第六讲 整数规划

主讲教师: XXX 讲义整理: XXX

2021年1月10日

1 整数规划实例

1.1 最大权匹配

对于一个有权图,求一组边集,使其中每个顶点最多是集合中一条边的顶点,并且使得该 集合的边权之和最大。

以下对问题进行建模:

通过 x_e 表示一个边是否被选中:

$$x = \begin{cases} 1, & \text{when} \quad e & \text{is selected} \\ 0, & \text{else} \end{cases}$$

则最大权匹配问题可以描述如下:

$$\begin{aligned} \max \sum_{e \in E} s_e x_e \\ \text{s.t. } \sum_{i \in e} x_e \leq 1 \\ x_e \in \{0,1\} \end{aligned}$$

其中第一个表达式的 se 表示每个边的权值

第二个表达式的含义是每个端点只能属于一个边

1.2 0-1 背包问题

考虑n个物品,第i个物品大小为 s_i ,权重为 w_i ,每个背包大小为C,物品不能被拆分,要求在背包中装下尽可能多的物品。

与最大权问题相似,通过 x_e 表示是否选中某个物体

1 整数规划实例 2

则问题可以描述如下:

$$\begin{aligned} \max \sum_{i=1}^n w_i x_i \\ \text{s.t. } \sum_{i=1}^n s_i x_i \leq K \\ x_i \in \{0,1\} \end{aligned}$$

1.3 0-1 装箱问题

记箱子大小为 C, 有 n 个物品,第 i 个物体大小为 ai leqC,至多用 n 个箱子, $y_i = 1$ 表示使用该箱子, $y_i = 0$ 则不使用。 $x_{ij} = 1$ 表示第 i 个物体放入箱子 j。则装箱问题的整数规划可以如下描述:

$$\begin{aligned} \min \sum_{i=1}^{n} y_i \\ \text{s.t. } \sum_{i=1}^{n} x_{ij} a_i &\leq C \cdot y_i \\ \sum_{i=1}^{n} x_{ij} &\geq 1 \\ x_{ij} &\in \{0,1\}, y_i \in \{0,1\} \end{aligned}$$

1.4 TSP 问题

对于带权有向图 G = (V, E), 顶点集为 $V = (v_0, v_1, ..., v_n)$, 从任意一点 v_i 出发,途进所有点并返回 v_i , 并使路径的权重和最小。

利用 x_{ij} 表示是否选中从 i 到 j 的边, w_{ij} 表示从 i 到 j 的边的权重,则问题先表述如下:

$$\begin{aligned} & \min \sum_{(i,j) \in E} w_{ij} x_{ij} \\ & \text{s.t. } \sum_{j=1}^n x_{ij} = 1, \forall j \in V \\ & \sum_{i=1}^n x_{ij} = 1, \forall i \in V \\ & x_{ij} \in \{0,1\} \end{aligned}$$

其中,第一个约束表示选中的所有端点的入度为 1,第二个约束表示为所有端点的出度为 1,两个约束合在一起表示每个顶点都只能经过一次。

但是注意到一个问题,如果存在多个不交叉的环路遍历了全部的顶点,约束也是符合的,但这显然不符合问题的定义,因此需要引入新的约束,使得多个环路的情况能够被排除,但是哈密尔顿回路满足约束。

为此,对于每一个顶点 v_i 引入辅助变量 u_i ,并且添加如下约束:

$$u_i - u_j + nx_{ij} \le n - 1, 1 \le i, j \le n, i \ne j$$

可以注意到,这一约束不包含 i=0 的顶点,构建这一约束的目的在于: 对于多环路的情况来说,必然存在环路不包含 i=0 的顶点,因此构建一个约束使得不包含 i=0 的顶点的环路不满足该约束,从而排除多环路的情况。由于哈密尔顿回路必然是一个环路,因此必然可以包含 i=0 的顶点,从而满足这一约束。

接下来说明这一约束是如何发挥作用的:

a. 对于多环路的情况,存在环路不包含 i=0 的顶点,则对于这一环路 $C=v_{a0},v_{a1},v_{a2}...v_{an}$,将需要满足如下约束:

$$u_{a_0} - u_{a_1} + nx_{a_0a_1} \le n - 1$$

$$u_{a_1} - u_{a_2} + nx_{a_1a_2} \le n - 1$$
...
$$u_{a_{n-1}} - u_{a_n} + nx_{a_{n-1}a_n} \le n - 1$$

