Lorena Silva Sampaio,	Samira	Haddad
-----------------------	--------	--------

Análise e Implementação de Algoritmos de Busca de uma r-Arborescência Inversa de Custo Mínimo em Grafos Dirigidos com Aplicação Didática Interativa

Lorena Silva Sampaio, Samira Haddad

Análise e Implementação de Algoritmos de Busca de uma r-Arborescência Inversa de Custo Mínimo em Grafos Dirigidos com Aplicação Didática Interativa

Dissertação apresentada ao Programa de Pós-Graduação como requisito parcial para obtenção do título de Mestre.

Universidade Faculdade Programa de Pós-Graduação

Orientador: Prof. Dr. Mário Leston

Brasil

2025



Agradecimentos

Agradecimentos (opcional).



Resumo

Este trabalho apresenta uma análise e implementação de algoritmos de busca de uma r-arborescência inversa de custo mínimo em grafos dirigidos com aplicação didática interativa.

Palavras-chave: Grafos. Arborescência. Algoritmos. Visualização.

Abstract

This work presents an analysis and implementation of algorithms for finding a minimum cost inverse r-arborescence in directed graphs with interactive didactic application.

Keywords: Graphs. Arborescence. Algorithms. Visualization.

Lista de ilustrações

Figura 1 –	Ciclo gerado pelas escolhas locais "mais baratas por vértice". Os arcos	
	grossos (custo 1) entram em a,b,c e formam $a \to b \to c \to a$. Os arcos	
	tracejados partindo de r existem, mas são mais caros e por isso não	
	são escolhidos pelo critério local	11
Figura 2 –	Bijeção entre arborescências no grafo contraído e no original: toda	
	arborescência em D' escolhe exatamente um arco que entra em x_C ; ao	
	expandir C , esse arco corresponde a um (u, w) que entra em algum	
	$w \in C$ e os arcos internos (de custo reduzido zero) são mantidos,	
	preservando o custo total	12
Figura 3 –	Reexpansão de C : no grafo contraído seleciona-se um arco que entra	
	em x_C ; ao expandir, x_C é substituído por C e o arco selecionado	
	entra em algum $w \in C$; remove-se exatamente um arco interno de C	
	para eliminar o ciclo, preservando conectividade e custo total (arcos	
	internos têm custo reduzido zero)	13
Figura 4 -	Exemplo de normalização de custos reduzidos. À esquerda, vértice	
	v com três arestas de entrada (pesos 5, 3 e 7). À direita, após aplicar	
	normalize_incoming_edge_weights(D, v): o menor peso $y(v)=3$ é	
	subtraído de todas as entradas, resultando em custos reduzidos 2, 0	
	e 4. A aresta (u_2,v) (em vermelho) tem custo zero e será selecionada	
	para F^*	18
Figura 5 -	Exemplo de construção de F^* a partir de um digrafo normalizado. À	
	esquerda, o digrafo ${\cal D}$ após normalização, onde cada vértice não-raiz	
	possui ao menos uma aresta de entrada com custo zero (em vermelho).	
	À direita, o subgrafo F^* resultante contém apenas as arestas de custo	
	zero selecionadas, uma por vértice. Note que F^* pode conter ciclos	
	(como $\{v_1, v_2\}$) que serão tratados nas etapas subsequentes	20
Figura 6 –	Exemplo de detecção de ciclo em F^* . À esquerda, o subgrafo F^*	
	contém um ciclo formado pelos vértices $\{v_2, v_3, v_4\}$ (destacados em	
	amarelo). A DFS percorre o grafo e detecta o ciclo ao encontrar a aresta	
	(v_4,v_2) , onde v_2 já está na pilha de recursão. À direita, a função retorna	
	uma cópia do subgrafo induzido pelos vértices do ciclo, contendo	
	apenas os três vértices e as três arestas que formam o ciclo	22

Figura 7 –	Exemplo de contração de ciclo. À esquerda, grafo original D com	
	ciclo $C = \{v_2, v_3, v_4\}$ (em amarelo). Vértices externos r , v_1 e v_5 têm	
	arestas conectando ao ciclo: r envia aresta para v_2 (peso 2) e v_4 (peso	
	5); v_4 envia aresta para v_5 (peso 1). À direita, após a contração: o	
	ciclo é substituído pelo supervértice x_C (vermelho). As arestas de	
	entrada são redirecionadas: (r, x_C) recebe peso 2 (menor entre 2 e 5). A	
	aresta de saída (x_C, v_5) mantém peso 1. Os dicionários in_to_cycle e	
	out_from_cycle armazenam os mapeamentos originais para posterior	
	reexpansão	25
Figura 8 –	Remoção de aresta interna durante reexpansão. À esquerda, ciclo	
	$C = \{v_2, v_3, v_4\}$ após adicionar aresta externa (u, v_2) vindoura da	
	arborescência T' : o vértice v_2 tem grau de entrada 2 (aresta externa	
	vermelha de u e aresta interna do ciclo vinda de v_4), violando a	
	propriedade de arborescência. À direita, após remover a aresta interna	
	(v_4,v_2) : o vértice v_2 passa a ter grau de entrada 1, o ciclo é "quebrado"no	
	ponto de entrada, transformando-se em um caminho que se integra	
	corretamente à estrutura de árvore. A aresta removida é mostrada	
	tracejada em cinza	28
Figura 9 –	Grafo direcionado ponderado inicial com raiz no vértice 0. O grafo	
	contém 9 vértices e múltiplas arestas com pesos variados. O primeiro	
	passo do algoritmo seria remover arestas que entram na raiz, porém	
	não há nenhuma neste caso, logo não existe necessidade de alterar o	
	grafo	34
Figura 10 –	Normalização parcial das arestas de entrada para o vértice 1. As	
	arestas de entrada são $(0 \rightarrow 1)$ com peso original 3 e $(2 \rightarrow 1)$ com peso	
	original 1. Elegendo a aresta $(2 \rightarrow 1)$ como a de menor peso (peso	
	mínimo = 1), subtraímos este valor de todas as arestas de entrada:	
	$(0 \rightarrow 1)$ passa de peso 3 para 2, e $(2 \rightarrow 1)$ passa de peso 1 para 0	
	(destacadas em vermelho). Esse processo é repetido para todos os	
	demais vértices	34
Figura 11 –	Grafo contraído após detecção do ciclo $C=\{1,2\}$ em F^* . O ciclo foi	
	contraído no supervértice $n*0$ (destacado em vermelho). As arestas que	
	entravam ou saíam do ciclo foram redirecionadas para o supervértice,	
	com custos ajustados segundo as fórmulas $c'(u, x_C) := c(u, w) - y(w)$	
	para arestas de entrada e $c'(x_C,v) := c(w,v)$ para arestas de saída	35

Figura 12 – Arborescência ótima F' obtida no grafo contraído. Todas as arestas	
selecionadas têm custo reduzido 0 (destacados em vermelho), e o	
grafo forma uma arborescência válida enraizada em 0: cada vértice	
(exceto a raiz) tem exatamente uma aresta de entrada, não há ciclos, e	
todos os vértices são alcançáveis a partir da raiz. Como F^\prime é acíclico,	
alcançamos o caso base da recursão.	35
Figura 13 – Arborescência ótima final no grafo original com pesos restaurados. O	
supervértice $n*0$ foi expandido de volta para os vértices 1 e 2, com	
a aresta externa $(0,1)$ escolhida pela solução recursiva conectando	
ao ciclo. A aresta interna $(2,1)$ do ciclo original foi removida para	
manter a propriedade de arborescência ($\deg^-(v)=1$). O resultado é	
uma 0-arborescência de custo mínimo com exatamente 8 arestas, onde	
cada vértice não-raiz tem grau de entrada 1 e todos são alcançáveis a	
partir da raiz 0	36

Sumário

1	ALGORITMO DE CHU-LIU/EDMONDS	11
1.1	Descrição do algoritmo	12
1.1.1	Corretude	14
1.1.2	Complexidade	14
1.2	Implementação em Python	15
1.2.1	Representação de digrafos e detecção de ciclos	15
1.2.2	Normalização por vértice	17
1.2.3	Construção de F^* :	18
1.2.4	Detecção de ciclo:	20
1.2.5	Contração de ciclo:	22
1.2.6	Remoção de arestas que entram na raiz:	26
1.2.7	Remoção de arco interno:	27
1.2.8	Procedimento principal (recursivo):	29
1.2.8.1	Exemplo de execução do algoritmo	34
1.2.9	Transição para a abordagem primal-dual	36
	REFERÊNCIAS	37
	ANEXOS	38
	ANEXO A - ANEXO A	30

1 Algoritmo de Chu-Liu/Edmonds

O algoritmo de Chu–Liu/Edmonds encontra uma r-arborescência de custo mínimo em um digrafo ponderado. A estratégia funciona de forma gulosa ao escolher, para cada vértice $v \neq r$, o arco de entrada mais barato. No entanto, essa abordagem pode gerar ciclos dirigidos, incompatíveis com a estrutura de arborescência. O algoritmo resolve esse problema combinando normalização de custos, contração de ciclos em supervértices e expansão controlada para garantir otimalidade.

