

组合优化理论

第9章 作业排序问题

主讲人,陈安龙



第9章作业排序问题

- §1 单机排序问题
- § 2 平行机排序问题
- § 3 车间作业排序问题
- § 4 旅行商问题



第9章作业排序问题

Example 1 机械加工

一个机械加工车间要加工一批机器零件,每一个零件都具有相同的工序,即按相同的顺序在几个不同的机床上加工,但每个零件在每个机床上的加工时间可能不同。如何按排加工顺序才能以最短的时间加工完所有的零件。

这是一个流水线排序问题.



Example 2 进程调度

在计算机多道程序操作系统中,并发执行多个进程,任何时刻CPU只能执行一个进程,进程的到达时间是不同的,怎样调度这些进程才能使CPU的利用率最高或进程的平均周转时间最短?

事先不知道每个进程的到达时间和执行时间—— 在线排序

事先知道随机到达时间和执行时间的分布、数学期望、方差,目标是极小化平均周转时间的数学期望——随机排序



Example 3 机场调度

在一个飞机场,有几十个登机口,每天有几百架 飞机降落和起飞,登机口的种类和大小是不同的,而 班机的机型和大小也是不同的.

飞机按时刻表降落和起飞,当飞机占有登机口时,旅客上下飞机,飞机要接受加油、维护和装卸行李等服务.由于天气和机场的原因,飞机不能起飞,登机时间推迟.

调度人员如何制订一个登机口的分配方案,使机场的利用率最高或晚点起飞的飞机最少.

登机口——机器, 飞机——零件, 机场的规定——约束条件



用一台或一台以上的机器加工两个或两个以上的 零件(任务)时,确定加工顺序使效率最高。

——排序 (Scheduling) 问题

由于效率的度量方法的不同、引进不同的约束条件和机器的数量、类型等,使之得到不少的排序模型,也使排序问题有了更多的应用.

由于应用范围逐渐扩大,新的问题不断出现,因 而从事这一领域研究的人与日俱增,其内容也越来越 丰富,应用也越来越广泛.



确定性排序 (Deterministic Scheduling)

所有数据在进行决策前都是已知的

随机性排序 (Stochastic Scheduling)

有的数据在进行决策前是未知的,是随机变量,

但它们的分布是已知的

在线排序 (On-line Scheduling)

半在线排序 (Semi- On-line Scheduling)

离线排序 (Off-line Scheduling)



用 $C = (C_1, C_2, ..., C_n)$ 表示任务的完工时间,极小化的目标函数总是完工时间 C_i 的函数.

常见的目标函数(效率的度量方法)

(1) 时间表长

时间表长(schedule length, makespan)定义为

$$C_{\max} = \max_{j} \left\{ C_{j} \right\}$$

它等于最后一个被加工完任务的完工时间,小的时间表长意味着处理机有高的利用率.



(2) 平均加权流时间和加权总完工时间

平均加权流时间(mean weighted flow time)是

$$F = \sum_{j=1}^{n} w_j F_j / \sum_{j=1}^{n} w_j$$

任务的到 达时间

其中 $F_j = C_j - r_j$ 是任务 T_j 的流(周转)时间,

它等于任务在系统中等待时间和加工时间的和.

对平均加权流时间进行变形,可得极小化F相当于

极小化加权总完工时间(total weighted completion time)

$$C = \sum_{j=1}^{n} w_{j} C_{j}$$
 (如果 $w_{j} = 1$ $j = 1,2,...,n$ 即 为总完工时间)



$$F = \sum_{j=1}^{n} w_{j} F_{j} / \sum_{j=1}^{n} w_{j}$$

$$= \sum_{j=1}^{n} w_{j} C_{j} / \sum_{j=1}^{n} w_{j} - \sum_{j=1}^{n} w_{j} r_{j} / \sum_{j=1}^{n} w_{j}$$

式中的第一项的分母和第二项都是常数



(3) 最大延误

最大延误(maximum lateness)定义为

$$\boldsymbol{L}_{\max} = \max_{j} \left\{ \boldsymbol{L}_{j} \right\}$$

其中 $L_j = C_j - (d_j)$ 是任务 T_j 的延误时间.

(4) 加权总误工

任务的截 止期限

加权总误工(total weighted tardiness)是

$$D = \sum_{j=1}^{n} w_j D_j$$

其中 $D_j = max \{ C_j - d_j, 0 \}$ 是任务 T_j 的误工时间.



(5) 加权误工任务数

加权误工任务数(weighted number of tardy tasks)是

$$U = \sum_{j=1}^{n} w_{j} U_{j}$$

其中
$$U_j = \begin{cases} 1 & C_j > d_j \\ 0 & C_j \leq d_j \end{cases}$$
是对任务 T_j 误工的单位惩罚



排序问题的三要素:

机器(处理机)、作业(任务)、目标函数

用三元组 $\alpha \beta \gamma$ 描述一个排序模型

 α : 机器的数量和类型; β : 作业的约束条件;

y: 优化的目标函数.

基本假设: (1) 任务或作业和处理机都是有限的;

- (2) 在任一时刻,任何处理机只能加工一个任务或一 道工序;
- (3) 极小化单一目标函数.



Definition 1 对于一个可行排序,如果有准备好被加工的任务或工序,不准有空闲的处理机,称这种可行排序为无耽搁排序(nondelay schedule);否则称为耽搁排序(delay schedule)。

无耽搁排序相当于有工作可做就不能闲着. 对于大多数排序问题,包括所有的可中断排序,最优排序是无耽搁排序,然而也有一些不可中断排序问题的最优排序是耽搁排序.



