

# Otimização de Viagens em Companhias Aéreas Brasileiras

Daniel Augusto Cortez, Lucas Rodrigues Colucci e Renato Lerac Corrêa de Sá Orientador: Alfredo Goldman Vel Lejbman

https://github.com/bublecamp/TCC2012

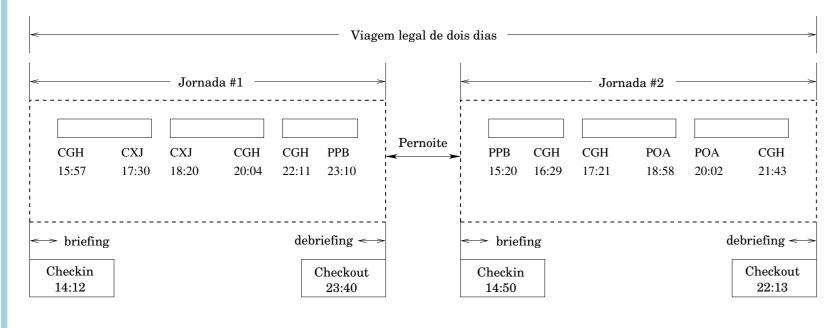


# Introdução

Os gastos com tripulação de uma companhia aérea representam o segundo maior custo operacional, perdendo apenas para combustível. Um processo otimizado de escalonamento pode resultar em ganhos econômicos da ordem de milhões.

O problema de escalonamento é resolvido em duas etapas. Primeiro, determina-se uma partição dos voos em um conjunto de viagens legais de custo mínimo (PDV). Segundo, as viagens assim obtidas devem ser atribuídas aos tripulantes de forma a minimizar os custos (PDE). Estudamos aqui o **PDV**.

Uma viagem é definida como uma sequência de voos encadeados, originando e terminando na base residencial do tripulante e obedecendo uma série de restrições legais impostas pela legislação **brasileira** do aeronauta.



Implementamos e comparamos três métodos de solução do PDV: um algoritmo baseado em busca local, um algoritmo genético híbrido e um procedimento exato de geração de colunas para resolução do PL relaxado.

# FORMULAÇÃO

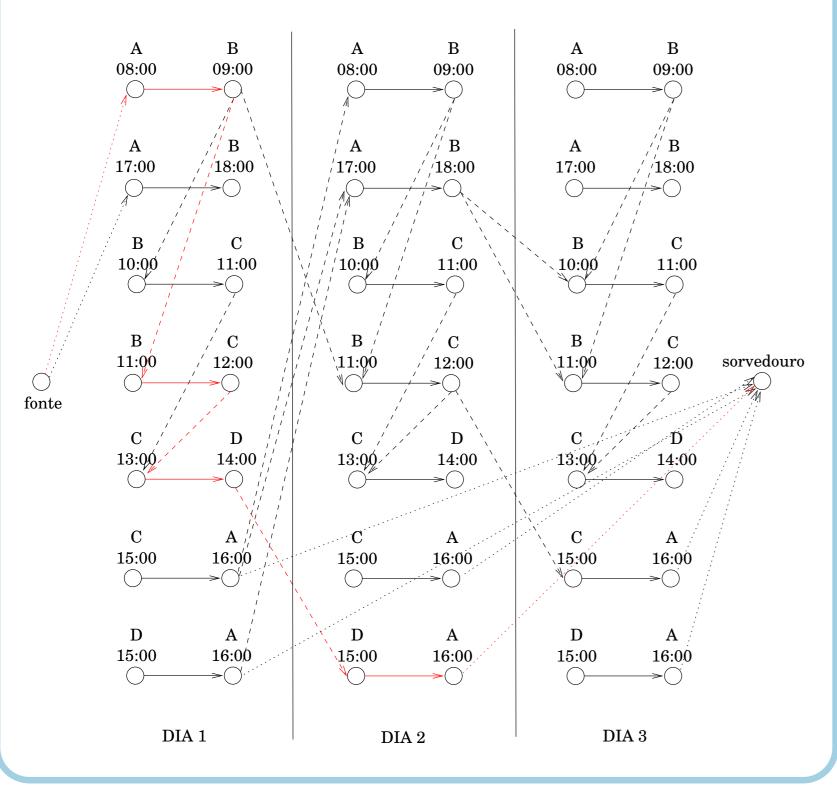
O PDV pode ser formulado como um problema de PLI conhecido por **Set Cover**. Seja  $c_j$  o custo da viagem j. Seja  $x_j = 1$  se a viagem j for escolhida  $(x_j = 0$  caso contrário). Seja  $y_i \in \mathbb{N}$  o número de vezes que o voo i é coberto com custo  $d_i$  associado. Definindo  $a_{ij} = 1$  se a viagem j cobre o voo i  $(a_{ij} = 0$  caso contrário), então queremos resolver