O algoritmo se baseia que no fato que em uma r-arborescência, cada $v \neq r$ deve ter exatamente um arco de entrada e r tem grau de entrada zero. Se escolhermos para cada vértice o arco mais barato que nele entra, podemos formar um ciclo dirigido C onde todos os vértices recebem seu único arco de dentro do próprio C. Nesse caso, nenhum arco entraria em C a partir de $V \setminus C$ (o corte $\delta^-(C)$ ficaria vazio) e, como $r \notin C$, não existiria caminho de r para os vértices de C, contrariando a alcançabilidade exigida.

A Figura 1 ilustra com um microexemplo: três vértices a,b,c (todos fora de r) onde o arco mais barato que entra em b vem de a, o de c vem de b e o de a vem de c, formando o ciclo $a \to b \to c \to a$. Embora existam arcos de r para cada vértice, eles são mais caros e não são escolhidos pelo critério local, deixando os vértices "presos"no ciclo sem conexão com a raiz.

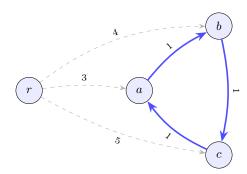


Figura 1 – Ciclo gerado pelas escolhas locais "mais baratas por vértice". Os arcos grossos (custo 1) entram em a,b,c e formam $a \to b \to c \to a$. Os arcos tracejados partindo de r existem, mas são mais caros e por isso não são escolhidos pelo critério local.

A solução consiste em *normalizar os custos por vértice*: para cada $v \neq r$, subtraímos de todo arco que entra em v o menor custo entre os arcos que chegam a v. Após esse ajuste (custos reduzidos), cada $v \neq r$ passa a ter ao menos um arco de custo reduzido zero. Se os arcos de custo zero forem acíclicos, já temos a r-arborescência ótima. Se formarem um ciclo C, contraímos C em um **supervértice** x_C , ajustamos os custos dos arcos externos e resolvemos recursivamente no grafo menor. Ao final, *expandimos* as

contrações removendo exatamente um arco interno de cada ciclo para manter grau de entrada 1 e aciclicidade global.

1.1 Descrição do algoritmo

A seguir apresentamos uma descrição do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds. Detalhes de implementação serão discutidos na próxima seção. Denotamos por A' o conjunto de arcos escolhidos na construção da r-arborescência.

Construa A' escolhendo, para cada $v \neq r$, um arco de menor custo que entra em v. Se (V, A') é acíclico, então A' já é uma r-arborescência ótima, pois realizamos o menor custo de entrada em cada vértice e nenhuma troca pode reduzir o custo mantendo as restrições (KLEINBERG; TARDOS, 2006, Sec. 4.9).

Se A' contiver um ciclo dirigido C (que não inclui r), normalizamos os custos de entrada, contraímos C em um supervértice x_C ajustando arcos que entram em C por $c'(u,x_C)=c(u,w)-c(a_w)$, e resolvemos recursivamente no grafo contraído.

As arborescências do grafo contraído correspondem, em bijeção, às arborescências do grafo original com exatamente um arco entrando em ${\cal C}$. Como os arcos internos de ${\cal C}$ têm custo reduzido zero, os custos são preservados na ida e na volta.

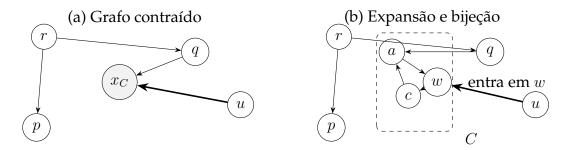


Figura 2 – Bijeção entre arborescências no grafo contraído e no original: toda arborescência em D' escolhe exatamente um arco que entra em x_C ; ao expandir C, esse arco corresponde a um (u,w) que entra em algum $w \in C$ e os arcos internos (de custo reduzido zero) são mantidos, preservando o custo total.

Na expansão, reintroduzimos C e removemos exatamente um arco interno para manter grau de entrada 1 e aciclicidade global (SCHRIJVER, 2003; KLEINBERG; TARDOS, 2006).

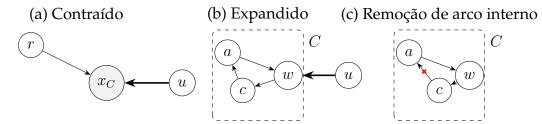


Figura 3 – Reexpansão de C: no grafo contraído seleciona-se um arco que entra em x_C ; ao expandir, x_C é substituído por C e o arco selecionado entra em algum $w \in C$; remove-se exatamente um arco interno de C para eliminar o ciclo, preservando conectividade e custo total (arcos internos têm custo reduzido zero).

Abaixo, temos a descrição formal do algoritmo.

Algoritmo 1.1: Chu-Liu/Edmonds (visão operacional)

Entrada: digrafo D=(V,A), custos $c:A\to\mathbb{R}_{>0}$, raiz $r.^a$

- 1. Para cada $v \neq r$, escolha $a_v \in \operatorname{argmin}_{(u,v) \in A} c(u,v)$. Defina $y(v) := c(a_v)$ e $F^* := \{a_v : v \neq r\}$.
- 2. Se (V, F^*) é acíclico, devolva F^* . Por (KLEINBERG; TARDOS, 2006, Obs. 4.36), trata-se de uma r-arborescência de custo mínimo.
- 3. Caso contrário, seja C um ciclo dirigido de F^* (com $r \notin C$). Contração: contraia C em um supervértice x_C e defina custos c' por

$$\begin{aligned} c'(u,x_C) &:= c(u,w) - y(w) = c(u,w) - c(a_w) & \text{para } u \notin C, \ w \in C, \\ c'(x_C,v) &:= c(w,v) & \text{para } w \in C, \ v \notin C, \end{aligned}$$

descartando laços em x_C e permitindo paralelos. Denote o digrafo contraído por D'=(V',A').

- 4. **Recursão:** compute uma r-arborescência ótima T' de D' com custos c'.
- 5. **Expansão:** seja $(u, x_C) \in T'$ o único arco que entra em x_C . No grafo original, ele corresponde a (u, w) com $w \in C$. Forme

$$T := (T' \setminus \{\text{arcos incidentes a } x_C\}) \cup \{(u, w)\} \cup ((F^* \cap A(C)) \setminus \{a_w\}).$$

Então T tem grau de entrada 1 em cada $v \neq r$, é acíclico e tem o mesmo custo de T'; logo, é uma r-arborescência ótima de D (KLEINBERG; TARDOS, 2006; SCHRIJVER, 2003, Sec. 4.9).

 $[^]a$ Se algum $v \neq r$ não possui arco de entrada, não existe r-arborescência.

1.1.1 Corretude

A corretude do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds baseia-se em três pilares principais:

1. Normalização por custos reduzidos: para cada $v \neq r$, defina $y(v) := \min\{c(u,v) : (u,v) \in A\}$ e c'(u,v) := c(u,v) - y(v). Para qualquer r-arborescência T, vale

$$\sum_{a \in T} c'(a) = \sum_{a \in T} c(a) - \sum_{v \neq r} y(v),$$

pois há exatamente um arco de T entrando em cada $v \neq r$. O termo $\sum_{v \neq r} y(v)$ é constante (independe de T); assim, minimizar $\sum c$ equivale a minimizar $\sum c'$ (KLEINBERG; TARDOS, 2006, Obs. 4.37). Em particular, os arcos a_v de menor custo que entram em v têm custo reduzido zero e formam F^* .

- 2. Caso acíclico: se (V, F^*) é acíclico, então já é uma r-arborescência e, por realizar o mínimo custo de entrada em cada $v \neq r$, é ótima (KLEINBERG; TARDOS, 2006, Obs. 4.36).
- 3. *Caso com ciclo (contração/expansão):* se F^* contém um ciclo dirigido C, todos os seus arcos têm custo reduzido zero.

Contraia C em x_C e ajuste apenas arcos que *entram* em C: $c'(u, x_C) := c(u, w) - y(w) = c(u, w) - c(a_w)$.

Resolva o problema no grafo contraído D', obtendo uma r-arborescência ótima T' sob c'. Na expansão, substitua o arco $(u,x_C) \in T'$ pelo correspondente (u,w) (com $w \in C$) e remova a_w de C.

Como os arcos de C têm custo reduzido zero e $c'(u,x_C)=c(u,w)-y(w)$, a soma dos custos reduzidos é preservada na ida e na volta; logo, T' ótimo em D' mapeia para T ótimo em D para c'. Pela equivalência entre c e c', T também é ótimo para c. Repetindo o argumento a cada contração, obtemos a corretude por indução (KLEINBERG; TARDOS, 2006; SCHRIJVER, 2003, Sec. 4.9).