将上述约束相加,则对于辅助变量 u 将全部消去,从而变为:

$$n \le n - 1$$

显然不满足, 因此多环路的情况将被排除。

b. 对于哈密尔顿回路,则必然包含顶点 v_0 。对哈密尔顿回路 $H=v_0,v_1,v_2,...,v_n$, 令 u 按 照如下规则取值:

$$u_i = i$$

带入新增约束中,表达式为:

$$n-1 \le n-1$$

显然满足,哈密尔顿回路可以通过新增约束。

1.5 最小(权)覆盖问题

对于一个有权图(每个顶点具有一个权重),求一组顶点集,使每个边均有点在这个集合中,并使得这个集合的权重之和最小。

和上述建模方式同理,该问题可以描述为如下的整数规划问题:

$$\begin{aligned} & \min & & \sum_{i=1}^n w_i x_i \\ & \text{s.t.} & & x_i + x_j \geq 1 & \forall (i,j) \in E \\ & & x_i \in \{0,1\} & \forall i \in [\mathbf{n}] \end{aligned}$$

2 整数规划解法

2.1 线性规划松弛

在整数规划中,可以将 $x_i \in \{0,1\}$ 的整数约束条件,松弛为 $x_i \in [0,1]$ 的约束,这一过程可以理解为增加了松弛变量来完成。

并且在整数规划是求 min 的情况下, $x \le 1$ 的条件也是不必要的: 考虑 1.5 的最小覆盖问题的表述:

$$\begin{aligned} \min \sum_{i=1}^n x_i \\ \text{s.t. } x_i + x_j &\geq 1, \forall (i,j) \in E \\ x_{ij} &> 0 \\ x_i &\in [0,1] \end{aligned}$$

显然,在达到最优解时, $x_i \leq 1$,因此线性规划松弛后的最小覆盖问题可以表示为:

$$\min \sum_{i=1}^n x_i$$
 s.t. $x_i + x_j \geq 1, \forall (i,j) \in E$
$$0 \leq x_i$$

通过这一方式,可以将整数规划转化为线性规划来求解。

2.2 总是整数解的情况

对于部分整数规划问题,其线性规划松弛后得到的解总是整数解,例如最短路问题、最大流问题。原因在于其线性规划的约束矩阵 A 满足某一特殊性质,因此引入全幺模矩阵来说明这一点:

幺模矩阵: 方阵的行列式的值为 ±1

全幺模矩阵: 矩阵的所有非奇异子方阵都是幺模矩阵。

Theorem 1 当线性规划的约束矩阵 A 是全幺模矩阵时,线性规划的最优解是整数解。

Proof 2.1 首先说明行交换不会改变全幺模矩阵的性质:

任意子方阵的行列式都可以看成一个元素乘以该元素的余子式,而行(列)交换只会改变一行(列),且全幺模矩阵中元素只能为0,1,-1,因此交换后的子方针的行列式依然为0,1,-1。

注意到单纯形法对线性规划的最优解是 $x_B = A_B^{-1}b$, 整数规划中 b 均为整数,考虑 A_B^{-1} , 由于行交换不会改变全幺模矩阵的性质,故 $|A_B|=1$, 可得 $A_B^{-1}=A_B^*/|A_B|$, 则 A_B^{-1} 的元素也均为整数,证毕。

以下介绍两个全幺模矩阵的实例:

有向图的关联矩阵, 二分图的关联矩阵;

可以通过数学归纳法证明其是全幺模矩阵,以下以有向图的关联矩阵为例证明:

初始步骤: 对于 n=1 的有向图,是全幺模矩阵。

归纳假设:设对于任意有向图 $n \le k$,都是全幺模矩阵。

归纳步骤:对于任意有向图 n = k + 1 的子方阵,根据关联矩阵的定义,每一列至多存在两个非 0 元素,且若存在,至多存在一个 1,一个 -1。

- 1. 若该子方阵存在一列没有非 0 元素,那么该子方阵的行列式取值为 0;
- 2. 若该子方阵存在一列只有一个非 0 元素,由于该元素为 1 或 -1,该子方阵行列式的绝对值等于该元素余子式的绝对值。将原有向图去掉该元素对应的点和边后,这个余子阵可以看作是新的 n-1 个顶点有向图的子方阵,根据归纳假设,余子式的行列式为 0,1 或 -1,因此该子方阵的行列式取值为 0,1 或 -1;

3. 若该子方阵的每一列都有两个非 0 元素,对行进行累加得到零向量,即行向量线性相关, 行列式为 0;

故对于 n=k+1 个顶点的有向图的任意子方阵, 其行列式的取值仍为 0, 1 或 -1。

综上,有向图的关联矩阵是全幺模矩阵。

可以证明, 具有如下性质的矩阵是全幺模矩阵:

设整数矩阵 A 元素为 0 或 ± 1 ,如果 A 的每列非零元素至多有两个,而且 A 的行可以分为两个子集 I 和 I 使得:

如果一列中有两个非零元素符号相同,则它们所在行分别属于 I 和 K;

如果一列中有两个非零元素符号不同,则他们所在行同时属于 I 或 J;

2.3 一般解法

2.3.1 割平面法

割平面法的思路在于通过构造新的约束条件,在最优解附近割掉一部分空间从而使得割掉最优非整数解的同时,保留最优整数解。

算法过程如下:

首先利用单纯形法求解线性规划松弛后的整数规划问题,得到典则形式:

$$x_i + \sum_{k=m+1}^n a_{ik} x_k = b_i$$

其中当 b_i 为整数时,最优解为整数,当 b_i 不为整数时:

- 1. 由于非基变量 $x_k \ge 0$ 可得: $x_i + \sum_{k=m+1}^n \lfloor \bar{a}_{ik} \rfloor x_k \le \bar{b}_{ik}$
- **2.** 由于整数规划的解为整数,则等式右侧也为整数,因此可得: $x_i + \sum_{k=m+1}^n \lfloor \bar{a}_{ik} \rfloor x_k \leq \lfloor \bar{b}_{ik} \rfloor$ 该不等式减去典则形式可得新的约束:

$$\sum_{k=m+1}^{n} (\lfloor \bar{a}_{ik} \rfloor - \bar{a}_{ik}) x_k \le \lfloor \bar{b}_{ik} \rfloor - \bar{b}_{ik}$$

将该约束加入到之前的约束条件中,在原先的单纯形表中,用对偶单纯形法继续计算。迭 代上述步骤,可以证明在有限步内得到整数最优解。

2.3.2 分支定界法

对线性规划松弛后的整数规划:

$$\begin{aligned} & \min \quad c^T x \\ & \text{s.t. } Ax \geq b \\ & \quad x \geq 0 \end{aligned}$$

若在线性规划最优解中 $x_i^* = \bar{b_i}$ 不是整数,则在整数最优解中, x_i 必满足以下两个条件中的一个:

$$x_i \ge \left\lfloor \bar{b}_i \right\rfloor + 1$$
$$x_i \le \left\lceil \bar{b}_i \right\rceil$$

分别将两种约束加入到原有约束中、分别求解、经过有限步的分支后可以获得最优解。

不妨考虑最大化问题(当问题是最小化问题时需要反过来考虑),在分支定界法中,子规划所得到的新的最优解一定会低于父规划,对于每一个最优解的可以接受的范围,有如下定义:

上界: 当前分支中最优的分数解的目标函数值

下界: 当前最好的整数解的目标函数值,如果某一分支的最优解的值小于该值,则意味这该节点继续进行分支只会得到更差的点,则可以剪去。

根据上述定义,可以有如下的剪枝方式来减少计算:

枯枝: 线性规划的最优解小于下界,则不可能得到更好的值,应该剪枝。

明枝:线性规划的最优解是整数解的节点,应该停止分支(由于继续分支得到的解必然差于该解)

死枝:线性规划没有可行解的节点,应当中止分支。 **活枝**:上述之外的都为活枝,可以继续进行分支。

当所有分支都结束时,下界将作为最优整数解。