minimizar 
$$\sum_{j=1}^n c_j x_j + \sum_{i=1}^m d_i y_i$$
 sujeito à 
$$\sum_{j=1}^n a_{ij} x_j - y_i = 1, \quad i = 1, \dots, m$$
 
$$x_j \in \{0, 1\}, \quad j = 1, \dots, n$$
 
$$y_i \ge 0, \quad i = 1, \dots, m.$$

Dado que o problema é NP-difícil e que existe um número enorme de variáveis (viagens possíveis), métodos heurísticos devem ser aplicados.

## Gerador de Viagens

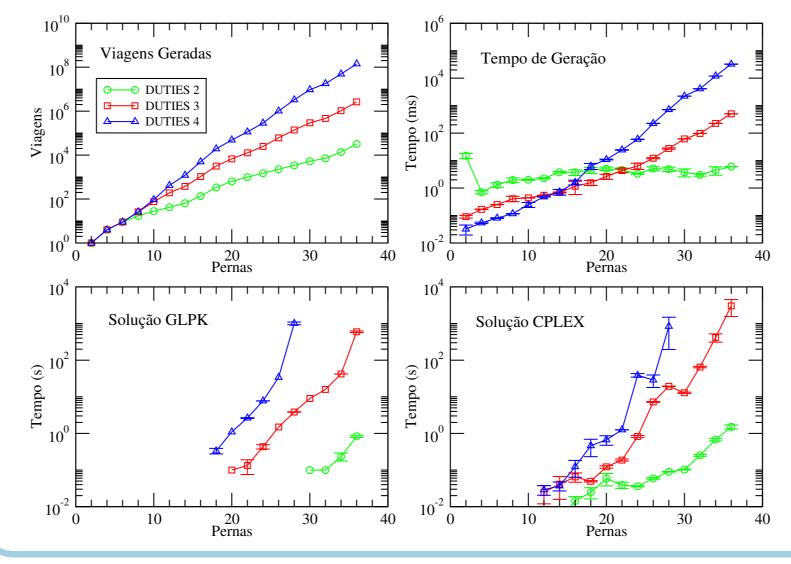
As viagens para otimização são geradas a partir de uma **busca em profundidade** na rede de voos do problema. Os nós representam pontos de partida e chegada dos voos e arcos são adicionados toda vez que for possível estabelecer uma conexão legal entre os voos. Os voos que partem da base da tripulação são ligados à fonte s. Os voos que chegam na base são ligados ao sorvedouro t. Toda viagem viável representa um caminho s-t no grafo.



### Análise Preliminar

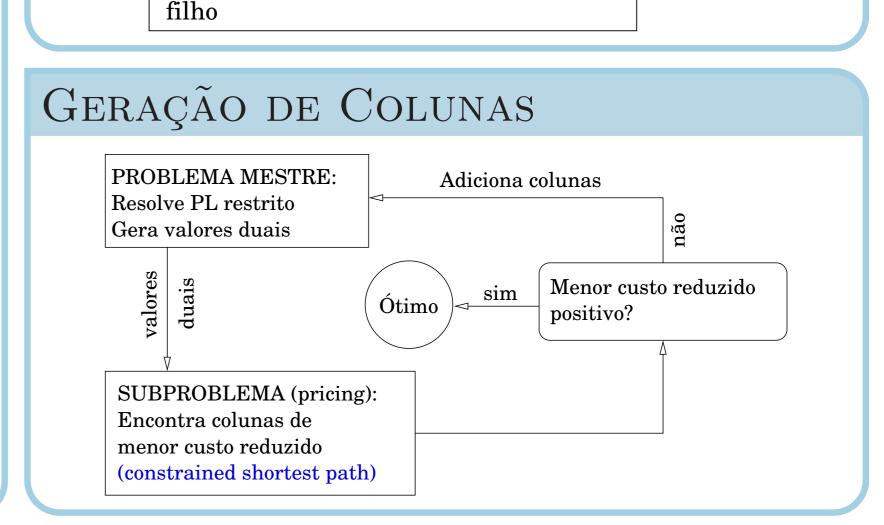
Resolvemos de maneira exata o PDV para uma instância de voos da ponte aérea utilizando os otimizadores **GLPK** e **CPLEX**.