Em termos intuitivos, y funciona como um potencial nos vértices: torna "apertados" (custo reduzido zero) os candidatos corretos; ciclos de arcos apertados podem ser contraídos sem perder otimalidade.

1.1.2 Complexidade

Na implementação direta, selecionar os a_v , detectar/contrair ciclos e atualizar estruturas custa O(m) por nível; como o número de vértices decresce a cada contração, temos no máximo O(n) níveis e tempo total O(mn), com n=|V|, m=|A|.

O uso de memória é O(m+n), incluindo mapeamentos de contração/expansão e as filas de prioridade dos arcos de entrada. A implementação a seguir adota a versão O(mn) por simplicidade e está disponível no repositório do projeto (https://github.com/lorenypsum/GraphVisualizer).

1.2 Implementação em Python

Esta seção apresenta uma implementação em Python do algoritmo. A arquitetura segue os passos teóricos: recebe como entrada um digrafo ponderado, os custos das arestas e o vértice raiz. O procedimento seleciona, para cada vértice, o arco de menor custo de entrada, verifica se o grafo é acíclico e, se necessário, contrai ciclos e ajusta custos. Ao final, retorna como saída a r-arborescência ótima: um conjunto de arestas que conecta todos os vértices à raiz com custo mínimo.

Formalizamos a implementação do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds:

- Entrada: digrafo D=(V,A) (objeto nx.DiGraph), custos $c:A\to\mathbb{R}$ no atributo "w", raiz $r\in V$.
- Hipóteses: (i) D é conexo a partir de r todo v ≠ r é alcançável; (ii) para todo X ⊆ V \ {r}, existe arco entrando em X (condições de Edmonds (SCHRIJVER, 2003)); (iii) custos não negativos.
- Saída: subgrafo T com $|A_T| = |V| 1$ arestas, grau de entrada 1 para todo $v \neq r$, alcançabilidade a partir de r e custo $\sum_{a \in A_T} c(a)$ mínimo.
- Convenções: arcos paralelos permitidos após contrações; laços descartados.

A implementação consiste em funções auxiliares que traduzem cada passo teórico (normalização, construção de F^* , contração, reexpansão) em operações sobre nx.DiGraph, orquestradas por uma função principal que gerencia o fluxo recursivo. As subseções seguintes detalham cada função auxiliar: lógica, parâmetros, retornos e complexidade.

1.2.1 Representação de digrafos e detecção de ciclos

A implementação utiliza a biblioteca NetworkX¹, especificamente a classe nx.DiGraph para representar digrafos D=(V,A). Internamente, usa dicionários aninhados do Python para armazenar vértices, arestas e atributos, garantindo operações eficientes: adicionar/remover aresta O(1) amortizado, iterar vizinhos $O(\deg(u))$, percorrer todas as arestas O(m).

NetworkX é uma biblioteca Python para criação, manipulação e estudo de redes. Disponível em https://networkx.org/.

Métodos da API NetworkX

Os métodos da API NetworkX utilizados na implementação dividem-se em três categorias funcionais, cada uma correspondendo a uma fase específica do algoritmo:

Consulta de estrutura

- D.nodes(): retorna visão iterável sobre *V*, permitindo percorrer todos os vértices.
- D.in_edges(v, data="w"): retorna arestas entrantes em v com pesos, produzindo tuplas (u, v, w). Usado para encontrar o arco de menor custo que entra em cada vértice.
- D.out_edges(u, data="w"): retorna arestas saintes de *u* com pesos, análogo a in_edges. Necessário na reexpansão para reintegrar arestas do ciclo.
- D[u][v]["w"]: acessa diretamente o peso da aresta (u, v) para leitura ou modificação. Usado na normalização para ajustar custos reduzidos.

Modificação de estrutura

- D.add_edge(u, v, w=peso): adiciona aresta (u,v) com peso especificado, criando vértices automaticamente se não existirem. Usado para construir F^* e reintegrar arestas na reexpansão.
- D. remove_edges_from(edges): remove múltiplas arestas em lote. Aplicado para eliminar arestas internas do ciclo contraído.
- D. remove_nodes_from(nodes): remove vértices e todas as suas arestas incidentes. Usado para eliminar os vértices do ciclo original após contração.

Detecção de ciclos

• nx.find_cycle(G, orientation="original"): detecta ciclos via DFS (detalhado na próxima subseção).

Essa função retorna um iterador sobre as arestas do ciclo (tuplas (u, v, key)). Dois aspectos importantes, o retorno é iterador (não lista), economizando memória e em grafos acíclicos, lança a exceção NetworkXNoCycle em vez de retornar valor sentinela. Isso segue o princípio EAFP (*Easier to Ask for Forgiveness than Permission*) do Python e casa naturalmente com o fluxo do algoritmo: tratamos o caso acíclico com try-except, distinguindo caso base (sem ciclo, retornar solução) de caso recursivo (com ciclo, contrair e recursão).

Abaixo, detalhamos as funções auxiliares que implementam os passos do algoritmo e ao final apresentamos a função principal que orquestra o fluxo recursivo.

1.2.2 Normalização por vértice

Esta função implementa a normalização de custos reduzidos: calcula $y(v) = \min\{w(u,v)\}$ e substitui cada peso w(u,v) por w(u,v)-y(v), garantindo que ao menos uma aresta de entrada tenha custo zero. Como cada r-arborescência possui exatamente uma aresta entrando em cada vértice não-raiz, a soma total dos valores y(v) subtraídos é constante para qualquer solução, preservando assim a ordem de otimalidade entre diferentes arborescências.

Recebe como entrada um digrafo D (objeto nx.DiGraph) e o rótulo node do vértice a ser normalizado. A implementação coleta todas as arestas de entrada de node com seus pesos usando o método D.in_edges (node, data="w"), que retorna uma lista de tuplas (u, node, w) (linha 2). Em seguida, verifica se a lista está vazia e se estiver retorna imediatamente sem fazer alterações (linhas 3–4). Caso contrário, calcula o peso mínimo yv através de uma compreensão de gerador que extrai o terceiro elemento de cada tupla (linha 5) e, para cada predecessor u, subtrai yv do peso armazenado em D[u][node]["w"] (linha 6).

Não retorna nenhum valor (retorno implícito None), pois a operação é realizada in-place: o grafo D passado como parâmetro é modificado diretamente, e ao menos uma aresta de entrada de node terá custo reduzido zero após a execução. A complexidade é $O(\deg^-(v))$, pois cada operação percorre as arestas de entrada uma única vez.

```
Normalização por vértice: custos reduzidos

Normaliza os pesos das arestas que entram em node, subtraindo de cada uma o menor peso de entrada. Modifica o grafo D in-place.

1 def normalize_incoming_edge_weights(D: nx.DiGraph, node: str):
2 predecessors = list(D.in_edges(node, data="w"))
3 if not predecessors:
4 return
5 yv = min((w for _, _, w in predecessors))
6 D[u][node]["w"] -= yv
```

A Figura 4 ilustra o funcionamento da normalização:

Antes: $y(v) = \min\{5, 3, 7\} = 3$ **Depois:** ao menos uma entrada tem custo 0

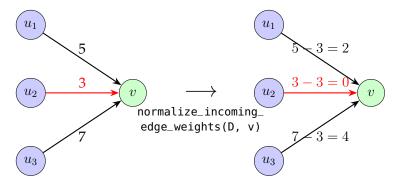


Figura 4 – Exemplo de normalização de custos reduzidos. À esquerda, vértice v com três arestas de entrada (pesos 5, 3 e 7). À direita, após aplicar normalize_incoming_edge_weights(D, v): o menor peso y(v)=3 é subtraído de todas as entradas, resultando em custos reduzidos 2, 0 e 4. A aresta (u_2,v) (em vermelho) tem custo zero e será selecionada para F^* .

Observe que as diferenças relativas são preservadas: a aresta mais cara permanece 4 unidades acima da mais barata, e a intermediária mantém sua posição relativa. Como cada r-arborescência contém exatamente uma aresta entrando em cada vértice não-raiz, a soma $\sum_{w \neq r} y(w)$ é constante para qualquer solução, garantindo que a ordem de otimalidade seja preservada.

1.2.3 Construção de F^* :

Esta função constrói o subdigrafo F^* selecionando, para cada vértice $v \neq r_0$, uma única aresta de custo reduzido zero que entra em v.

Recebe como entrada um digrafo D (objeto nx.DiGraph) e o rótulo r0 da raiz. A implementação cria um novo digrafo vazio F_star (linha 2) em vez de modificar D diretamente; essa escolha de criar uma estrutura separada é fundamental porque F^* é um subgrafo conceitual usado para detecção de ciclos, e preservar D inalterado permite que as operações subsequentes (como contração) trabalhem com o grafo original completo, evitando perda de informação sobre arestas não selecionadas que podem ser necessárias após reexpansões.

