

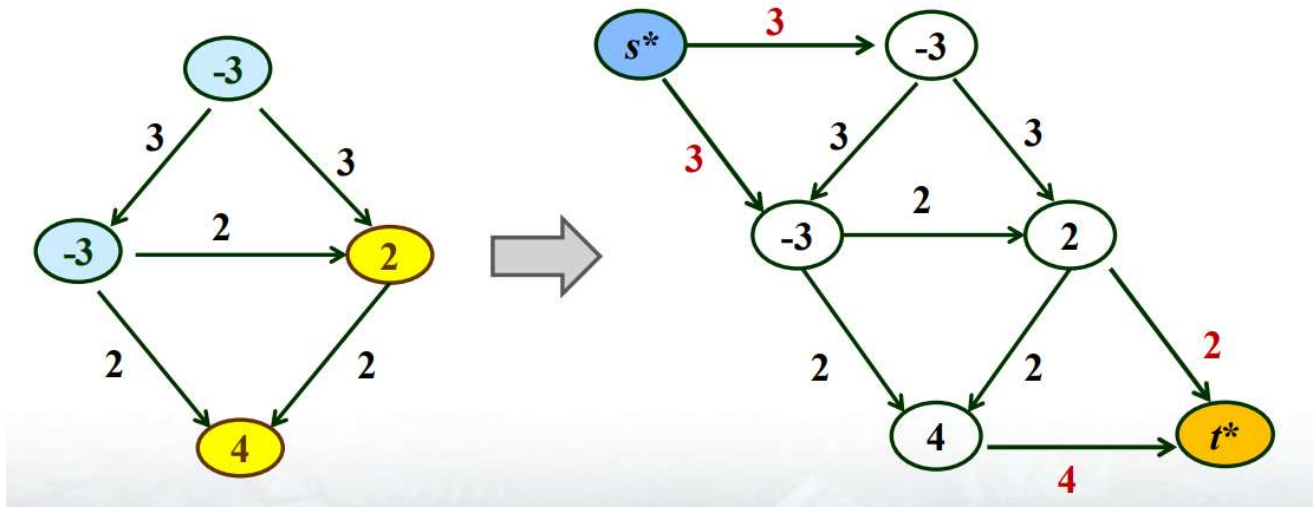
# 最大流算法的应用

喻勃洋 2023.4.28 算分小班

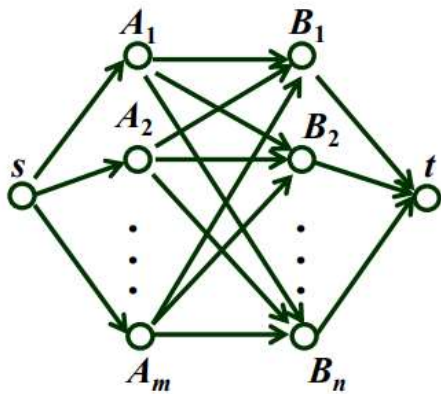
- 带需求的流通
  - 将最大流问题扩展为多个起点(S)和终点(T)，每个点都固定的需求 $d_v$ （需求为负则构成供给）
    - 问：是否存在可行流通
  - 问题的特性：
    - 流不凭空出现，不凭空消失：总需求的代数和为0：

$$\sum_{v \in T} d_v = \sum_{v \in S} -d_v$$

- 因此可以想象为流从一个地方 $s^*$ 发给S，再从T汇集到一个地方 $t^*$ ，且每条对应线路的上限为 $|d_v|$ ，只要供满即满足需求
- 解决：
  - 如上所述，添加超节点 $s^*, t^*$ ，并按要求连接所有收发点，构成 $G'$ 的最大流问题
  - 可以有引理：G中存在一个带需求 $d_v$ 的可行流通，当且仅当 $G'$ 的最大流为D

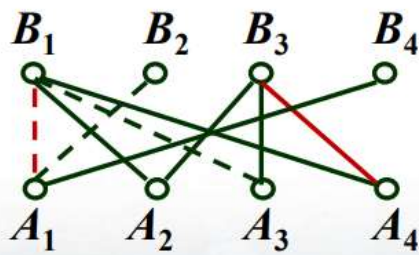


- 运输问题 (Hitchcock问题)
  - 将最小费用流问题扩展为多个起点(S)和终点(T)，每个点都固定的供给 $a_i$ 或需求 $b_i$ ，如何安排使得总运费最小
  - 与“带需求的流通”问题高度相似，其关系就如同传统的最大流与最小费用流问题的关系
  - 解决：
    - 添加超节点 $s^*, t^*$ ，并按每条对应补充线路的容量上限为 $a_i$ 或 $b_i$ ，费用为0
    - 记 $v_0 = \sum_i a_i = \sum_j b_j$ ，则所有补充线路全满等价于总流量 $v_0$ ，构成 $G'$ 的满足流量 $v_0$ 问题



