

# 组合最优化

(第 5 章-1)

中国科学院研究生院  
数学科学学院

郭田德

电话: 88256412

Email: [tdguo@ucas.ac.cn](mailto:tdguo@ucas.ac.cn)

## 第五章 组合优化问题的原始-对偶算法-1

### 5.1 最优树和最优路

给定连通图  $G = (V, E)$ ，记  $|V| = n, |E| = m$ 。  $\forall e \in E$ ，给定费用  $c_e$ 。在所有复杂性估计中，总是假设  $n = O(m)$  且  $m = O(n^2)$ 。（在我们所考虑的问题中，不满足这个假定的情况是平凡的）

记号：对图  $G = (V, E)$  和  $A \subseteq V$ ，记两个与顶点集合  $A$  有关的边的集合：

$\delta(A) = \{e \in E : e \text{ 的一个端点在 } A \text{ 中，而另一个端点在 } V \setminus A \text{ 中}\}$ ；

$\gamma(A) = \{e \in E : e \text{ 的两个端点都在 } A \text{ 中}\}$ 。

对于  $A \subseteq V$  且  $A \neq \emptyset$ ，称  $\delta(A)$  为图  $G = (V, E)$  的一个割集。

**最小生成树问题 (MST)：** 找到  $G = (V, E)$  的一棵最小费用的生成树。

**MST 算法：**

1. 基本思路：用“贪婪”的思想来构造算法

(1) Kruskal 算法的基本思路：保持  $G = (V, E)$  的一个生成森林  $H = (V, F)$ ，初始化

$F = \emptyset$ 。在每一步往  $F$  中加一条最小费用边  $e \notin F$ ，并保持  $H = (V, F)$  是森林，

当  $H = (V, F)$  是生成树为止。

(2) Prim 算法的基本思路：保持一棵树  $H = (V(H), T)$ ，对某个  $r \in V$ ，初始化

$V(H) = \{r\}$ ， $T = \emptyset$ 。在每一步往  $T$  中加一条不在  $T$  中的最小费用边  $e \notin F$ ，并

保持  $H = (V(H), T)$  是一棵树，当  $H = (V(H), T)$  是生成树为止。

2. MST 算法的正确性

**定理 5.1** 对具有任意边费用  $c$  的任何连通图  $G = (V, E)$ ，Kruskal 算法和 Prim 算法都可找到一棵最小生成树。

3. MST 算法的具体实施

(1) 在计算机上存储图  $G = (V, E)$  的标准方法：对每个  $v \in V$ ，保存一个列表  $L_v$ ，它

包含与  $v$  关联的所有边，以及每条边的另一个端点，并保存这条边的费用。

注意：由于每条边都有两个端点，所以每条边和费用在两个不同的列表中被保存了两次。

(2) Prim 算法：

将  $H = (V(H), T)$  初始化为  $\{\{r\}, \phi\}$ ;

While  $H$  不是生成树

从  $\delta(V(H))$  中选一条最小费用边添加到  $T$  中。

具体实施:

将  $V(H)$  保存为一个描述端点状态的特征向量  $\{x_v : v \in V\}$ , 其中

$$x_u = \begin{cases} 1, & u \in V(H) \\ 0, & u \notin V(H) \end{cases},$$

在每一步遍历  $E$ , 对给定的  $f = uv \in E$ , 如果  $x_u \neq x_v$ , 则端点  $u$  或  $v$  有且只有一个在  $V(H)$  中, 从而  $f \in \delta(V(H))$ , 将  $c_f$  与当前遇到的最小值比较, 遍历完  $E$  后, 将最小费用边  $f^* = u^*v^*$  添加到  $T$  中, 然后更新特征向量  $\{x_v : v \in V\}$ , 如果  $x_{u^*} = 0$ , 则取  $x_{u^*} = 1$ , 否则, 取  $x_{v^*} = 1$ 。所以一步中需要比较  $O(m)$  次, 总共需要  $n$  步。所以, 算法的计算复杂度为  $O(nm)$ 。

思考题: 如何将 Prim 算法改进, 使得算法的计算复杂度为  $O(n^2)$ ? (Tarjan, 1983)。

(3) Kruskal 算法:

将  $E$  按费用由小到大排序为  $\{e_1, e_2, \dots, e_m\}$ ;

将  $H = (V, F)$  初始化为  $(V, \phi)$ ;

For  $i = 1$  to  $m$

If  $e_i$  的端点在  $H$  中的不同分支中

把  $e_i$  添加到  $F$  中。

算法计算复杂度:

第一步骤排序: 算法复杂度为  $O(m \log m)$ ;

第二步骤的计算复杂度为  $O(m \log n)$ 。

所以 Kruskal 算法的计算复杂度为  $O(m \log m)$ 。

思考题: 给出第二步骤的计算复杂度为  $O(m \log n)$  具体实施过程。

#### 4. 最小生成树的线性规划模型

对任意集合  $A$ ，向量  $p \in R^A$  及任意  $B \subseteq A$ ，记： $p(B) = \sum_{j \in B} p_j$ 。

$$\begin{aligned} \min & c^T x \\ \text{s.t. } & x(\gamma(S)) \leq |S| - 1, \text{ 对所有 } S, \emptyset \neq S \subset V \\ & x(E) = |V| - 1 \\ & x_e \geq 0, \text{ 对所有 } e \in E \end{aligned} \quad (5.1)$$

令  $\emptyset \neq S \subset V$ ， $T$  是一棵生成树的边集， $x^0$  是  $T$  的特征向量，则  $x^0(\gamma(S)) = |T \cap \gamma(S)|$ ，且由于  $T$  是一棵树，不含圈，它至多为  $|S| - 1$ 。又有  $x^0 \geq 0, x^0(E) = |V| - 1$ ，所以  $x^0$  是 (5.1) 的可行解，且  $c^T x^0 = c(T)$ ，即可行解的目标函数值与对应的生成树的费用相等。(5.1) 的最优值是 MST 的费用的下界。可以证明二者相等。

**定理 5.2** 设  $x^0$  是关于费用  $c_e$  的一个 MST 的特征向量，则  $x^0$  是 (5.1) 的最优解。

### 最短路问题 (Shortest Path Problem):

输入：有向图  $G = (V, E)$ ，顶点  $r \in V$ ，以及实费用向量  $\{c_e : e \in E\}$ ；

目标：对每个  $v \in V$ ，找到一条从  $r$  到  $v$  的最小费用有向路（如果存在的话）。

可以修正给定的图，使得对每个  $v \in V$ ，都有一条从  $r$  到  $v$  的有向路，加一条费用足够大的弧  $rv$  即可。

算法的基本思路（所有解决最短路问题的方法都以此为基础）：假设已知对每个  $v \in V$  存在一条费用为  $y_v$  的从  $r$  到  $v$  的有向路，并且我们找到一条满足  $y_v + c_{vw} < y_w$  的弧  $vw \in E$ 。

由于把  $vw$  附加到从  $r$  到  $v$  的有向路上，可以到的一条从  $r$  到  $w$  的有向路，且费用比  $y_w$  更便宜。

特别地，如果  $y = (y_v, v \in V)$  是  $r$  到  $v$  的有向路的最小费用向量，那么  $y$  必然满足：

$$y_v + c_{vw} \geq y_w, \text{ 对所有 } vw \in E \quad (5.2)$$

如果  $y = (y_v, v \in V)$  满足 (3.2) 且  $y_r = 0$ ，则称  $y = (y_v, v \in V)$  是一个可行势。

注：(5.2) 是基本要求，如果  $y_r \neq 0$ ，可以令  $y_v := y_v - y_r$ 。

命题：令  $y$  是可行势， $P$  是从  $r$  到  $v$  的有向路，则  $c(P) \geq y_v$ 。

证明：假设  $P = \{r = v_0, e_1, v_1, e_2, \dots, e_k, v_k = v\}$ ，那么

$$c(P) = \sum_{i=1}^k c_{e_i} \geq \sum_{i=1}^k (y_{v_i} - y_{v_{i-1}}) = y_{v_k} - y_{v_0} = y_v。$$