Em seguida, para cada vértice v diferente de r0 (linhas 3–4), utilizando o método D.nodes(), coleta todas as arestas de entrada de v com seus pesos em uma lista e armazena na variável in_edges (linha 5); a materialização em lista é necessária porque a subsequente iteração sobre as arestas para encontrar aquela de peso zero poderia causar problemas se trabalhássemos diretamente com a visão retornada por in_edges, especialmente em cenários de modificação concorrente. Se não houver arestas de entrada, prossegue para o próximo vértice (linhas 6–7) usando continue, pois um vértice isolado

ou inacessível não contribui para F^* e sua ausência será detectada posteriormente como violação das hipóteses de conectividade.

Caso contrário, utiliza uma compreensão de gerador combinada com next para encontrar o primeiro predecessor u cuja aresta (u, v) tem peso zero (linha 8); a escolha de next com gerador em vez de uma busca exaustiva é eficiente porque interrompe a iteração assim que encontra a primeira aresta de custo zero, evitando processamento desnecessário das arestas restantes (embora teoricamente todas as arestas de custo zero sejam equivalentes, na prática apenas uma é necessária para F^*). A função next retorna None se nenhuma aresta de peso zero existir, o que teoricamente não deveria ocorrer após a normalização correta (que garante ao menos uma aresta de custo zero por vértice), mas o tratamento defensivo evita erros em casos degenerados. Se tal aresta existir, adiciona-a a F_star com peso zero usando o método add_edge (linhas 9–10); a especificação explícita de w=0 garante que F^* contenha apenas arestas de custo reduzido zero, propriedade fundamental para a corretude do algoritmo.

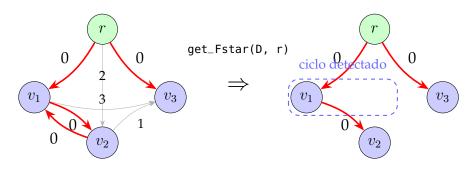
Retorna o digrafo F_star contendo exatamente uma aresta entrando em cada $v \neq r_0$, todas com custo reduzido zero. O grafo original D não é modificado, preservando o estado para operações futuras. A complexidade é O(m), onde m é o número de arestas, pois cada aresta é considerada no máximo uma vez durante a iteração sobre todos os vértices: para cada um dos n-1 vértices não-raiz, examina-se suas arestas de entrada (totalizando no máximo m arestas ao longo de todas as iterações), e para cada vértice a busca por aresta de peso zero é interrompida no primeiro match, resultando em tempo linear no tamanho do grafo.

Construção de F star

Constrói o subdigrafo F^* a partir do digrafo D, selecionando para cada vértice (exceto a raiz r0) uma aresta de custo reduzido zero que entra nele.

```
1 def get_Fstar(D: nx.DiGraph, r0: str):
2
      F_star = nx.DiGraph()
3
      for v in D.nodes():
4
          if v != r0:
5
              in_edges = list(D.in_edges(v, data="w"))
6
              if not in_edges:
7
                   continue
8
              u = next((u for u, _, w in in_edges if w == 0), None)
9
              if u:
0
                   F_star.add_edge(u, v, w=0)
1
      return F_star
```

A Figura 5 ilustra a construção de F^* :



Digrafo D (normalizado)

Subgrafo F^*

Figura 5 – Exemplo de construção de F^* a partir de um digrafo normalizado. À esquerda, o digrafo D após normalização, onde cada vértice não-raiz possui ao menos uma aresta de entrada com custo zero (em vermelho). À direita, o subgrafo F^* resultante contém apenas as arestas de custo zero selecionadas, uma por vértice. Note que F^* pode conter ciclos (como $\{v_1, v_2\}$) que serão tratados nas etapas subsequentes.

A detecção de ciclos é crucial, pois a presença de um ciclo em F^* indica que a escolha de arestas de custo reduzido zero não formou uma arborescência válida. Esses ciclos precisam ser tratados nas etapas subsequentes do algoritmo.

As funções de normalização por vértice e construção de F^* juntas implementam o passo 1 da descrição do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds:

Passo 1 do Algoritmo de Chu-Liu/Edmonds

Passo 1: Para cada $v \neq r$, escolha $a_v \in \arg\min_{(u,v) \in A} c(u,v)$. Defina $y(v) := c(a_v)$ e $F^* := \{a_v : v \neq r\}$.

1.2.4 Detecção de ciclo:

Esta função detecta a presença de um ciclo dirigido em F^* e retorna um subgrafo que o contém; se F^* for acíclico, retorna None.

Recebe como entrada um digrafo F_star (objeto nx.DiGraph). A implementação utiliza um bloco try (linha 2) para capturar exceções caso não haja ciclo; esta escolha de tratamento por exceção é necessária porque a API do NetworkX adota o padrão EAFP (*Easier to Ask for Forgiveness than Permission*), onde nx.find_cycle não retorna um valor especial (como None) quando o grafo é acíclico, mas sim lança a exceção NetworkXNoCycle para sinalizar a ausência de ciclos.

Em seguida a função inicializa um conjunto vazio nodes_in_cycle (linha 3) e emprega a função nx.find_cycle do NetworkX (linha 4), que realiza uma busca

em profundidade (DFS) para detectar ciclos (ver Seção \ref{se}). A função nx. find_cycle percorre o grafo visitando vértices e arestas: ao encontrar uma aresta (u,v) onde v já está na pilha de recursão da DFS, identifica um ciclo e retorna um iterador sobre todas as arestas que compõem esse ciclo. O laço na linha 4 itera sobre essas arestas retornadas, desempacotando cada uma na forma $(u, v, _)$ (ignorando o terceiro elemento com $_$, que contém metadados de orientação), e para cada aresta (u,v) adiciona ambos os vértices ao conjunto nodes $_$ in $_$ cycle (linha 5); a escolha de usar conjunto em vez de lista garante que cada vértice seja adicionado apenas uma vez mesmo que o ciclo tenha múltiplas arestas incidentes, e a operação de adição tem complexidade O(1) amortizada.

Após coletar todos os vértices do ciclo, constrói e retorna uma cópia do subgrafo induzido por eles (linha 7); a cópia é necessária porque o método subgraph retorna apenas uma visão dinâmica sobre o grafo original.

Se nenhum ciclo existir, a exceção nx.NetworkXNoCycle é capturada no bloco except (linha 8) e a função retorna None (linha 9);

No final, um subgrafo contendo os vértices e arestas do ciclo detectado é retornado, ou None se não houver ciclo. O grafo original F_s tar não é modificado. A complexidade é O(m), onde m é o número de arestas, pois a DFS visita cada aresta no máximo uma vez.

Detecção de ciclo dirigido em F^* Detecta um ciclo dirigido em F^* e retorna um subgrafo contendo seus vértices e arestas, ou *None se for acíclico.* 1 def find_cycle(F_star: nx.DiGraph): 2 try: 3 nodes_in_cycle = set() for u, v, _ in nx.find_cycle(F_star, orientation="original"): 5 nodes_in_cycle.update([u, v]) 6 return F_star.subgraph(nodes_in_cycle).copy() 7 except nx.NetworkXNoCycle: 8 return None

A Figura 6 ilustra o processo de detecção de ciclo:

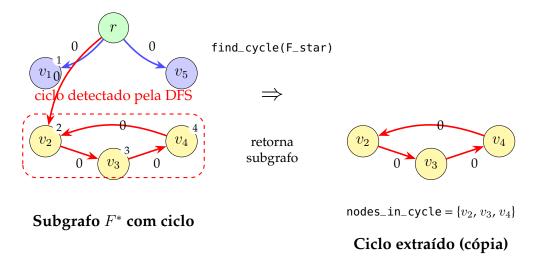


Figura 6 – Exemplo de detecção de ciclo em F^* . À esquerda, o subgrafo F^* contém um ciclo formado pelos vértices $\{v_2, v_3, v_4\}$ (destacados em amarelo). A DFS percorre o grafo e detecta o ciclo ao encontrar a aresta (v_4, v_2) , onde v_2 já está na pilha de recursão. À direita, a função retorna uma cópia do subgrafo induzido pelos vértices do ciclo, contendo apenas os três vértices e as três arestas que formam o ciclo.

Ao detectar um ciclo, a função permite que o algoritmo de Chu–Liu/Edmonds prossiga para a etapa de contração, onde o ciclo será reduzido a um supervértice, facilitando a resolução do problema no grafo modificado.

1.2.5 Contração de ciclo:

Esta função contrai um ciclo dirigido C em um supervértice x_C , redirecionando arcos incidentes e ajustando custos segundo a regra de custos reduzidos. Retorna dicionários auxiliares para reexpansão.