Example 4 排序问题

$$1|r_j|\sum w_jC_j$$

1: 表示一台机器

r_j: 表示任务有不同的到达时间

$$n=2$$
, $t=(10, 5)$, $r=(0, 1)$, $w=(1, 5)$

该问题有两个可行排序,用 Gantt Charts 表示:

nondelay schedule:

A B 10 15

$$Z_1 = 10*1+15*5 = 85$$

delay schedule:

$$Z_2 = 6*5 + 16*1 = 46$$

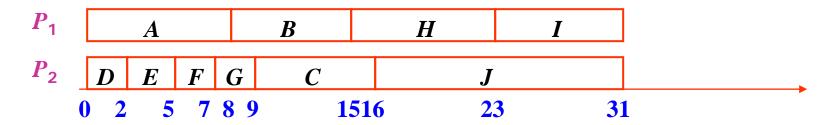


Example 5 阿克米自行车的装配问题

工序	紧前工序	加工时间	工序	紧前工序	加工时间	
\boldsymbol{A}		8	$oldsymbol{F}$	D	2	
В	\boldsymbol{A}	7	\boldsymbol{G}	$oldsymbol{F}$	2	
C	A , E	7	H	E, G	8	
D		2	I	E, G	8	
E	D	3	J	B , C	15	

由两名熟练工人进行装配,要求装完时间最早.

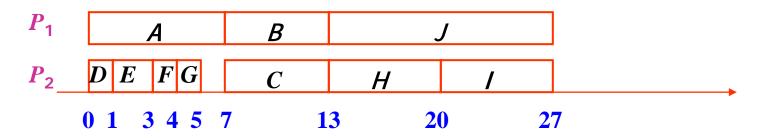
这是一个 P2 prec C_{max} 排序问题.





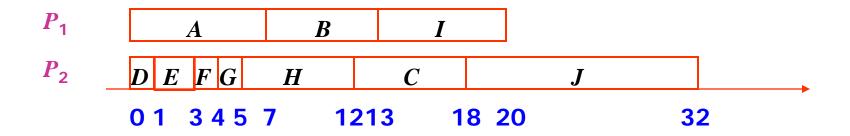
如果每道工序的加工时间减少1,最优时间表会小于31吗?是26吗?

工序	紧前工序	加工时间	工序	紧前工序	加工时间
\boldsymbol{A}		7	$oldsymbol{F}$	D	1
В	$oldsymbol{A}$	6	\boldsymbol{G}	$oldsymbol{F}$	1
\boldsymbol{C}	A , E	6	H	E, G	7
\boldsymbol{D}		1	I	E, G	7
\boldsymbol{E}	D	2	J	B, C	14



最优耽搁排序

工序	紧前工序	加工时间	工序	紧前工序	加工时间
$m{A}$		7	$oldsymbol{F}$	D	1
В	\boldsymbol{A}	6	\boldsymbol{G}	$oldsymbol{F}$	1
\boldsymbol{C}	A , E	6	H	E, G	7
D		1	I	E, G	7
E	D	2	J	B, C	14

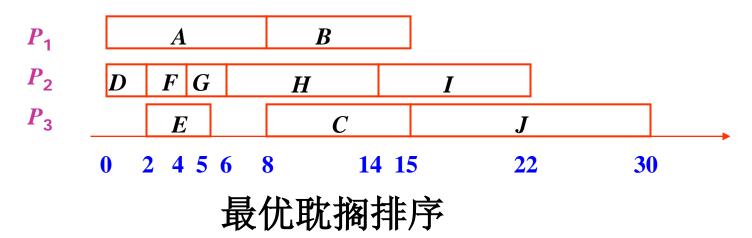


最优无耽搁排序

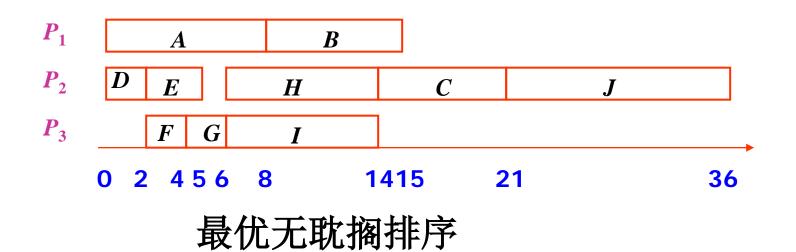


如果加工时间不变而增加一个装配工人,最优时间表会小于31吗?

工序	紧前工序	加工时间	工序	紧前工序	加工时间	
\boldsymbol{A}		8	$oldsymbol{F}$	D	2	
В	\mathbf{A}	7	\boldsymbol{G}	$oldsymbol{F}$	2	
\boldsymbol{C}	A, E	7	H	E, G	8	
D		2	I	E, G	8	
E	D	3	\boldsymbol{J}	B , C	15	



工序	紧前工序	加工时间	工 序	紧前工序	加工时间
$oldsymbol{A}$		8	$oldsymbol{F}$	D	2
В	\boldsymbol{A}	7	\boldsymbol{G}	$oldsymbol{F}$	2
C	A , E	7	H	E, G	8
D		2	I	E, G	8
\boldsymbol{E}	D	3	J	B, C	15





§1 单机排序问题

单机排序问题是最简单的一类排序问题,同时也 是最重要的排序问题之一. 首先单机排序问题比较容 易求出解决方法,这些方法对于研究较复杂的排序问 题具有指导作用,可为处理复杂排序问题提供近似算 法; 其次, 单机排序问题大量存在于现实生活中, 具 有广泛的实际背景,许多实际问题都可以归结为单机 排序问题.

§ 1 单机排序问题

一、问题 $1 \sum w_j C_j$



如何排序?

Example 6 设一个机修车间有 n台不同的机床要进行大修,它们的维修时间已知为 t_1 , t_2 ,..., t_n , 而机床 A_i 在车间逗留的过程中每单位时间的损失费为 w_i (i=1,...,n) 试求一种排序,使得 n台机床在修理完毕时,总的损失为最小.