## 可行势与线性规划

**定理 5.3** 令  $G = (V, E)$  是有向图,  $r, s \in V$  且  $c \in R^E$ , 如果对每个  $v \in V$ , 存在一条从  $r$  到  $s$  的最小费用有向路, 那么

$$\min\{c(P) : P \text{ 是从 } r \text{ 到 } s \text{ 的有向路}\} = \max\{y_s : y \text{ 是可行势}\}.$$

为了方便, 去掉  $y_r = 0$  的要求, 并且将线性规划问题写成

$$\begin{aligned} \max \quad & y_s - y_r \\ \text{s.t.} \quad & y_w - y_v \leq c_{vw}, \text{ 对所有 } vw \in E \end{aligned} \quad (5.3)$$

(5.3)的对偶规划为:

$$\begin{aligned} \min \quad & \sum_{e \in E} c_e x_e \\ \text{s.t.} \quad & \sum (x_{wv} : w \in V, wv \in E) - \sum (x_{vw} : w \in V, vw \in E) = b_v, \text{ 对所有 } v \in V \\ & x_{vw} \geq 0, \text{ 对所有 } vw \in E \end{aligned} \quad (5.4)$$

$$\text{其中 } b_v = \begin{cases} 1, v = s \\ -1, v = r \\ 0, \text{其它} \end{cases}.$$

当最短路存在时, (5.4)有最优解, 它是一条简单有向路的特征向量。(5.4)的可行解多面体的顶点是简单有向路的特征向量。

## 附注：路的长度与割量

### 1. 带非负长度的最短路

设  $D = (V, A)$  是一个有向图, 且  $s, t \in V$ 。一个迹是一个序列  $P = (v_0, a_1, \dots, v_m, a_m)$ ,

其中  $a_i$  是从顶点  $v_{i-1}$  指向  $v_i$  的弧 ( $i = 1, 2, \dots, m$ )。如果  $v_0, \dots, v_m$  全不相同, 则称  $P$  为一条路。

如果  $s = v_0$  且  $t = v_m$ , 分别  $P$  是起点和终点, 称  $P$  为一条  $s-t$  迹, 如果  $P$  为一条路, 则称为一条  $s-t$  路。 $P$  的长度为  $m$ 。 $s$  到  $t$  的距离为所有  $s-t$  路中最短路径的长度。(如果不存在  $s-t$  路, 则  $s$  到  $t$  的距离定义为  $\infty$ 。)

不难确定出  $s$  到  $t$  的距离: 置  $V_i$  表示有向图  $D = (V, A)$  中从  $s$  出发距离为  $i$  的顶点集合。注意到对每一个  $i$ :

$$(1) \quad V_{i+1} \text{ 等于顶点集合 } v \in V \setminus (V_0 \cup V_1 \cup V_2 \cup \dots \cup V_i) \text{ 且存在 } u \in V_i \text{ 使得 } (u, v) \in A.$$

这给出了一个确定集合  $V_i$  的直接算法: 置  $V_0 := \{s\}$  且下一步按照规则 (1) 顺序确定

出  $V_1, V_2, \dots$ , 直到  $V_{i+1} = \emptyset$  为止。

事实上, 这给出了一个线性时间算法:

**定理 1.1.** 上述算法的运行时间为  $O(|A|)$ 。

证明: 直接从上述叙述中可以得到。

事实上, 上述算法找到了从  $s$  到所有能到达顶点的距离。更进一步, 它还给出了最短路径。这些路径可以由一棵根树 (有向)  $T = (V', A')$  描述出来, 其中树根为  $s$ ,  $V'$  是从  $s$  可以到达的  $D$  中所有顶点, 并且满足对任给的  $u, v \in V'$ , 每一个在  $T$  中的有向  $u-v$  路都是在  $D$  中的最短  $u-v$  路。

注: 一棵树根为  $s$  根树 (有向) 是一个有向图, 满足其对应的无向图是一棵树且对每一个顶点  $t \neq s$ , 其入度都为 1。因此, 每一个可以由  $s$  的顶点  $t$ , 有唯一一条有向  $s-t$  路。

当然, 当我们在算法中到达顶点  $t$  时, 我们存储到达  $t$  的弧。那么在算法的最后, 所有存储的弧形成一棵满足上述性质的根树。

我们也可以用平凡的最小-最大松弛来描述一条  $s-t$  路。我们称  $A$  的一个子集  $A'$  是一个  $s-t$  割, 如果  $A' = \delta^{\text{out}}(U)$  对某个  $V$  的子集  $U$  满足  $s \in U$  且  $t \notin U$ 。