Recebe como entrada um digrafo D (objeto nx.DiGraph), o ciclo C a ser contraído e o rótulo label do novo supervértice. A implementação coleta os vértices de C em um conjunto (linha 2) para permitir verificações de pertinência em tempo O(1), essencial dado que essa operação é realizada repetidamente nos laços seguintes. Inicializa in_to_cycle (linha 3), um dicionário que tem como chave vértices externos ao ciclo e como valor tuplas (v,w), onde v é o vértice do ciclo conectado a u e w é o peso da aresta (u,v); essa estrutura preserva não apenas o peso mínimo, mas também o ponto exato de entrada no ciclo, informação crucial para a reexpansão posterior.

Para cada vértice u no digrafo D (linha 4), se u não pertence ao ciclo (linha 5), identifica a aresta de menor peso que sai de u e entra em C (linhas 6–9) usando uma compreensão de gerador: a expressão ((v, w) for _, v, w in D.out_edges(u, data="w") if v in cycle_nodes) itera sobre todas as arestas que saem de u, desempacota cada aresta na forma (_, v, w) (ignorando a origem com _, capturando o destino

v e o peso w), filtra apenas aquelas cujo destino v pertence ao ciclo, e produz tuplas (v, w); a função min (linha 6) então seleciona a tupla de menor peso usando key=lambda x: x[1] (linha 7) para comparar pelo segundo elemento (o peso), e retorna None se não houver arestas (linha 8). A escolha de selecionar apenas a aresta de *menor peso* reflete a propriedade fundamental do algoritmo: qualquer solução ótima que conecta um vértice externo ao ciclo contraído usará necessariamente a aresta de custo mínimo, pois todas as outras seriam subótimas. Se tal aresta existir, armazena em in_to_cycle (linhas 9–10).

Em seguida, a implementação itera sobre in_to_cycle usando o método items(), desempacotando cada entrada na forma (u, (v, w)), onde u é o vértice externo e (v, w) é a tupla com o vértice do ciclo e o peso (linhas 11–12). Para cada par, cria uma aresta de u para label com peso w, efetivamente redirecionando as arestas de entrada para o supervértice. A separação entre coleta (linhas 4–10) e criação (linhas 11–12) é necessária porque modificar o grafo durante a iteração sobre seus vértices causaria comportamento indefinido; ao coletar primeiro todos os dados em estruturas auxiliares, garantimos que as modificações posteriores sejam seguras.

De forma análoga, constrói o dicionário out_from_cycle (linha 13) para mapear arestas que saem do ciclo. Para cada vértice v em D (linha 14), se v não pertence ao ciclo (linha 15), identifica a aresta de menor peso que sai de C e entra em v (linhas 16–17) usando uma compreensão de gerador análoga: a expressão ((u, w) for u, _, w in D.in_edges(v, data="w") if u in cycle_nodes) itera sobre todas as arestas que entram em v, desempacota cada aresta na forma (u, _, w) (capturando a origem u, ignorando o destino com _, e capturando o peso w), filtra apenas aquelas cuja origem u pertence ao ciclo, e produz tuplas (u, w); a função min seleciona a de menor peso pela mesma razão de otimalidade. Se existir, armazena em out_from_cycle (linhas 18–19). Depois, itera sobre out_from_cycle e cria arestas de label para cada vértice v com os respectivos pesos (linhas 20–21). Por fim, remove todos os vértices de C do grafo (linha 22); essa remoção é realizada por último para garantir que todas as operações de consulta (linhas 4–21) tenham acesso aos dados originais antes da modificação estrutural.

Retorna dois dicionários: in_to_cycle mapeia vértices externos aos pontos de entrada no ciclo original, e out_from_cycle mapeia vértices externos aos pontos de saída. Esses dicionários são essenciais para a fase de reexpansão, onde será necessário determinar exatamente qual aresta interna do ciclo deve ser removida para restaurar a propriedade de arborescência. O digrafo D é modificado in-place: os vértices de C são removidos e substituídos por label. A escolha de modificação in-place (em vez de criar uma cópia) reduz significativamente o uso de memória e o tempo de execução, especialmente em grafos grandes ou com múltiplos níveis de recursão, embora exija atenção cuidadosa ao gerenciamento de referências. A complexidade é O(m), onde m é o número de arestas, pois cada aresta incidente ao ciclo é processada uma vez: os laços

nas linhas 4–10 e 14–19 examinam cada aresta no máximo uma vez, e as operações de adição (linhas 11–12, 20–21) e remoção (linha 22) têm custo proporcional ao número de arestas afetadas.

Contração de ciclo

Contrai o ciclo C em um supervértice label, redirecionando arcos incidentes e ajustando custos. Modifica D in-place e retorna dicionários para reexpansão.

```
1 def contract_cycle(D: nx.DiGraph, C: nx.DiGraph, label: str):
2
       cycle_nodes: set[str] = set(C.nodes())
3
       in_to_cycle: dict[str, tuple[str, float]] = {}
4
       for u in D.nodes:
5
           if u not in cycle_nodes:
               min_weight_edge_to_cycle = min(
                   ((v, w) for _, v, w in D.out_edges(u, data="w") if v in
                       cycle_nodes),
8
                   key=lambda x: x[1],
9
                   default=None,)
0
               if min_weight_edge_to_cycle:
1
                   in_to_cycle[u] = min_weight_edge_to_cycle
2
       for u, (v, w) in in_to_cycle.items():
.3
           D.add_edge(u, label, w=w)
4
       out_from_cycle: dict[str, tuple[str, float]] = {}
5
       for v in D.nodes:
           if v not in cycle_nodes:
.6
7
               min_weight_edge_from_cycle = min(
8
                   ((u, w) for u, _, w in D.in_edges(v, data="w") if u in
                       cycle_nodes),key=lambda x: x[1], default=None,)
               if min_weight_edge_from_cycle:
                   out_from_cycle[v] = min_weight_edge_from_cycle
      for v, (u, w) in out_from_cycle.items():
           D.add_edge(label, v, w=w)
23
      D.remove_nodes_from(cycle_nodes)
24
       return in_to_cycle, out_from_cycle
```

A Figura 7 ilustra o processo de contração de ciclo:

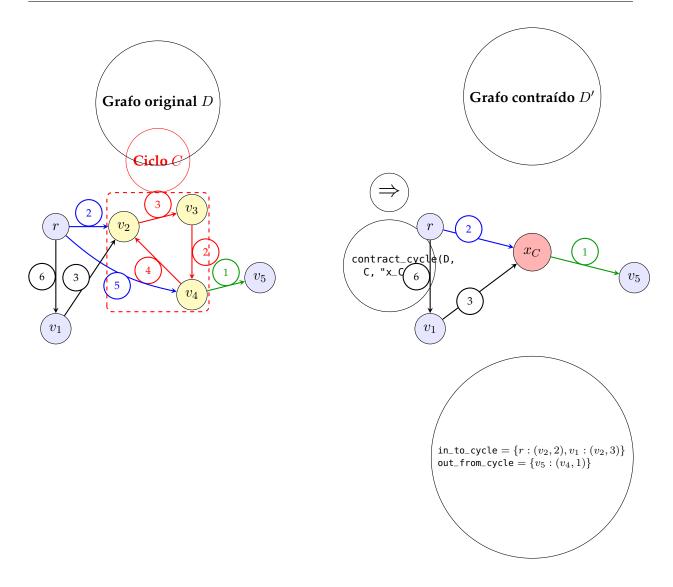


Figura 7 – Exemplo de contração de ciclo. À esquerda, grafo original D com ciclo $C = \{v_2, v_3, v_4\}$ (em amarelo). Vértices externos r, v_1 e v_5 têm arestas conectando ao ciclo: r envia aresta para v_2 (peso 2) e v_4 (peso 5); v_4 envia aresta para v_5 (peso 1). À direita, após a contração: o ciclo é substituído pelo supervértice x_C (vermelho). As arestas de entrada são redirecionadas: (r, x_C) recebe peso 2 (menor entre 2 e 5). A aresta de saída (x_C, v_5) mantém peso 1. Os dicionários in_to_cycle e out_from_cycle armazenam os mapeamentos originais para posterior reexpansão.

A função de deteção de ciclo e a de contração juntas implementam os passos 2 e 3 da descrição do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds:

Passos 2 e 3 do Algoritmo de Chu-Liu/Edmonds

Passo 2: Se (V, F^*) é acíclico, devolva F^* . Por (KLEINBERG; TARDOS, 2006, Obs. 4.36), trata-se de uma r-arborescência de custo mínimo.

Passo 3: Caso contrário, seja C um ciclo dirigido de F^* (com $r \notin C$). **Contração:**

contraia C em um supervértice x_C e defina custos c' por

$$\begin{aligned} c'(u,x_C) &:= c(u,w) - y(w) = c(u,w) - c(a_w) & \text{para } u \notin C, \ w \in C, \\ c'(x_C,v) &:= c(w,v) & \text{para } w \in C, \ v \notin C, \end{aligned}$$

descartando laços em x_C e permitindo paralelos. Denote o digrafo contraído por D' = (V', A').