Solution:

设n台机床维修的排序为 $(k_1, k_2, ..., k_n)$ 则机床

的维修完毕的时间为 $C_{k_s} = \sum_{i=1}^{s} t_{k_i}$

n 台机床按此排序维修完时,总的损失费为

$$\sum_{i=1}^n w_{k_i} C_{k_i}$$

本题要寻找一种排序 $(r_1, r_2, ..., r_n)$ 满足

$$\sum_{i=1}^{n} w_{r_i} C_{r_i} = \min \left\{ \sum_{i=1}^{n} w_{k_i} C_{k_i} \left| (k_1, k_2, ..., k_n) \in H \right. \right\}$$

§ 1 单机排序问题

$$(k_1,\cdots k_m,k_{m+1},\cdots k_n)$$

(1)

$$(k_1, \cdots k_{m+1}, k_m, \cdots k_n)$$

(2)

分析排序(1)与(2)的优劣

总损失费仅在 k_m, k_{m+1} 处有区别

按(1)排序

 A_{k_m} 和 $A_{k_{m+1}}$ 的损失费



$$(w_{k_m}C_{k_{m-1}})+(w_{k_m}t_{k_m})+w_{k_{m+1}}C_{k_{m-1}}+w_{k_{m+1}}t_{k_m}+(w_{k_{m+1}}t_{k_{m+1}})$$

按(2)排序

 $A_{k_{m}}$ 和 $A_{k_{m+1}}$ 的损失费

$$A_{k_{m-1}}$$
 $A_{k_{m+1}}$ A_{k_m} $A_{k_{m+2}}$

$$w_{k_{m+1}}C_{k_{m-1}}+w_{k_m}t_{k_{m+1}}+w_{k_m}C_{k_{m-1}}+w_{k_m}t_{k_{m+1}}+w_{k_m}t_{k_m}$$



当
$$w_{k_{m+1}}t_{k_m}>w_{k_m}t_{k_{m+1}}$$
 即 $\frac{t_{k_m}}{w_{k_m}}>\frac{t_{k_{m+1}}}{w_{k_{m+1}}}$ 时,

排序(2)优于排序(1).

Theorem 1 满足下列条件的排序 $(r_1,r_2,...,r_n)$

$$\frac{t_{r_1}}{w_{r_1}} \le \frac{t_{r_2}}{w_{r_2}} \le \dots \le \frac{t_{r_n}}{w_{r_n}}$$

为问题 $1 \sum w_j C_j$ 的最优排序.



如:考虑排序问题 $1 \sum w_i C_i$ 其中 n = 5,

$$t = (12, 4, 7, 11, 6), w = (4, 2, 5, 5, 6)$$

得最优排序为 $(A_5, A_3, A_2, A_4, A_1)$

此时
$$\sum w_j C_j = 6 \times 6 + 5 \times 13 + 2 \times 17$$
$$+ 5 \times 28 + 4 \times 40 = 435$$



在 Ex.6 中,如果考虑各待维修的机床在机修车 间平均逗留时间(或总逗留时间)最短,

或 $\frac{1}{n}\sum C_j$ (或 $\sum C_j$)

如何排序?

这只是 Ex. 6 中 $w_i = 1/n$ 和 $w_i = 1$ 的特例

所以,满足下列条件的排序 $(r_1, r_2, ..., r_n)$

$$t_{r_1} \leq t_{r_2} \leq \ldots \leq t_{r_n}$$

为最优排序.



§1 单机排序问题

以下讨论的排序问题都与工期有关,即每个任务均有一个工期。工期 d_j 表示对任务 T_j 限定的完工时间. 如果不按期完工,应受到一定的惩罚.

二、问题
$$1$$
 $L_{max} = max\{C_j - d_j\}$

任务没有准备时间的最大延误的排序问题比较简单,只需将任务按量早工期优先(Earliest Due Date first,简记 EDD)规则,就可以得到最优排序. 按照这一规则,任务按 d_i 不减的顺序进行排序.



Theorem 2 对于问题 1 L_{max} , EDD 规则可以得到最优排序.

Example 7 考虑排序问题 1 L_{max} , 其中

$$n = 6$$
, $t = (3, 1, 4, 1, 3, 2)$, $d = (2, 10, 6, 4, 11, 12)$

由EDD规则可以求得最优排序

$$(T_1, T_4, T_3, T_2, T_5, T_6)$$

最大延误为 $L_{max} = 2$



Theorem 2 的证明

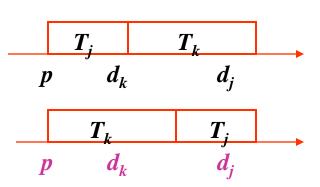
设某一排序s违反了EDD规则,则在此排序中,至少有两个相邻任务

只需证明任何不满足 EDD规则的排序,均 可转化为满足EDD规 则而目标函数不增。

$$T_j$$
、 T_k , T_j 排在 T_k 之前,而 $d_j > d_k$

设 T_i 在时间 p 时开始加工,则

$$L_{j} = p + t_{j} - d_{j}, L_{k} = p + t_{j} + t_{k} - d_{k}$$



对调 T_i T_k 的位置,其余任务位置不变,得一排序S'.

在这排序中
$$L_j = p + t_j + t_k - d_j$$
, $L_k = p + t_k - d_k$

因为 $d_j > d_k$,所以 $L_k > L_j', L_k > L_k'$ 从而 $L_{\max} \ge L_{\max}'$



三、延误问题1 $\sum U_j$

误工任务 数问题

在许多情况下,延误时间的长短并不重要。只要有延误发生,造成的影响是一样的. 例如用航天飞机发射太空站,每个太空站都要完成特定的太空观测任务, 误期发射的太空站将失去作用. 此时,目标应使误期发射的太空站数目最少.

Example 8 设有n个工件 $T_1, T_2, ..., T_n$ 要在一台机器上加工,加工时间分别为 $t_1, t_2, ..., t_n$,要求的交货日期分别为 $d_1, d_2, ..., d_n$. 试求一种加工排序,使得误期交货的工件最少.



- 算法: (1) 把任务按 EDD 规则排序;
 - (2) 计算各任务的完工时间,如果当前排序已无延 误任务,则转(5),否则转(3);
 - (3) 找到第一个延误任务,不妨设为第k个任务;
 - (4) 在前 k 个任务中选取并删除加工时间最长的任务, 得到一个部分排序, 转(2);
 - (5) 将删除的任务以任何顺序排在所得的部分排序 之后,得到最优排序.
- Theorem 3 对于问题 $1 \sum U_j$, 上述算法给出最优排序



Theorem 3 的证明

假定 $d_1 \le d_2 \le ... \le d_n$, 令 F_k 表示前 k 个任务构成的集合 { $T_1, T_2, ..., T_n$ } 的子集,满足下述两个条件:

- 1、在任务集 { $T_1, T_2, ..., T_k$ } 的所有子集中, F_k 具有最多按期完工的任务,按期完工的任务数记为 N_k ;
- 2、在 { $T_1, T_2, ..., T_k$ } 的所有含有 N_k 个按期完工任务的子集中, F_k 中的任务所用的总加工时间最少.