注:  $\delta^{\text{out}}(U)$  和  $\delta^{\text{in}}(U)$  分别表示离开或进入顶点集合  $U$  的弧的集合。

**显然:** 任给一条  $s-t$  路  $P = \{e_1, e_2, \dots, e_k\}$ , 存在唯一的一系列不相交的割  $C_1, \dots, C_k$ , 使得  $C_i \cap P = \{e_i\} (i = 1, 2, \dots, k)$ 。

那么, 下述结果由 Robacker[1956]给出:

**定理 1.2.** 一条  $s-t$  路的最短长度等于不相交的  $s-t$  割对的最大数目。

证明: 对一条  $s-t$  路, 假设  $l$  表示  $s-t$  路的最短长度,  $N$  表示不相交的  $s-t$  割对的最大数目。显然,  $l \geq N$ , 因为每一条  $s-t$  路与每一个  $s-t$  割相交于一条弧。反过来, 对  $i = 0, 1, \dots, d-1$ , 考虑  $s-t$  割  $\delta^{\text{out}}(U_i)$ , 其中  $d$  表示从  $s$  到  $t$  的距离, 且  $U_i$  表示从  $s$  出发距离至多为  $i$  的顶点集合, 从而得到  $N \geq l$ 。所以  $l = N$ 。

上述结果可以推广到弧长具有一个确定长度的情况。对任意“长度”函数  $l: A \rightarrow Q_+$  及任意迹  $P = (v_0, a_1, \dots, v_m, a_m)$ , 令  $l(P)$  表示  $P$  的长度, 即:

$$(2) \quad l(P) := \sum_{i=1}^m l(a_i).$$

那么现在从  $s$  到  $t$  的距离 (用  $l$  表示) 就等于所有  $s-t$  路中最短路径的长度。如果不存在  $s-t$  路, 则  $s$  到  $t$  的距离定义为  $\infty$ 。

当然, 根据 Dijkstra[1959], 对任给的顶点  $t$ , 有一个简单的算法求出从  $s-t$  的最短路

径及其长度。开始置  $U := V, f(s) := 0, \forall v \neq s, f(v) := \infty$ ，接下来应用下述迭代规则：

(3) 寻找  $u \in U$  在  $u \in U$  上最小化  $f(u)$ 。对每一条弧  $a = (u, v) \in A$ ，如果

$$f(v) > f(u) + l(a), \text{ 重置 } f(v) := f(u) + l(a)。 \text{ 重置 } U := U \setminus \{u\}。$$

当  $U = \emptyset$  时停止迭代。那么：

**定理 1.2.** 最后的函数  $f$  给出了从  $s$  出发的距离。

证明：对任意顶点  $v$ ，令  $\text{dist}(v)$  表示从  $s$  到  $v$  的距离，显然，在整个迭代过程中都有  $\forall v \in V, f(v) \geq \text{dist}(v)$ 。我们下面证明在整个迭代过程中都有  $\forall v \in V \setminus U, f(v) = \text{dist}(v)$ 。

开始时， $U := V, f(s) := 0, \forall v \neq s, f(v) := \infty$ ，结论成立。

考虑 (3) 中的任何一次迭代。需要证明对选中的  $u \in U$  有  $f(u) = \text{dist}(u)$ 。假设  $f(u) > \text{dist}(u)$ 。令  $s = v_0 v_1 \cdots v_k = u$  是最短的  $s-t$  路。令  $i$  是  $v_i \in U$  中的最小下标。

那么， $f(v_i) = \text{dist}(v_i)$ 。事实上，如果  $i = 0$ ，则  $f(v_i) = f(s) = 0 = \text{dist}(s) = \text{dist}(v_i)$ 。如果  $i > 0$ ，因为  $\forall v_{i-1} \in V \setminus U$ ，所以

$$(4) \quad f(v_i) \leq f(v_{i-1}) + l(v_{i-1}, v_i) = \text{dist}(v_{i-1}) + l(v_{i-1}, v_i) = \text{dist}(v_i)。$$