1.2.6 Remoção de arestas que entram na raiz:

Esta função remove todas as arestas que entram no vértice raiz r_0 , garantindo que a raiz não tenha predecessores. A remoção é necessária porque, por definição, uma r-arborescência é uma arborescência enraizada em r_0 onde todo vértice $v \neq r_0$ deve ser alcançável a partir de r_0 , mas a própria raiz não pode ter predecessores (grau de entrada zero). Se o grafo original contiver arestas entrando em r_0 , essas arestas violariam a definição de arborescência enraizada e poderiam criar ciclos envolvendo a raiz, o que tornaria impossível obter uma estrutura válida. Além disso, a presença de arestas entrando na raiz interfere na normalização: ao tentar normalizar custos de entrada para r_0 , criaríamos custos reduzidos artificiais que não fazem sentido no contexto do problema, já que nenhuma solução válida pode incluir tais arestas. Portanto, esta função atua como um passo de pré-processamento essencial que prepara o grafo para os passos subsequentes do algoritmo.

A escolha de implementar esta operação como uma função auxiliar separada (em vez de incluí-la apenas inline na função principal) segue princípios de design de software: (1) *modularidade*, encapsulando uma responsabilidade específica e bem definida (remover entradas na raiz) em uma unidade testável independente; (2) *reutilização*, permitindo que outras partes do código ou implementações alternativas possam chamar esta operação quando necessário sem duplicar lógica; (3) *clareza semântica*, dando um nome descritivo (remove_edges_to_r0) que documenta a intenção da operação no ponto de chamada, tornando a função principal mais legível ao abstrair detalhes de implementação; e (4) *facilidade de teste*, possibilitando escrever testes unitários focados exclusivamente nesta operação de pré-processamento, verificando casos extremos (como grafos onde a raiz já não tem predecessores ou onde todas as arestas entram na raiz) sem precisar testar toda a complexidade do algoritmo recursivo.

Em detalhes, ela recebe como entrada um digrafo D (objeto nx.DiGraph) e o rótulo r0 da raiz. A implementação armazena em uma lista todas as arestas que entram em r0 usando o método in_edges (linha 2). Se a lista não estiver vazia (linha 3), remove todas essas arestas usando o método remove_edges_from (linha 4). Este método da biblioteca NetworkX recebe como parâmetro uma lista de tuplas representando arestas na forma

(u, v) e remove cada uma delas do grafo. A operação é realizada em lote: NetworkX itera sobre a lista fornecida e, para cada tupla (u, v), remove a aresta correspondente da estrutura interna de adjacência. Se alguma aresta especificada não existir no grafo, ela é silenciosamente ignorada sem gerar erro. A complexidade de remove_edges_from é O(k), onde k é o número de arestas na lista de entrada, pois cada remoção individual tem custo O(1) em média devido ao uso de dicionários aninhados para armazenar arestas.

Por fim, a função retorna o grafo D atualizado in-place com todas as arestas de entrada em r0 são removidas (linha 5). A complexidade total da função é $O(\deg^-(r_0))$, pois a operação coleta e remove cada aresta de entrada uma única vez.

```
Remoção de arestas que entram na raiz

Remove todas as arestas que entram na raiz r0, modificando D in-place e retornando o grafo atualizado.

1 def remove_edges_to_r0(D: nx.DiGraph, r0: str):
2    in_edges = list(D.in_edges(r0))
3    if in_edges:
4        D.remove_edges_from(in_edges)
5    return D
```

1.2.7 Remoção de arco interno:

Esta função é invocada durante a fase de reexpansão do ciclo contraído, após a chamada recursiva retornar com a arborescência ótima T' do grafo contraído. Quando o supervértice x_C é expandido de volta para o ciclo original C, uma aresta externa (u,v) é adicionada conectando um vértice externo u a um vértice v dentro do ciclo. Como o ciclo C originalmente continha exatamente uma aresta entrando em cada um de seus vértices (formando um ciclo fechado), e agora v recebe uma aresta adicional vinda do exterior, esse vértice teria grau de entrada v0, violando a propriedade fundamental de arborescência (cada vértice não-raiz deve ter exatamente uma entrada). Para restaurar essa propriedade, a função remove a aresta interna que anteriormente entrava em v0, mantendo apenas a nova aresta externa. Essa remoção "quebra"o ciclo no ponto de entrada, transformando-o em um caminho que se integra corretamente à estrutura de árvore.

A função recebe como entrada o subgrafo do ciclo C (objeto nx.DiGraph) e o vértice de entrada v. A implementação utiliza uma compreensão de gerador combinada com next para encontrar o predecessor de v dentro do ciclo (linha 2): a expressão (u for u, _ in C.in_edges(v)) itera sobre as arestas de entrada de v, extraindo apenas o

vértice origem u (ignorando metadados com _), e next retorna o primeiro (e teoricamente único) predecessor. Em seguida, remove a aresta (predecessor, v) do ciclo usando o método remove_edge (linha 3).

A função modifica o subgrafo C in-place e não retorna valor. A complexidade é $O(\deg^-(v))$, dominada pela operação de busca das arestas de entrada, embora em ciclos simples isso seja tipicamente O(1) pois cada vértice tem exatamente um predecessor.

Remover arco interno na reexpansão

Remove a aresta interna que entra no vértice de entrada v do ciclo C durante a reexpansão, pois v passa a receber uma aresta externa, e manter ambas violaria a propriedade de arborescência.

```
1 def remove_internal_edge_to_cycle_entry(C: nx.DiGraph, v):
2    predecessor = next((u for u, _ in C.in_edges(v)), None)
3    C.remove_edge(predecessor, v)
```

A Figura 8 ilustra o objetivo da função:

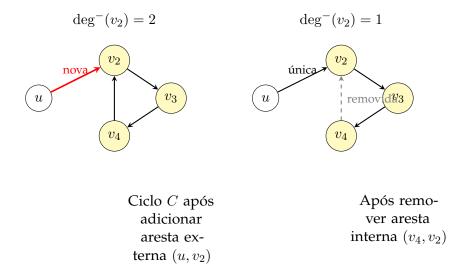


Figura 8 – Remoção de aresta interna durante reexpansão. À esquerda, ciclo $C = \{v_2, v_3, v_4\}$ após adicionar aresta externa (u, v_2) vindoura da arborescência T': o vértice v_2 tem grau de entrada 2 (aresta externa vermelha de u e aresta interna do ciclo vinda de v_4), violando a propriedade de arborescência. À direita, após remover a aresta interna (v_4, v_2) : o vértice v_2 passa a ter grau de entrada 1, o ciclo é "quebrado"no ponto de entrada, transformando-se em um caminho que se integra corretamente à estrutura de árvore. A aresta removida é mostrada tracejada em cinza.

1.2.8 Procedimento principal (recursivo):

Esta função implementa o algoritmo de Chu–Liu/Edmonds de forma recursiva, orquestrando todas as fases do método descritas anteriormente. Recebe como entrada um digrafo ponderado D (objeto nx.DiGraph), o vértice raiz r0, e um parâmetro level (padrão 0) usado para rotular supervértices em níveis recursivos distintos. A implementação segue diretamente os cinco passos da descrição teórica, cada um apresentado a seguir com sua correspondência código-teoria:

Passo 1: Cópia do grafo original

Descrição teórica: Antes de iniciar o algoritmo, preserve o grafo original D=(V,A) com sua função de custo $c:A\to\mathbb{R}$, pois as transformações subsequentes modificarão custos in-place.

Implementação (linha 2): Cria uma cópia do grafo original D_copy = D.copy() para preservar os pesos originais.

Justificativa: A cópia é essencial porque os passos de normalização e contração modificam os pesos das arestas in-place. Sem preservar os valores originais, seria impossível restaurar os custos corretos na arborescência final (passo 5), violando a correção do algoritmo. A biblioteca NetworkX cria uma cópia profunda da estrutura do grafo, incluindo todos os atributos de arestas e vértices, com complexidade O(m+n).

Passo 2: Normalização e construção de F^*

Descrição teórica: Para cada $v \neq r$, escolha $a_v \in \arg\min_{(u,v)\in A} c(u,v)$. Defina o potencial dual $y(v) := c(a_v)$ e construa $F^* := \{a_v : v \neq r\}$ contendo exatamente uma aresta de entrada por vértice não-raiz.

Implementação (linhas 3–6): Normaliza os custos de todas as arestas que entram em cada vértice $v \neq r_0$ (linhas 3–5): para cada vértice, itera sobre todos os vértices do grafo, excluindo a raiz, e chama normalize_incoming_edge_weights (D_copy, v), que implementa a definição de potencial $y(v) := c(a_v)$ onde $a_v \in \arg\min_{(u,v)\in A} c(u,v)$. A função subtrai y(v) de cada aresta de entrada (u,v), criando custos reduzidos c'(u,v) = c(u,v) - y(v). Após a normalização completa, constrói o grafo funcional F^* (linha 6) chamando get_Fstar(D_copy, r0), que implementa exatamente $F^* := \{a_v : v \neq r\}$, selecionando uma aresta de custo reduzido zero entrando em cada vértice não-raiz.