集合 F_n 与最优排序相对应.下面用数学归纳法证明算法产生的排序就是 F_n .



当k=1时,显然满足;

假设对前k个任务算法产生的排序是 F_k , F_k 满足上述两个条件;

对前 k+1 个任务,由 F_k 出发,按算法要求可产生满足上述两个条件的 F_{k+1} ,

分两种情况讨论:

Case 1 将任务 T_{k+1} 加入 F_k 后, T_{k+1} 按期完工. 此时, $N_{k+1} = N_k + 1$, $F_{k+1} = F_k \cup \{T_{k+1}\}$,显然上述 两个条件满足:



Case 2 将 T_{k+1} 加入 F_k 后,任务 T_{k+1} 没有按期完工.

由 N_k 是任务集 { $T_1, T_2, ..., T_k$ } 的子集中按期完工任 务数最大的一个,以及 F_k 是含有 N_k 个任务的子集中 加工总时间最少的一个,可知 $N_{k+1} = N_k$. 将 T_{k+1} 加入 F_k 中没有增加按期完工的任务数,但应从任务集 F_k $\cup \{T_{k+1}\}$ 中删除加工时间最大的一个任务,因此 F_{k+1} 满足上述两个条件.□



Example 9 考虑排序问题 $1 \sum_{j=1}^{n} U_{j}$, 其中 n=8

$$t = (10, 6, 3, 1, 4, 8, 7, 6), d = (35, 20, 11, 8, 6, 25, 28, 9)$$

Solution: 按EDD规则, 重新排序得右表.

此时,任务 T_{s} 延误,而在前三 项任务中, T_{s} 的加工时间最长, 所以将 T_8 放至最 后,得一新表.

i	1	2	3	4	5	6	7	8
T_{ri}	T_5	T_4	T_8	T_3	T_2	T_6	T_7	T_1
t_{ri}	4	1	6	3	6	8	7	10
C_{ri}	4	5	11	14	20	28	35	45
d_{ri}	6	8	9	11	20	25	28	35



此时,任务 T_7 延误,而在前六项任务中, T_6 的加工时间最长,所以将 T_6 放至最后,得一新表.

i	1	2	3	4	5	6	7	8
T_{ri}	T_5	T_4	T_3	T_2	T_6	T ₇	T_1	T ₈
t_{ri}	4	1	3	6	8	7	10	6
C_{ri}	4	5	8	14	22	29	39	45
d_{ri}	6	8	11	20	25	28	35	9



目前,前六项任务中已没有延误任务,所以此时为最优排序.

有两个任务 T_8 、 T_6 延误.

i	1	2	3	4	5	6	7	8
T_{ri}	T_5	T_4	T_3	T_2	T ₇	T_1	T_8	T_6
t_{ri}	4	1	3	6	7	10	6	8
C_{ri}	4	5	8	14	21	31	37	45
d_{ri}	6	8	11	20	28	35	9	25



设 D_j 表示任务 T_j 的误工时间,使整个误工 $\sum D_j$ 最小的排序是十分重要的.因为单纯讨论使误工任务数最少可能会使有些任务的等待时间变得很长.如果将目标函数换成 $\sum D_j$,研究它的极小化,则不会产生上述现象,这也很有应用背景.

自然会想到能否按EDD规则排序,即按 d_j 不减的顺序进行排序.能得到最优排序吗?



设排序 $(r_1, r_2, ..., r_n)$ (1) 满足 $d_{r_1} \le d_{r_2} \le ... \le d_{r_n}$ 与排序 $(r_1, ..., r_{i+1}, r_i, ..., r_n)$ (2) 进行比较:

若 T_{r_i} , $T_{r_{i+1}}$ 在 (1) 中不误期,则在 (2) 中 $T_{r_{i+1}}$ 不误期,而在 T_{r_i} 前插入 $t_{r_{i+1}}$ 单位时间,就有误期的可能;



若 T_{r_i} 在(1)中不误期,而 $T_{r_{i+1}}$ 在(1)中误期 l单位时间,则由于 $d_{r_i} \leq d_{r_{i+1}}$,任务 T_{r_i} 在(2)的误期

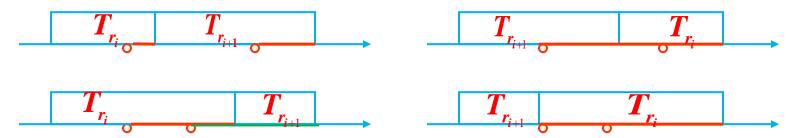




若 T_{r_i} 在(1)中有误期 l 单位时间,而 $T_{r_{i+1}}$ 在(1)中没有误期,则在(2)中 $T_{r_{i+1}}$ 仍没有误期,而在 T_{r_i} 前插入 $t_{r_{i+1}}$ 单位时间,任务 T_{r_i} 在(2)中的误期 $l+t_{r_{i+1}} \geq l$;



若 T_{r_i} 、 $T_{r_{i+1}}$ 在(1)中都有误期 l、s 单位时间,则

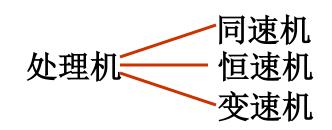




§ 2 平行机排序问题

平行机排序问题(Parallel Machine Scheduling)

是多处理机排序问题的一种情况.所谓平行机是指参与完成任务的的处理机具有完全相同的作用,即任务在任一处理机上处理都可以. *PMS* 是排序中研究较早,很有代表性的一个问题,在理论上它是单机排序问题的推广,在应用上则具有更广泛的实际背景.





问题 Pm | C_{max}

可中断如何?

同速机不可中断地处理无关任务集的时间表长问题.

设有m台完全相同的处理机 $P_j(j=1\sim m)$,n个相互独立的任务 $J_i(i=1\sim n)$, J_i 的加工时间为 $t_i(i=1\sim n)$

则问题 $Pm \mid C_{max}$

可用 IP 描述如下:

$$s.t.$$
 $\sum_{j=1}^{m} x_{ij} = 1$ $i = 1 \sim n$

$$C \ge \sum_{i=1}^{n} t_i x_{ij} \quad j = 1 \sim m$$



§ 2 平行机排序问题

该问题与装箱问题是密切相关的,有相同的判定问题,常互称为对偶问题. _ 把箱子与处理机对应, 物品与任务对应,则装箱问题是箱长给定,目标是箱子数最少. 该问题是箱子数给定,而使箱子长度最短.

