

#### PROBLEMA DO FLUXO MÁXIMO: OTIMIZAÇÃO EM ARQUITETURAS DE DATA CENTER

Discente: José Bruno Barros dos Santos

Programa de Pós-Graduação em Ciência da Computação Disciplina: Projeto e Análise de Algoritmos

> São Cristóvão - SE 2025

#### INTRODUÇÃO

- O problema consiste em encontrar a quantidade máxima de fluxo que pode ser enviada de uma Fonte (s) para um Sumidouro (t) em uma rede de fluxo.
- A rede é um Grafo Orientado G = (V, E), onde as arestas (u, v) possuem uma capacidade c(u, v).
- Regras Fundamentais (Restrições):
- 1. Restrição de Capacidade: O fluxo em cada aresta nunca pode exceder sua capacidade.
- 2. Conservação do Fluxo: Em nós intermediários (diferentes de s ou t), o fluxo que entra deve ser igual ao fluxo que sai.

### BALANCEAMENTO DE CARGA EM DATA CENTERS

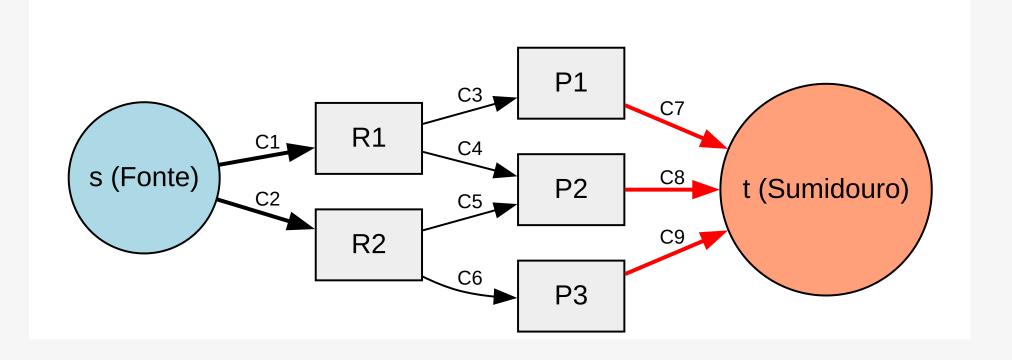
Em sistemas de Big Data (Data Centers, Clusters), é crucial otimizar a distribuição de requisições ou dados entre múltiplos servidores (workers).

O Fluxo Máximo permite determinar o melhor caminho de distribuição para **maximizar o throughput** total de processamento.



#### MODELAGEM DE FLUXO EM ARQUITETURA DE *DATA CENTER*

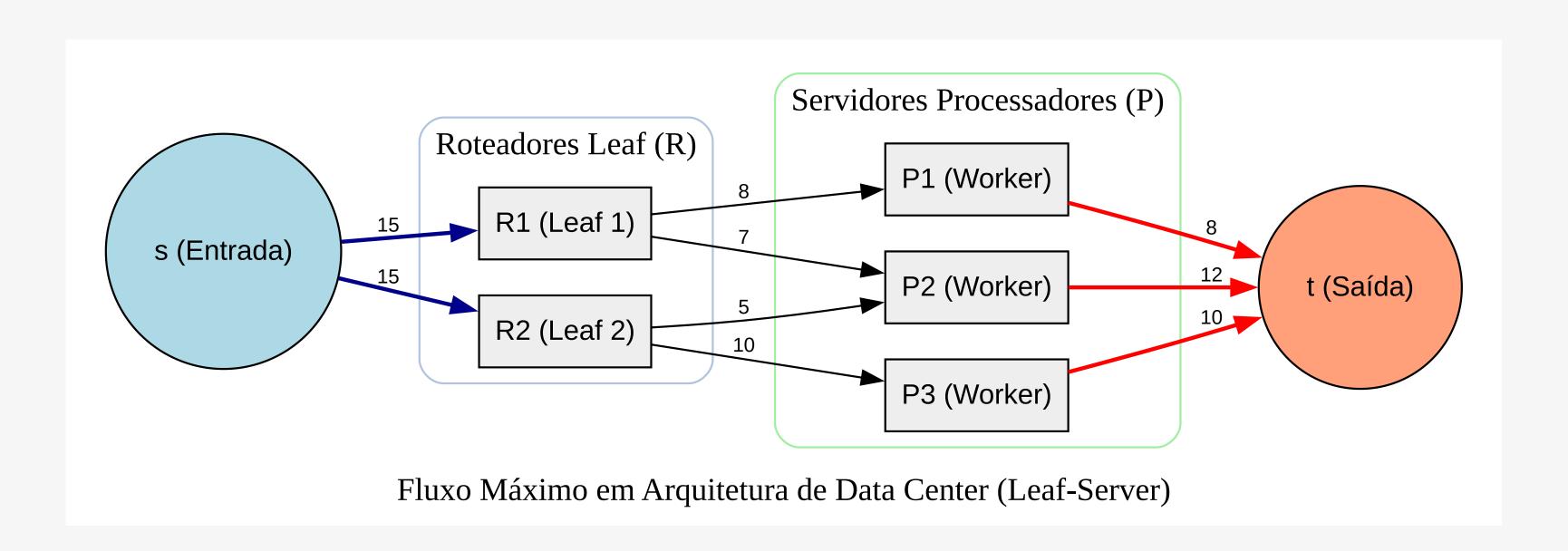
Entrada	s (Fonte)	Origem das requisições de dados.	-
Roteamento	R1, R2	Roteadores Leaf (Camada de Agregação).	Largura de banda do link de entrada.
Processamento	P1, P2, P3	Servidores/Workers (Camada de Processamento).	Largura de banda do link interno (R → P).
Saída	t (Sumidouro)	Coleta de resultados.	Capacidade de CPU/Processamento do servidor.