Justificativa: A normalização garante que cada vértice tenha pelo menos uma entrada de custo zero, propriedade fundamental que permite construir F^* selecionando arestas de custo reduzido zero sem perder otimalidade (pela teoria de dualidade e

complementaridade primal-dual). Selecionar apenas arestas de custo reduzido zero (ao invés de simplesmente o mínimo) é crucial porque garante que a solução seja ótima em relação aos custos normalizados, e a normalização preserva a estrutura de otimalidade do problema original.

Passo 3: Verificação de aciclicidade (caso base)

Descrição teórica: Se (V, F^*) é acíclico, então F^* é uma r-arborescência. Por Observação 4.36 de (KLEINBERG; TARDOS, 2006), trata-se de uma r-arborescência de custo mínimo. Devolva F^* com custos originais restaurados.

Implementação (linhas 7–10): Verifica se F^* é uma arborescência válida usando nx.is_arborescence (F_star) (linha 7), que testa se o grafo é conexo, acíclico e possui exatamente uma entrada por vértice (exceto a raiz). Se a verificação retorna True, o algoritmo alcançou o caso base da recursão. A implementação restaura os pesos originais de D para cada aresta de F^* (linhas 8–9): itera sobre todas as arestas (u, v) em F_star.edges e copia o atributo de peso 'weight' do grafo original D para a aresta correspondente em F_star. Retorna F_star como a r-arborescência de custo mínimo (linha 10).

Justificativa: O uso de nx.is_arborescence (ao invés de apenas verificar aciclicidade com nx.is_directed_acyclic_graph) garante não apenas ausência de ciclos, mas também conectividade e grau de entrada correto ($\deg^-(v)=1$ para todo $v\neq r$), todas propriedades necessárias para certificar que F^* é uma r-arborescência válida. A restauração dos pesos originais é obrigatória porque o algoritmo trabalha com custos reduzidos internamente, mas deve retornar uma solução expressa nos custos do problema original; a Observação 4.36 de Kleinberg garante que a estrutura ótima encontrada com custos reduzidos corresponde à solução ótima nos custos originais.

Passo 4: Contração e resolução recursiva (caso recursivo)

Descrição teórica: Caso contrário, existe um ciclo dirigido C em F^* (com $r \notin C$). Contração: contraia C em um supervértice x_C e defina custos reduzidos c' por

$$c'(u,x_C):=c(u,w)-y(w)=c(u,w)-c(a_w) \qquad \text{para } u\notin C,\ w\in C,$$

$$c'(x_C,v):=c(w,v) \qquad \text{para } w\in C,\ v\notin C,$$

descartando laços em x_C e permitindo arestas paralelas. Denote o digrafo contraído por D' = (V', A'). Resolva recursivamente em D' obtendo arborescência ótima F'.

Implementação (linhas 11–16): Caso F^* contenha um ciclo, entra no caso recursivo (linha 11: else). Detecta um ciclo C chamando $C = find_cycle(F_star)$ (linha 12), que utiliza nx. find_cycle para encontrar um ciclo dirigido em F^* . Cria um rótulo único contracted_label = f"contracted_{level}" para o supervértice x_C usando o nível de recursão (linha 13), e contrai o ciclo chamando in_to_cycle, out_from_cycle = contract_cycle(D_copy, C, contracted_label) (linhas 14–15). Esta função implementa a operação "contraia C em x_C "e os ajustes de custos especificados nas fórmulas acima: para cada aresta externa entrando no ciclo, calcula $c'(u,x_C):=c(u,w)-y(w)$; para arestas saindo, define $c'(x_C,v):=c(w,v)$. A função modifica D_copy in-place criando o digrafo contraído D'=(V',A') e retorna os dicionários in_to_cycle e out_from_cycle que armazenam os mapeamentos necessários para a reexpansão. Chama-se recursivamente (linha 16) com F_prime = find_optimum_arborescence_chuliu(D_copy, r0, level+1), obtendo a arborescência ótima F' da instância reduzida D'.

Justificativa: O rótulo baseado em level garante que supervértices em diferentes níveis de recursão tenham identificadores únicos, evitando colisões de nomes. A contração reduz o problema a uma instância menor preservando a estrutura de otimalidade (provado pela teoria de dualidade e potenciais), permitindo resolver recursivamente. A modificação in-place (ao invés de criar nova cópia) reduz significativamente o uso de memória em grafos grandes ou com múltiplos níveis recursivos. Os dicionários são essenciais para a reexpansão correta, pois armazenam qual vértice do ciclo original deve receber cada conexão externa identificada pela solução recursiva.

Passo 5: Reexpansão do ciclo contraído

Descrição teórica: Dada a arborescência ótima F' em D', expanda x_C de volta para o ciclo original C. Se $(u, x_C) \in F'$, adicione (u, v) onde v é o vértice do ciclo original mapeado por u, remova a aresta interna que entrava em v para manter $\deg^-(v) = 1$, e reintegre as demais arestas de C e suas saídas. Restaure custos originais e devolva a arborescência final.

Implementação (linhas 17–30): Na fase de reexpansão, a implementação desfaz a substituição do supervértice pelo ciclo original. Identifica a aresta externa que entra no supervértice em F': external_edge = list(F_prime.in_edges(contracted_label))[0] (linha 17). Extrai o vértice externo u, _ = external_edge dessa aresta (linha 18). Consulta v = in_to_cycle[u] para determinar o vértice v dentro do ciclo original que deve receber essa conexão (linha 19), implementando o mapeamento in-

verso da contração. Remove a aresta interna que entrava em v chamando remove_internal_edge_to_cycle_entry(C, v) (linha 20), "quebrando" o ciclo C no ponto de entrada v e garantindo que cada vértice mantenha exatamente uma entrada. Adiciona a aresta externa F_prime.add_edge(u, v) a F' (linha 21). Reintegra todas as arestas restantes do ciclo C usando F_prime.add_edges_from(C.edges) (linhas 22–23). Processa as arestas de saída do supervértice (linhas 24–26): para cada aresta (contracted_label, w) em F', consulta o vértice origem real v_out = out_from_cycle[w] e adiciona F_prime.add_edge(v_out, w). Remove o supervértice F_prime.remove_node(contracted_label) de F' (linha 27), completando a substituição de x_C pelo ciclo modificado. Por fim, restaura os pesos originais de D para todas as arestas de F' (linhas 28–29): itera sobre F_prime.edges e copia os atributos 'weight' do grafo original, desfazendo os custos reduzidos. Retorna F_prime como a r-arborescência de custo mínimo (linha 30).

Justificativa: A remoção da aresta interna é obrigatória porque o vértice v recebe uma nova entrada vinda do exterior; manter ambas violaria a propriedade de arborescência ($\deg^-(v)=1$ para todo $v\neq r$). A escolha de qual aresta remover é determinada univocamente pela solução recursiva em D': a aresta externa escolhida em F' determina o ponto de entrada no ciclo, e a aresta interna correspondente deve ser removida. A reintegração do ciclo (menos uma aresta) combina a solução recursiva no grafo contraído com a estrutura cíclica original, preservando otimalidade: o ciclo reduzido contribui com |C|-1 arestas, e a aresta externa estabelece a conexão correta com o resto da arborescência. Como no caso base (Passo 3), a restauração é necessária para que a solução retornada reflita os custos originais do problema, não os custos reduzidos usados internamente pelo algoritmo.

A função retorna um digrafo contendo exatamente |V|-1 arestas onde cada vértice $v \neq r_0$ tem grau de entrada 1, todos os vértices são alcançáveis a partir de r_0 , e o custo total é mínimo. O grafo original D não é modificado devido à cópia no Passo 1 (linha 2). A complexidade é O(mn) no pior caso, onde cada nível de recursão (até O(n) níveis) processa O(m) arestas durante normalização, detecção de ciclos e contração/expansão.

Essa decomposição em cinco passos explícitos demonstra como o algoritmo de Chu–Liu/Edmonds se traduz em operações concretas: o Passo 1 preserva o grafo original (linha 2), o Passo 2 normaliza e constrói F^* (linhas 3–6), o Passo 3 verifica aciclicidade e retorna no caso base (linhas 7–10), o Passo 4 contrai e resolve recursivamente (linhas 11–16), e o Passo 5 reexpande e restaura custos (linhas 17–30). A estratégia primal do método — induzir custos reduzidos zero, extrair estrutura funcional, e resolver ciclos por contração/expansão — emerge naturalmente dessa correspondência entre formulação teórica e código, com cada escolha de implementação fundamentada em necessidades de correção, eficiência ou clareza algorítmica.