Theorem 4 问题 $P2 \parallel C_{\text{max}} \in NP-hard$.

- (1)考察它的连续松弛问题 $0 \le x_{ij} \le 1$ $(i = 1 \sim n, j = 1 \sim m)$ 则松弛问题的最优值 $\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{n} t_i$
 - (2) 对原问题的任一实例 I ,一定有 $f_{opt}(I) \ge \max_{1 \le i \le n} \{t_i\}$



Theorem 5 问题 $Pm \mid C_{max}$ 最优值的一个下界为

$$CL = \max\{\frac{1}{m}\sum_{i=1}^{n}t_{i}, \max_{1\leq i\leq n}\{t_{i}\}\}.$$

二、近似算法

1、LS 算法 (List Scheduling)

LS算法是由Graham于1966年首先提出,他在研究LS算法的近似程度时,<u>第一次提出了近似算法的最</u>坏情况进行分析的办法. 从此讨论近似算法的绝对或渐进性能比,就广泛地应用于组合优化的研究中.



§ 2 平行机排序问题

LS算法的思想是按任务给定的顺序,将每一个工件分给最早空闲的机器(也即使该工件最早完工的机器)加工,在安排当前任务的加工时,不要求知道下一个工件的信息,所以特别适用于在线排序问题.

LS 算法

step 1 设
$$L_j = 0$$
 $j = 1 \sim m$ $k = 1$

step 2 若 $L_{j_0} = \min_{1 \leq j \leq m} \{ L_j \}$ 令 $x_{kj_0} = 1$,

 $x_{kj} = 0$ $j \neq j_0, j \in \{1, 2, ..., m\}$ $L_{j_0} = L_{j_0} + t_k$ $k = k + 1$

若 k=n+1 时,停止;否则 重复 step 2.



$$R_{LS} = 2 - \frac{1}{m}$$

Example 10 考虑排序问题 $Pm \mid C_{max}$, 其中 m = 3, n = 7, t = (1, 4, 2, 8, 6, 3, 7).

Solution:



2、LPT 算法 (Largest Processing Time)

LPT 算法思想是先将任务按其加工时间从大到小的顺序排列,然后用LS算法排序。这也是Graham 给出的,它要求任务的信息全部已知后才开始加工。

Theorem 7
$$R_{LPT} = \frac{4}{3} - \frac{1}{3m}$$

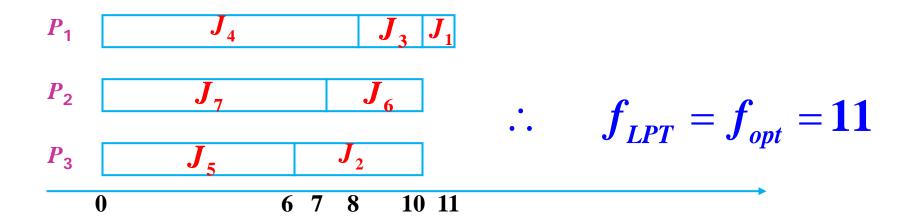
见前例 t = (1, 4, 2, 8, 6, 3, 7)

按加工时间重新排列

$$J = (J_4, J_7, J_5, J_2, J_6, J_3, J_1)$$
 $t = (8, 7, 6, 4, 3, 2, 1)$



$$J = (J_4, J_7, J_5, J_2, J_6, J_3, J_1)$$
 $t = (8, 7, 6, 4, 3, 2, 1)$





Theorem 6 的证明

Proof: 分两步

- (1) 证明对任意的实例 I, $\frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)} \le 2 \frac{1}{m}$
- (2) 说明该界不可改进.
- (1) 用反证法证明 $\frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)} \leq 2 \frac{1}{m}$

假设该结论不成立,则存在一反例 I 使 $\frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)} > 2 - \frac{1}{m}$,

考虑反例中任务数最少的一个(称为最小反例).



由于I为最小反例,所以 $f_{LS}(I)$ 等于最后一个任务 J_n 的完工时间.

因为若不然,设 J_k 的完工时间等于 $f_{LS}(I)$, k < n.

考虑新的任务集 $J_1, J_2, ..., J_k$,则对由此任务得

到的新实例 I^* 有 $f_{LS}(I^*) = f_{LS}(I)$,而且 $f_{opt}(I^*) \leq f_{opt}(I)$,

因此 有
$$\frac{f_{LS}(I^*)}{f_{opt}(I^*)} \ge \frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)}$$
 说明 I^* 是一个更小的反例.

由 s 为开始加工 J_n 时刻,则 $f_{LS}(I) = s + t_n$.

由LS规则

 J_n 是分给最早空闲的机器加工,: $s \leq \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{n-1} t_i$.



$$f_{opt}(I) \ge t_n \not \boxtimes f_{opt}(I) \ge \frac{1}{m} \sum_{i=1}^n t_i$$

因此

$$\frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)} = \frac{s + t_n}{f_{opt}(I)} \le \frac{\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{n-1} t_i + t_n}{f_{opt}(I)} = \frac{\frac{1}{m} \sum_{i=1}^{n} t_i + (1 - \frac{1}{m})t_n}{f_{opt}(I)}$$

$$\leq 1 + (1 - \frac{1}{m}) = 2 - \frac{1}{m}$$

这与I是反例矛盾,此矛盾说明 $R_{LS} \leq 2 - \frac{1}{1}$.

$$R_{LS} \leq 2 - \frac{1}{m}.$$

(2) 考虑任务集 { J_1 , J_2 , ..., J_{m^2-m+1} }, 其加工时

间分别为:
$$t_1 = t_2 = \dots = t_{m^2-m} = 1$$
, $t_{m^2-m+1} = m$,



需分给m台机器加工,易证 $f_{LS}(I) = 2m - 1, f_{opt}(I) = m$.