这就意味着  $f(v_i) \leq \text{dist}(v_i) \leq \text{dist}(u) < f(u)$ ，与  $u$  的选择矛盾。

显然，算法的迭代步数为  $|V|$ ，每一步迭代需要的计算量为  $O(|V|)$ 。因此算法的运行时间为  $O(|V|^2)$ 。事实上，通过存储 (3) 中得到的最后弧的每一个顶点  $v$ ，我们寻找的了一棵根树  $T = (V', V')$ ，其中树根为  $s$ ， $V'$  是从  $s$  可以达到的所有顶点集合，满足如果  $u, v \in V'$ ， $T$  包含一条  $u-v$  有向路，那么这条路是  $D$  中的最短的  $u-v$  路。

因此，我们有：

**定理 1.4.** 给定一个有向图  $D = (V, A)$ ， $s, t \in V$  和一个长度函数  $l: A \rightarrow \mathcal{Q}_+$ ，可以在  $O(|V|^2)$  时间内找到一条最短的  $s-t$  路。

证明：见上。

算法的改进见 1.2 节。

定理 1.2 推广到带权重的情况如下。

**割与割量：**我们称  $A$  的一个子集  $A'$  是一个  $s-t$  割，如果  $A' = \delta^{\text{out}}(U)$  对某个  $V$  的子集  $U$  满足  $s \in U$  且  $t \notin U$ ，其中  $\delta^{\text{out}}(U)$  和  $\delta^{\text{in}}(U)$  分别表示离开或进入顶点集合  $U$  的弧的集合。用  $C(\delta^{\text{out}}(U))$  和  $C(\delta^{\text{in}}(U))$  分别表示割量，即：

$$C(\delta^{\text{out}}(U)) = \min\{l(e) : e \in \delta^{\text{out}}(U)\}, C(\delta^{\text{in}}(U)) = \min\{l(e) : e \in \delta^{\text{in}}(U)\}。$$

**路径割量：**任给一条  $s-t$  路  $P = \{e_1, e_2, \dots, e_k\}$ ，存在唯一一系列不相交的割  $C_1, \dots, C_k$ ，使得  $C_i \cap P = \{e_i\} (i = 1, 2, \dots, k)$ ，称  $\sum_{i=1}^k C(\delta^{\text{out}}(C_i))$  为  $s-t$  路  $P$  的路径割量。

**定理 1.5.** 给定一个有向图  $D = (V, A)$ ， $s, t \in V$  和一个长度函数  $l : A \rightarrow \mathbb{Z}_+$ ，则  $s-t$  路的最短路长度等于  $s-t$  割  $C_1, \dots, C_k$ （可以重复）的最大数目  $k$ ，满足每一条弧  $a$  在割  $C_i$  至多为  $l(a)$ 。

证明：假设  $s-t$  路的最短路长度为  $l$ ， $s-t$  割  $C_1, \dots, C_k$ （可以重复）的最大数目  $k$ ，满足每一条弧  $a$  在割  $C_i$  至多为  $l(a)$ ，则显然  $l \geq k$ ，因为假设  $P$  是任意一条  $s-t$  路， $C_1, \dots, C_k$  是任何一组满足上述要求的割，则

$$(5) \quad l(P) = \sum_{a \in P} l(a) \geq \sum_{a \in P} (a \in C_i \text{ 的 } i \text{ 的数目}) = \sum_{i=1}^k |C_i \cap P| \geq \sum_{i=1}^k 1 = k$$

至于相等性，令  $d$  表示  $s$  到  $t$  的距离，且  $U_i$  表示从  $s$  出发距离小于  $i$  的顶点集合， $i = 1, 2, \dots, d$ 。置  $C_i = \delta^{\text{out}}(U_i)$ ，得到满足要求的  $s-t$  割  $C_1, \dots, C_k$ 。

**定理 1.6.** 给定一个有向图  $D = (V, A)$ ， $s, t \in V$  和一个长度函数  $l : A \rightarrow \mathbb{Q}_+$ ，则  $s-t$  路的最短路长度等于最大  $s-t$  路径割。

思考题：路径割量与可行势是什么关系？