Procedimento principal (recursivo)

Implementa o algoritmo de Chu–Liu/Edmonds de forma recursiva para encontrar a rarborescência de custo mínimo em um digrafo ponderado $\mathbf D$ com raiz $\mathbf r\mathbf 0$. Normaliza custos, constrói F^* , detecta ciclos e, se houver, contrai em supervértice, resolve recursivamente no grafo reduzido e reexpande, restaurando a arborescência ótima no grafo original. Retorna um $\mathbf n \mathbf x$. $\mathbf D$ i $\mathbf G$ raph contendo exatamente |V|-1 arestas com grau de entrada $\mathbf 1$ para cada vértice exceto a raiz.

```
1 def find_optimum_arborescence_chuliu(D: nx.DiGraph,r0: str,level=0,):
2
      D_{copy} = D.copy()
3
       for v in D_copy.nodes:
4
           if v != r0:
5
               normalize_incoming_edge_weights(D_copy, v)
6
      F_star = get_Fstar(D_copy, r0)
7
      if nx.is_arborescence(F_star):
8
           for u, v in F_star.edges:
9
               F_{star}[u][v]["w"] = D[u][v]["w"]
0
           return F_star
1
      else:
2
           C: nx.DiGraph = find_cycle(F_star)
3
           contracted_label = f"\n n*{level}"
4
           in_to_cycle, out_from_cycle = contract_cycle(
5
           D_copy, C, contracted_label)
6
           F_prime = find_optimum_arborescence_chuliu(D_copy,r0,level + 1)
           in_edge = next(iter(F_prime.in_edges(contracted_label, data="w")),
              None)
8
           u, _, _ = in_edge
           v, _ = in_to_cycle[u]
           remove_internal_edge_to_cycle_entry(C, v)
           F_prime.add_edge(u, v)
           for u_c, v_c in C.edges:
               F_prime.add_edge(u_c, v_c)
           for _, z, _ in F_prime.out_edges(contracted_label, data=True):
               u_cycle, _ = out_from_cycle[z]
               F_prime.add_edge(u_cycle, z)
           F_prime.remove_node(contracted_label)
           for u, v in F_prime.edges:
               F_{prime}[u][v]["w"] = D[u][v]["w"]
30
           return F_prime
```

A seguir, ilustramos o funcionamento do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds em um grafo de teste. Mostramos o grafo original, os principais passos do algoritmo e a arborescência final encontrada.

1.2.8.1 Exemplo de execução do algoritmo

A seguir, demonstramos a execução completa do algoritmo de Chu–Liu/Edmonds em um grafo exemplo, ilustrando cada fase do processo: normalização, construção de F^* , detecção de ciclos, contração, resolução recursiva e reexpansão.

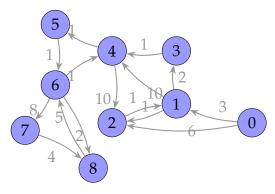


Figura 9 – Grafo direcionado ponderado inicial com raiz no vértice 0. O grafo contém 9 vértices e múltiplas arestas com pesos variados. O primeiro passo do algoritmo seria remover arestas que entram na raiz, porém não há nenhuma neste caso, logo não existe necessidade de alterar o grafo.

O próximo passo é normalizar os pesos das arestas de entrada para cada vértice. Nessa etapa, para cada vértice v (exceto a raiz), o algoritmo encontra a aresta de menor peso que entra em v e subtrai esse menor peso de todas as arestas que entram em v (isso serve para zerar o peso da aresta mínima de entrada em cada vértice).

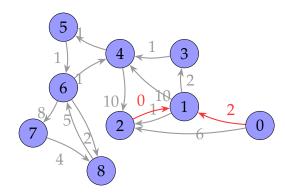


Figura 10 – Normalização parcial das arestas de entrada para o vértice 1. As arestas de entrada são $(0 \to 1)$ com peso original 3 e $(2 \to 1)$ com peso original 1. Elegendo a aresta $(2 \to 1)$ como a de menor peso (peso mínimo = 1), subtraímos este valor de todas as arestas de entrada: $(0 \to 1)$ passa de peso 3 para 2, e $(2 \to 1)$ passa de peso 1 para 0 (destacadas em vermelho). Esse processo é repetido para todos os demais vértices.

Com os pesos normalizados, o próximo passo é construir F^* : para isso, selecionamos para cada vértice a aresta de custo reduzido zero de entrada. Detectamos um ciclo em F^* , formado pelos vértices $\{1,2\}$. Portanto, precisamos contrair esse ciclo em um supervértice n*0.

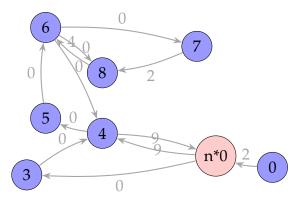


Figura 11 – Grafo contraído após detecção do ciclo $C=\{1,2\}$ em F^* . O ciclo foi contraído no supervértice n*0 (destacado em vermelho). As arestas que entravam ou saíam do ciclo foram redirecionadas para o supervértice, com custos ajustados segundo as fórmulas $c'(u,x_C):=c(u,w)-y(w)$ para arestas de entrada e $c'(x_C,v):=c(w,v)$ para arestas de saída.

Agora, repetimos o processo recursivamente no grafo contraído até obter uma arborescência válida.

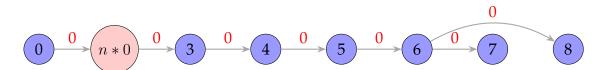


Figura 12 – Arborescência ótima F' obtida no grafo contraído. Todas as arestas selecionadas têm custo reduzido 0 (destacados em vermelho), e o grafo forma uma arborescência válida enraizada em 0: cada vértice (exceto a raiz) tem exatamente uma aresta de entrada, não há ciclos, e todos os vértices são alcançáveis a partir da raiz. Como F' é acíclico, alcançamos o caso base da recursão.

Após validarmos que F^* não possui mais ciclos e forma uma arborescência, iniciamos o processo de reexpansão do ciclo contraído para obter a arborescência final no grafo original. Adicionamos a aresta de entrada ao ciclo (0,1), as arestas internas do ciclo modificado (1,2), e as arestas de saída (1,3), chegando a uma arborescência válida.

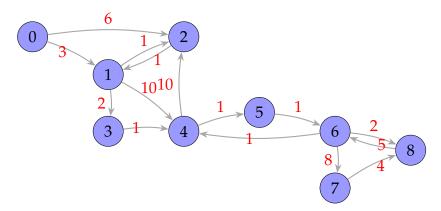


Figura 13 – Arborescência ótima final no grafo original com pesos restaurados. O supervértice n*0 foi expandido de volta para os vértices 1 e 2, com a aresta externa (0,1) escolhida pela solução recursiva conectando ao ciclo. A aresta interna (2,1) do ciclo original foi removida para manter a propriedade de arborescência ($\deg^-(v)=1$). O resultado é uma 0-arborescência de custo mínimo com exatamente 8 arestas, onde cada vértice não-raiz tem grau de entrada 1 e todos são alcançáveis a partir da raiz 0.

1.2.9 Transição para a abordagem primal-dual

Embora o algoritmo de Chu–Liu/Edmonds seja elegante e eficiente, sua mecânica operacional — normalizar custos, selecionar mínimos, contrair ciclos — pode parecer um conjunto de heurísticas bem-sucedidas sem uma justificativa teórica unificadora aparente. Por que escolher a melhor entrada para cada vértice garante otimalidade global após o tratamento de ciclos? A resposta reside na dualidade em programação linear.

No capítulo seguinte, revisitaremos o mesmo problema sob uma ótica primal—dual em duas fases, proposta por András Frank. Essa perspectiva organiza a normalização via potenciais 2 $y(\cdot)$, explica os custos reduzidos e introduz a noção de cortes apertados (família laminar) como guias das contrações. Veremos como a mesma mecânica operacional (normalizar \rightarrow contrair \rightarrow expandir) emerge de condições duais que também sugerem otimizações e generalizações.

No contexto primal-dual, "potenciais" são valores escalares y(v) atribuídos aos vértices para definir custos reduzidos c'(u,v)=c(u,v)-y(v). Ajustar y desloca uniformemente os custos das arestas que entram em v, sem mudar a otimalidade global: preserva a ordem relativa entre entradas e torna "apertadas" (custo reduzido zero) as candidatas corretas, habilitando contrações e uma prova de corretude via cortes apertados.

Referências

KLEINBERG, J.; TARDOS, É. *Algorithm Design*. [S.l.]: Addison-Wesley, 2006. Citado 5 vezes nas páginas 12, 13, 14, 25 e 30.

SCHRIJVER, A. *Combinatorial Optimization: Polyhedra and Efficiency*. [S.l.]: Springer, 2003. Citado 4 vezes nas páginas 12, 13, 14 e 15.



ANEXO A - Anexo A

Conteúdo do anexo A.