故
$$\frac{f_{LS}(I)}{f_{opt}(I)} = 2 - \frac{1}{m}.$$

因此 有
$$R_{LS} = 2 - \frac{1}{m}$$
. \square



§3 车间作业排序问题

车间作业排序问题是多处理机中多类型机排序问题

设有作业集
$$J = \{J_1, J_2, ..., J_n\}$$

m个处理机具 有不同的功能

处理机集
$$P = \{P_1, P_2, ..., P_m\}$$

每个作业 J_i 有m道工序: T_{1i} , T_{2i} , ..., T_{mi} ,

工序 T_{ii} 的加工时间为 t_{ij}

各作业分别在处理机 P_1 , P_2 ,..., P_m 上完成各道工序.

车间作业排序问题: 1、同顺序(流水)作业排序问题

- 2、异顺序作业排序问题
- 3、自由(开放)作业排序问题



Note: 在流水作业排序问题中,各作业均依次在处理机 $P_1, P_2, ..., P_m$ 上完成各道工序. 但对于同一台处理机,各作业在其上的加工顺序可能不同.

排列排序 (permutation schedule)

各作业在全部处理机上的加工顺序相同的排序 所有排序共有排序数 $(n!)^m$ 排列排序共有 对于 $m \ge 4$ 的情况,同顺序作业排序问题的最优排序 未必是排列排序. 即排列排序中可能不含有最优排序.



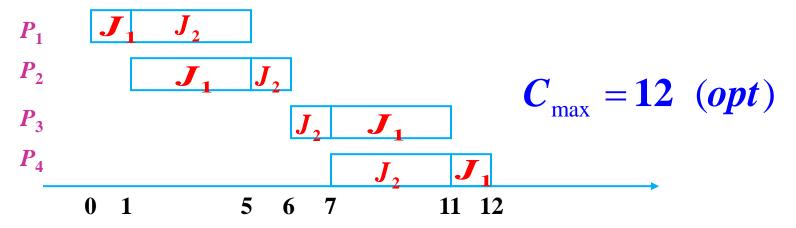
Example 11 考虑排序问题



$$t = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 4 & 1 \\ 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix}$$

m 个处理机, 流水作业

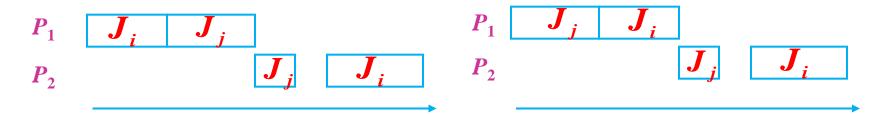
排列排序共有两个,排序时间表长均为



最优排序不是排列排序,也不是无耽搁排序



Theorem 8 对于流水作业排序问题,至少存在一个最优排序,在此最优排序中,其最前面两台处理 P_1 , P_2 上各作业的加工顺序相同.



Theorem 9 对于流水作业排序问题,至少存在一个最优排序,在此最优排序中,其最后两台处理 P_{m-1} , P_m 上各作业的加工顺序相同.

一定有在第一台处理机上无耽搁的最优排序



§ 3 车间作业排序问题

问题
$$F2 \mid C_{\max} (\in P)$$
 ①

Johnson 算法 ((SPT-LPT))

Shortest Processing
Time first
Longest Processing
Time first

(1) 把作业按工序加工时间分成两个子集:

$$J1 = \{ J_j | t_{1j} < t_{2j} \}, \qquad J2 = \{ J_j | t_{1j} > t_{2j} \}$$

对于满足 $t_{1i} = t_{2i}$ 的作业可分在任一集中;

(2) 先将集 J1 中的作业按 t_{1j} 不减排列 (SPT 规则), 再将集 J2 中的作业按 t_{2j} 不增排列 (LPT 规则).

Theorem 10 对于排序问题①, Johnson 算法产生最优排序.



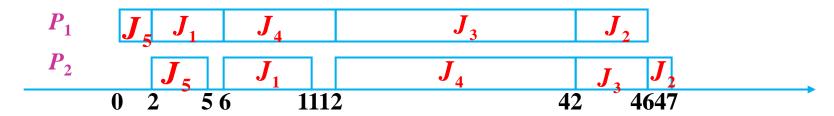
Example 12 考虑排序 $F2 \parallel C_{\text{max}}$ 其中 n = 5

$$t = \begin{pmatrix} 4 & 4 & 30 & 6 & 2 \\ 5 & 1 & 4 & 30 & 3 \end{pmatrix}$$

Solution: 由 **Johnson** 算法可得:

$$J1 = \{ J_1, J_4, J_5 \}, J2 = \{ J_2, J_3 \}.$$

J1 中的作业按 t_{1j} 不减排列: J_5,J_1,J_4 ; J2 中的作业按 t_{2j} 不增排列: J_3,J_2 , 所以最优排列为 $[J_5,J_1,J_4,J_3,J_2]$, 时间表长为 $C_{\max} = 47$.





Example 13 考虑排序 $F4 \mid C_{max}$ 其中 n=3

$$t = egin{pmatrix} 8 & 5 & 0 \ 0 & 9 & 2 \ 1 & 0 & 10 \ 2 & 6 & 0 \ \end{pmatrix}$$
 建立整数规划模型.

Solution: 设 x_{ii} 为作业 J_i 在处理机 P_i 上开始加工的 时间,第一组约束为每一作业在处理机上加工顺序:

$$J_1: x_{11} + 8 \le x_{13}$$
 $x_{13} + 1 \le x_{14}$
 $J_2: x_{21} + 5 \le x_{22}$ $x_{22} + 9 \le x_{24}$ $J_3: x_{32} + 2 \le x_{33}$



第二组约束为一族选择性的约束条件,以保证每

一处理机同一时间只能处理一个作业: 如对 P_1

类似 y_2, y_3, y_4 为 0-1 变量,对处理机 P_2, P_3 . P_4 有

$$x_{22} + 9 \le x_{32} + My_2$$
 $x_{32} + 2 \le x_{22} + M(1 - y_2)$ $x_{13} + 1 \le x_{33} + My_3$ $x_{33} + 10 \le x_{13} + M(1 - y_3)$ $x_{14} + 2 \le x_{24} + My_4$ $x_{24} + 6 \le x_{14} + M(1 - y_4)$