Dado o número enorme de variáveis geradas, os problemas não puderam ser resolvidos em tempo aceitável (24 horas), mesmo para um número pequeno de pernas (voos).



# 

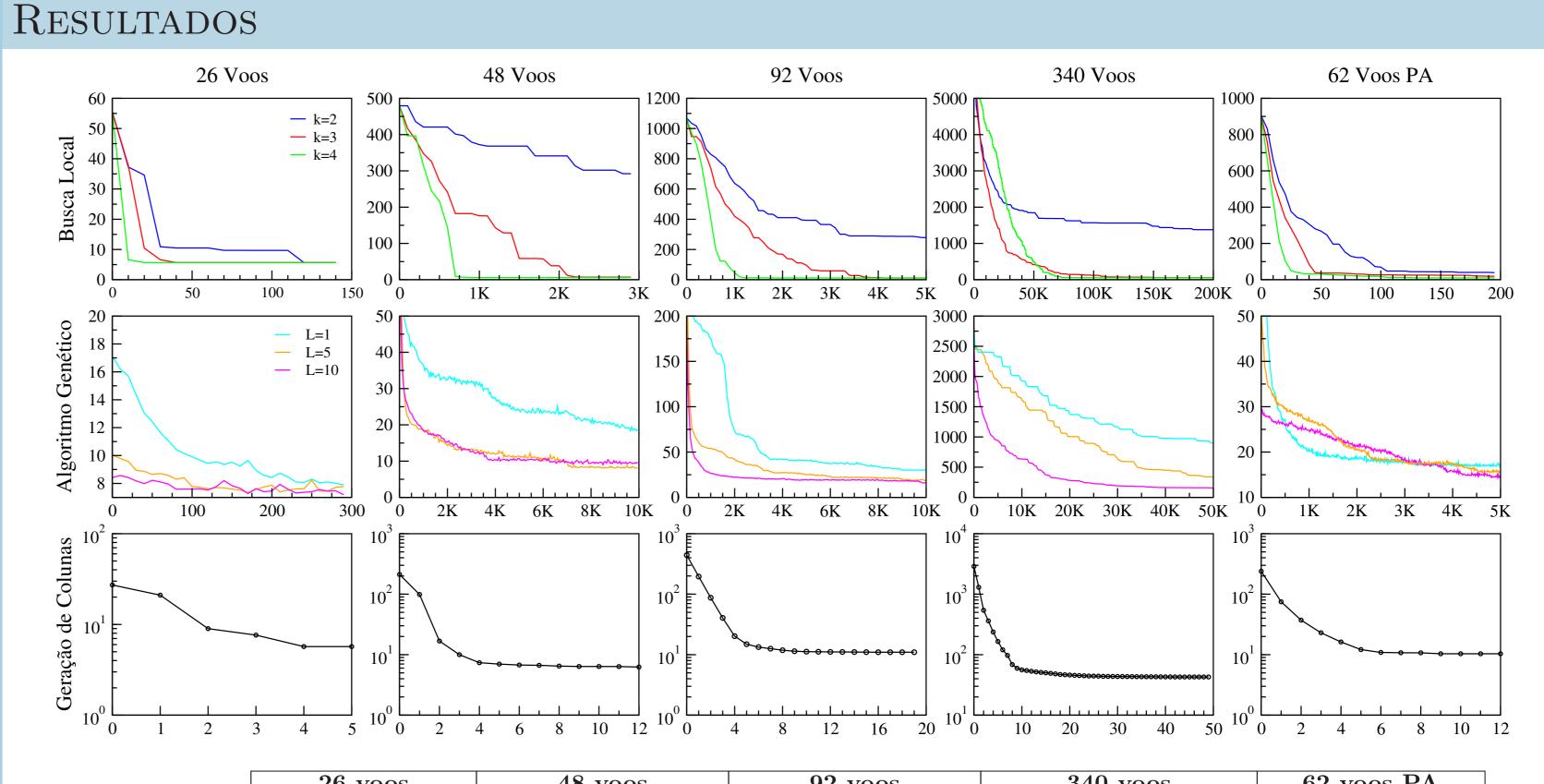
# Gerar aleatoriamente uma população inicial de cromossomos Utilizar a busca local para melhorar indivíduo inicial L vezes Solução encontrada é satisfatória? Selecionar dois dos membros mais aptos da população como pais Aplicar crossover nos pais para produzir um cromossomo filho Aplicar mutação no cromossomo filho Corrigir o cromossomo filho para que ele se torne viável