## O ALGORITMO DE RESOLUÇÃO: MÉTODO EDMONDS-KARP

- Melhoramento Iterativo do fluxo, começando em f=0.
- Rede auxiliar que mostra a capacidade restante e permite o cancelamento de fluxo.
- Caminho de **s** para **t** encontrado por BFS (Busca em Largura) no grafo residual, que possui capacidade residual positiva.
- Processo: Repetir (Encontrar Caminho → Aumentar Fluxo →
  Atualizar Grafo) até que não haja mais caminhos aumentantes.

### INSTÂNCIA E MODELAGEM EM PYTHON (7 NÓS)



## MATRIZ DE CAPACIDADES (7X7)

```
# ÍNDICES: 0=S, 1=R1, 2=R2, 3=P1, 4=P2, 5=P3, 6=T

# 0 1 2 3 4 5 6

# 0 [0, 15, 15, 0, 0, 0, 0], <- S PARA ROTEADORES

# 1 [0, 0, 0, 8, 7, 0, 0], <- R1 PARA PROCESSADORES

# 2 [0, 0, 0, 0, 5, 10, 0], <- R2 PARA PROCESSADORES

# 3 [0, 0, 0, 0, 0, 0, 8], <- P1 (GARGALO DA CPU)

# 4 [0, 0, 0, 0, 0, 0, 12], <- P2 (GARGALO DA CPU)

# 5 [0, 0, 0, 0, 0, 0, 10], <- P3 (GARGALO DA CPU)

# 6 [0, 0, 0, 0, 0, 0, 0] <- T
```

# IMPLEMENTAÇÃO DA SOLUÇÃO

```
#Função de Busca (bfs)
def bfs (graph, s, t, parent):
    # Encontra caminho de s para t na rede residual
    # ... código de fila e visita ...
    while queue:
        # ... lógica de exploração ...
        if v == t:
            return True # Caminho encontrado!
    return False # Sem caminho
```

```
from collections import deque
 1
 2
 3
     def bfs(graph, s, t, parent):
         num nodes = len(graph)
 4
 5
         visited = [False] * num nodes
 6
         queue = deque()
 8
         queue.append(s)
 9
         visited[s] = True
10
         while queue:
11
             u = queue.popleft()
12
             for v in range(num nodes):
13
                  if not visited[v] and graph[u][v] > 0:
14
                      queue.append(v)
15
                      visited[v] = True
16
                      parent[v] = u
17
18
                      if v == t:
19
                          return True # Caminho aumentante encontrado
20
21
22
         return False # Não há mais caminhos disponíveis
```

## IMPLEMENTAÇÃO DA SOLUÇÃO

```
# Algoritmo Principal (edmonds karp)
def edmonds karp(graph, s, t):
    residual graph = [row[:] for row in graph]
   \max flow = 0
    # Repete enquanto a BFS encontra um caminho aumentante
    while bfs(residual graph, s, t, parent):
        # 1. Encontra o gargalo (path flow)
       path flow = min(path flow, residual graph[u][v])
        # 2. Aumenta o fluxo total
       max flow += path flow
        # 3. Atualiza o Grafo Residual (arestas de ida e volta)
        residual graph[u][v] -= path flow
        residual graph[v][u] += path flow
    return max flow
```

```
24
     def edmonds_karp(graph, s, t):
         num_nodes = len(graph)
25
         parent = [-1] * num_nodes
26
         residual_graph = [row[:] for row in graph]
27
         \max flow = 0
28
29
         while bfs(residual_graph, s, t, parent):
30
31
             path_flow = float("Inf")
32
             v = t
33
             while v != s:
34
                 u = parent[v]
35
                 path_flow = min(path_flow, residual_graph[u][v])
36
37
                 v = u
38
             max_flow += path_flow
39
40
             v = t
41
             while v != s:
42
43
                 u = parent[v]
44
                 residual_graph[u][v] -= path_flow
45
                 residual_graph[v][u] += path_flow
46
47
                 v = u
48
49
         return max flow
50
```

23

### SOLUÇÃO E ANÁLISE

```
Instância do Problema (7 Nós):
Nós: s=0, R1=1, R2=2, P1=3, P2=4, P3=5, t=6
--- Arestas e Capacidades ---
Aresta s -> R1 | Capacidade: 15
Aresta s -> R2 | Capacidade: 15
Aresta R1 -> P1 | Capacidade: 8
Aresta R1 -> P2 | Capacidade: 7
Aresta R2 -> P2 | Capacidade: 5
Aresta R2 -> P3 | Capacidade: 10
Aresta P1 -> t | Capacidade: 8
Aresta P2 -> t | Capacidade: 12
Aresta P3 -> t | Capacidade: 10
--- Solução do Algoritmo Edmonds-Karp ---
O Fluxo Máximo que o Data Center pode processar é: 30
```

#### CONCLUSÃO

- O Fluxo Máximo é uma ferramenta fundamental para otimização de gargalos em qualquer sistema de rede.
- O Edmonds-Karp resolve o problema de forma **ótima** e é robusto.
- Essencial para engenheiros de sistemas e dados que buscam a máxima performance e eficiência em infraestruturas modernas.