第三组约束条件为三个作业的完工时间

$$C_{\text{max}} = \max \{ x_{14} + 2, x_{24} + 6, x_{33} + 10 \}$$

将它化为线性约束

$$t = \begin{pmatrix} 8 & 5 & 0 \\ 0 & 9 & 2 \\ 1 & 0 & 10 \\ 2 & 6 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C \geq x_{14} + 2, \quad C \geq x_{24} + 6, \quad C \geq x_{33} + 10$$

目标函数为

$$\min f = C$$

若在原问题上再要求作业 J_2 在各处理机上的加工和等待时间总和不超过 21.

$$x_{24} + 6 - x_{21} \le 21$$



§4旅行商问题

一、旅行商问题的描述

(Traveling Salesman Problem)

TSP: 有一位旅行售货员,欲到城市 v_1 , v_2 ,..., v_n 进行商品销售,已知: $v_i \to v_j$ 的距离为 w_{ij} . ($i \neq j$, $i,j=1 \sim n$). 他从其中某个城市出发,需访问每一个城市一次且仅一次(在欧氏距离下)而回到出发的城市. 问应如何计划他的旅行路线,使他所走路线的总长度最短?



TSP 问题的数学模型:

设:
$$x_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{表示回路通过 第 } i \text{ 个城市到第 } j \text{ 个城市的边} \\ 0 & \text{否则} & i, j = 1 \sim n \quad i \neq j \end{cases}$$

$$\min \qquad \sum_{i\neq i} d_{ij} x_{ij}$$

s.t.
$$\sum_{j=1}^{n} x_{ij} = 1 \qquad i = 1 \sim n$$
 (1)

$$\sum_{i=1}^{n} x_{ij} = 1 \qquad j = 1 \sim n \tag{2}$$

$$\sum_{i,j\in s} x_{ij} \le |s| - 1 \qquad 2 \le |s| \le n - 2 \qquad s \subset \{1,2,\ldots,n\}$$
 (3)

或
$$\sum_{i \in S} \sum_{j \in \overline{S}} x_{ij} \geq 1$$



二、分枝定界法

1、最小生成树算法解 TSP

网络中构成 Hamilton 回路的条件:

- a、回路与各个顶点之间有且仅有两条边关联;
- b、回路是连通的.

仅以连通作为问题的松弛条件。显然,在赋权网络中,总权数最小的连通子图为最小生成树.



设 G = (V, E, W), 构造一个新的网络 G' = (V', E', W').

构造过程如下:

任选 V 中顶点 v_x 用两个顶点 $s \times f$ 代替

$$\boldsymbol{V}' = (\boldsymbol{V} - \boldsymbol{v}_x) \cup \{\boldsymbol{s}, \boldsymbol{f}\}$$

对所有 $v_i, v_j \notin \{s, f\}$ 的边, $w'_{ij} = w_{ij}$

$$\mathbf{w}_{sj}' = \mathbf{w}_{xj} + \mathbf{M}$$
 $\mathbf{v}_j \neq \mathbf{f}$

$$\mathbf{w}_{if}' = \mathbf{w}_{ix} + \mathbf{M} \qquad \mathbf{v}_i \neq \mathbf{s}$$

$$\mathbf{w}_{sf}' = \mathbf{w}_{fs}' = \mathbf{2}\mathbf{M}$$

$$w_{ii} = \infty$$
 对所有的 $v_i \in V$



M 为足够大的数,使应用最小生成树算法时与s、f 关联的边不被选入最小生成树.

显然,在原网络G中的最优Hamilton回路

$$\Phi_H^*(v_x, v_1, v_2, ..., v_p, v_x)$$

与开网络 中最优 Hamilton 道路

$$P_{H}^{*}(s, v_{1}, v_{2}, ..., v_{p}, f)$$

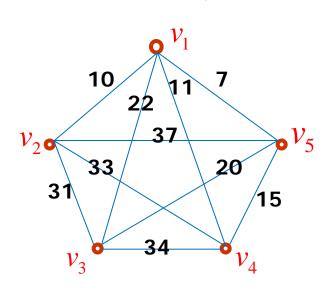
是对应一致的,且 P_H^* 的长度比 Φ_H^* 恰好多 2M.

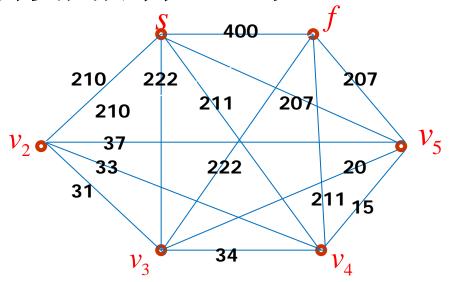


Example 14 考虑一个对称网络 G, 解它的 TSP.

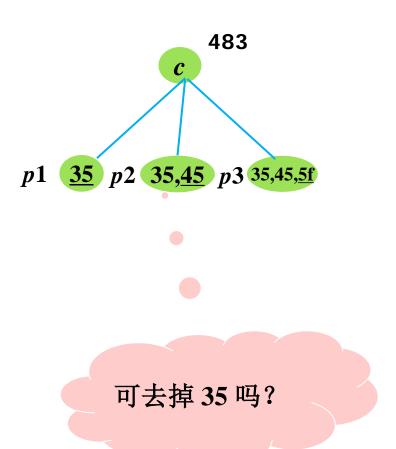
$$W(G) = \begin{pmatrix} \infty & 10 & 22 & 11 & 7 \\ & \infty & 31 & 33 & 37 \\ & & & \infty & 34 & 20 \\ & & & & \infty & 15 \\ & & & & & \infty \end{pmatrix} W(G') = \begin{pmatrix} \infty & 210 & 222 & 211 & 207 & 400 \\ & \infty & 31 & 33 & 37 & 210 \\ & & & \infty & 34 & 20 & 222 \\ & & & & \infty & 15 & 211 \\ & & & & & \infty & 207 \\ & & & & & & \infty \end{pmatrix}$$