Selecionar um dos membros menos

aptos da população para substituição

Substituir o membro selecionado pelo



|    |        | 20 VOOS   |       | 48 VOOS     |       | 92 VOOS     |       | 340 VOOS    |             | 02 VOOS PA |       |
|----|--------|-----------|-------|-------------|-------|-------------|-------|-------------|-------------|------------|-------|
|    |        | OBJ (DH)  | CPU   | OBJ (DH)    | CPU   | OBJ (DH)    | CPU   | OBJ (DH)    | CPU         | OBJ (DH)   | CPU   |
| GC |        | 5,696 (0) | 0,26  | 6,230 (0)   | 0,54  | 10,973 (0)  | 1,36  | 42,744(0)   | 54,02       | 10,103 (0) | 1,13  |
| BL | k=2    | 0% (0)    | 1,10  | >100% (116) | 1,22  | >100% (124) | 3,16  | >100% (654) | 208,44      | >100% (8)  | 0,79  |
|    | k=3    | 0% (0)    | 1,48  | 14,1% (0)   | 7,91  | 8,1% (0)    | 18,68 | 32,5% (9)   | $1303,\!53$ | 87,7% (0)  | 1,31  |
|    | k=4    | 0% (0)    | 1,81  | 0% (0)      | 11,46 | 7,7% (0)    | 99,09 | 25,5% (11)  | 2182,31     | 0% (0)     | 17,83 |
| AG | L=1    | 0% (0)    | 1,39  | 78,1% (2)   | 4,35  | >100% (9)   | 8,30  | >100% (476) | 1074,97     | 56,2% (0)  | 4,31  |
|    | L=5    | 0% (0)    | 4,17  | 13,8% (0)   | 13,19 | 46,4% (0)   | 10,79 | >100% (208) | 763,19      | 36,2% (0)  | 13,99 |
|    | L = 10 | 0% (0)    | 11,01 | 0% (0)      | 33,99 | 72,2% (3)   | 17,85 | >100% (78)  | 482,10      | 30,5% (0)  | 27,50 |

GC = geração de colunas. BL = busca local. AG = algoritmo genético. PA = ponte aérea. OBJ = valor da função objetivo (% indica a diferença em relação à GC). DH = número de voos sobrecobertos (deadheadings). CPU = tempo de processamento em segundos. <math>k = número de viagens sorteadas na BL. L = número de otimizações no indivíduo inicial no AG.

### Conclusões

- A geração de colunas é rápida e fornece um limitante inferior para o custo da solução.
- A busca local é eficiente e mostrou bons resultados em todas as instâncias para k=3.
- ullet O algoritmo genético converge rapidamente para um mínimo local com L suficientemente grande.

### Perspectivas

- Implementação de um esquema branch-and-price para obtenção de solução inteira a partir da geração de colunas.
- Combinação e paralelização das heurísticas estudadas, explorando os pontos fortes de cada uma delas.
- Possível sistema comercial.