- 二部图的最大匹配
  - 对于给定的二部图 $G=<A,B,E>$ ，M是其边集的子集，如果M中任意两条边都不相邻，则M为G的一个匹配
    - 通俗的看，即M的选择表示了A B之间的一个单射，每个点只能匹配一个点
    - 问：尽可能多的匹配
  - 增广交错路径
    - 边：匹配即是否属于M；点：饱和即是否已被匹配
    - G 中由匹配边和非匹配边交替构成的路径称为交错路径
    - 起点和终点都是非饱和点的交错路径称为增广交错路径
  - 增广交错路径的特性
    - 起终点异侧，共 $2m$ 个点：1,2,...,2m-1,2m

- 起终边都是非匹配边,故匹配关系为:  $1,(2,3),(4,5),\dots,(2m-2,2m-1),2m$ , 共  $m-1$  对
- 因此必然可以将此路径上的边和匹配关系改为:  $(1,2),(3,4),\dots,(2m-1,2m)$ , 共  $m$  对, 使得匹配数增加



- 引理12 设  $M$  是二部图  $G$  的一个匹配,  $P$  是一条关于  $M$  的增广交错路径, 则  $M' = M \oplus E(P)$  是一个匹配 且  $|M'| = |M| + 1$ .

- 定理8 二部图的匹配是最大匹配当且仅当不存在关于它的增广交错路径

#### 匈牙利算法

- 从一个初始匹配  $M$  开始, 每次找一条增广交错路径  $P$ , 令  $M' \leftarrow M \oplus E(P)$ , 直到不存在增广交错路径为止.
- 复杂度: 每次搜索  $O(|E|)$ , 总迭代次数即最大匹配数

#### 与最大流的关系

- 类比“带需求的流通”, 同属于多起点多终点问题, 可以添加超起点和超终点, 并将所有边的容量设为1 (只能通过0或1),  $A$ 与 $B$ 间的边全部为 $A$ 到 $B$ 的单向边
- 则最大匹配即最大流量
- 可以看出, 一条增广交错路径即一个 $s$ - $t$ 增广链
- 因此匈牙利算法即FF算法

#### 赋权二部图的匹配

- 指派问题: 完全二部图, 给定匹配的权值, 求权和最小的匹配
- 期中考试题目4
- Kuhn-Munkres Algorithm也即匈牙利算法
  - [KM算法 oi-wiki](#)
- 本质上, 这种算法与教科书上基于原始-对偶的线性规划算法是一样的
- 转化为费用流模型

#### 图像分割

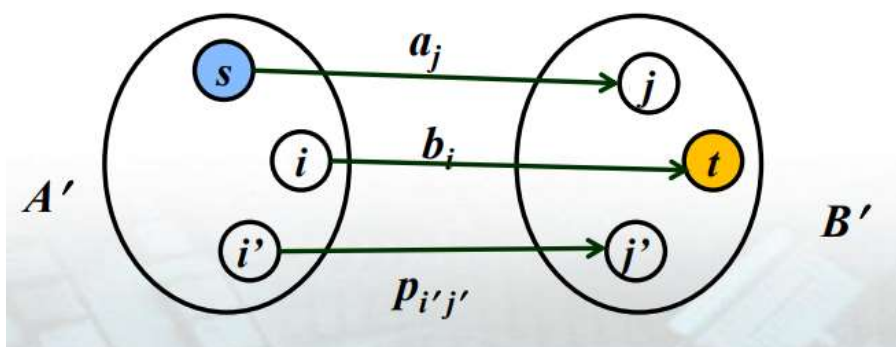
- 目标: 将一个问题的前景背景分离
- 



#### 最优标记

#### 这个问题从形式上看就很像最小割

- 想把一部分像素分给前景, 一部分像素分给后景, 尽量符合事实并且尽量少的分割
- 也就是在像素间做一个最小割, 切断尽可能小的可能性, 使得每个元素待在更属于自己的景区里



#### 数学语言:

- 最大化:  $q(A, B) = \sum_{i \in A} a_i + \sum_{j \in B} b_j - \sum_{i,j \text{ 不同区}} p_{ij}$
- 等价于最小化:  $q'(A, B) = \sum_{i \in B} a_i + \sum_{j \in A} b_j + \sum_{i,j \text{ 不同区}} p_{ij}$
- 等价于一个最小割问题