o objetivo como uma maximização

```
#Definiremos o problema como uma maximizacao  
objective.SetMaximization()
```

# Definição da função objetivo

Utilizando nossa notação

```
#Definiremos a funcao objetivo  $3x_1 + x_2$ 
# Create the objective function,  $3 * x_1 + x_2$ .
objective = solver.Objective()
#Agora, precisaremos colocar os coeficientes multiplicativos de  $x_1$  e  $x_2$ 
objective.SetCoefficient(x1, f[0])
objective.SetCoefficient(x2, f[1])
#Definiremos o problema como uma maximizacao
objective.SetMaximization()
```

## Executando e imprimindo a resposta

```
#Executaremos o solver
solver.Solve()

#Imprimiremos a solucao
print('Solucao:')
print('Valor objetivo =', objective.Value())
print('x1 =', x1.solution_value())
print('x2 =', x2.solution_value())
```

## Exercício próxima aula

Implementar no ORTools os modelos vistos em aula

$$\text{Max} \quad 3x_1 + 5x_2$$

$$\text{sujeito a} \quad x_1 \leq 4$$

$$2x_2 \leq 12$$

$$3x_1 + 2x_2 \leq 18$$

$$x_1, x_2 \geq 0$$

Problema A

$$\text{max} \sum_i^C L_i x_i \quad s. t.$$

$$x_i \leq E_i, \quad \forall i \in C$$

$$\sum_i^C T_i x_i \leq T$$

$$x_i \geq 0 \quad \forall i \in C$$

Problema B