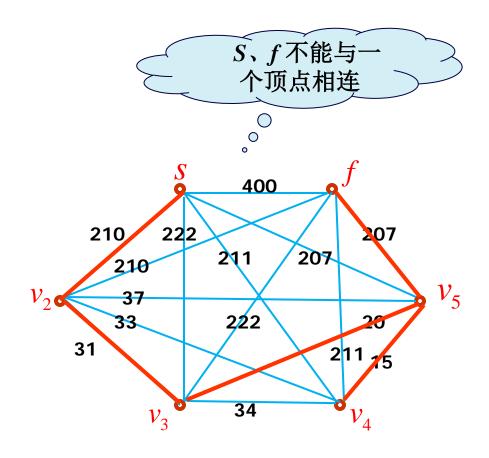
Solution: $\Diamond M = 200$ 得费用矩阵W(G) 如右上:

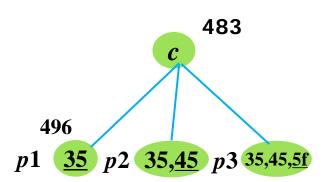


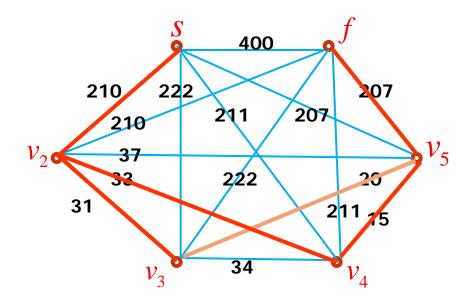




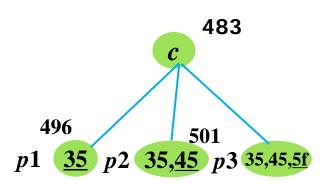


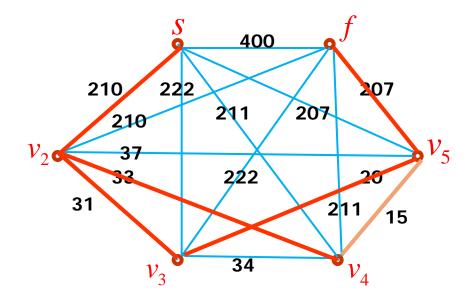


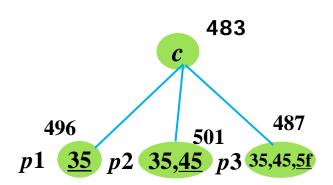


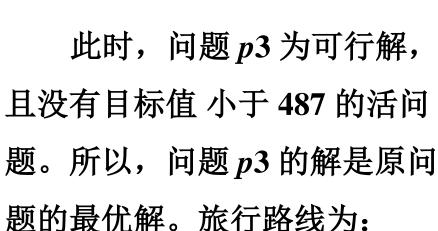




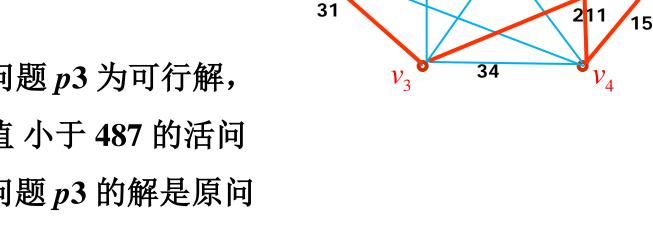








 $v_1 \rightarrow v_2 \rightarrow v_3 \rightarrow v_5 \rightarrow v_4 \rightarrow v_1$



 $Z_{min} = 87$



2、分配问题算法解 TSP



$$\min \quad \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n d_{ij} x_{ij}.$$

s.t.
$$\sum_{i=1}^{n} x_{ij} = 1 \qquad i = 1 \sim n$$
 (1)

$$\sum_{i=1}^{n} x_{ij} = 1 \qquad j = 1 \sim n \tag{2}$$

$$\sum_{i = s} x_{ij} \le |s| - 1 \qquad 2 \le |s| \le n - 2 \qquad s \subset \{1, 2, \dots, n\}$$
 (3)

或
$$\sum_{i \in S} \sum_{j \in \overline{S}} x_{ij} \geq 1$$

去掉约束条件(3),恰好为分配问题. 所以,取分配问题为 TSP 的松弛问题.



Example 15 考虑一个非对称网络的 TSP 问题,

距离矩阵如右:

$$x_{12} = x_{23} = x_{34} = x_{45} = x_{51} = 1,$$

 $\sharp \Leftrightarrow x_{ij} = 0.$

$$D = (d_{ij}) = \begin{pmatrix} M & 8 & 2 & 3 & 1 \\ 5 & M & 7 & 4 & 10 \\ 7 & 4 & M & 8 & 9 \\ 2 & 8 & 3 & M & 6 \\ 2 & 7 & 5 & 2 & M \end{pmatrix}$$

于是,初始定界(上界) $\overline{f} = d_{12} + d_{23} + d_{34} + d_{45} + d_{51} = 31$

用匈牙利法求D的最优分配,得:

$$x_{15} = x_{51} = x_{24} = x_{43} = x_{32} = 1$$
, $\sharp \, x_{ij} = 0$

$$f_0 = d_{15} + d_{51} + d_{24} + d_{43} + d_{32} = 14$$
 (原问题的下界)



由于松弛解产生了子圈,因此要破圈分支.

考察 D 的分支, D_1 : $x_{15} = 0$; D_2 : $x_{15} = 1$ 且 $x_{51} = 0$

$$x_{15} = x_{51} = x_{24} = x_{43} = x_{32} = 1$$

$$D \quad f_0 = 14$$

$$x_{15} = 0 \quad x_{15} = 1 \perp x_{51} = 0$$

$$D_2$$

$$D_1 = \begin{pmatrix} M & 8 & 2 & 3 & M \\ 5 & M & 7 & 4 & 10 \\ 7 & 4 & M & 8 & 9 \\ 2 & 8 & 3 & M & 6 \\ 2 & 7 & 5 & 2 & M \end{pmatrix}$$

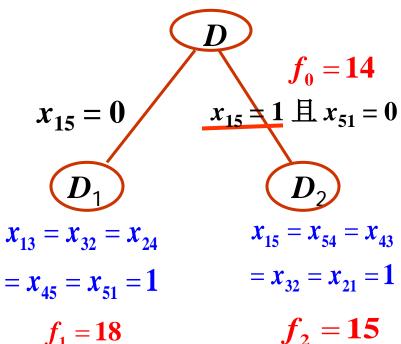
$$x_{13} = x_{32} = x_{24} = x_{45} = x_{51} = 1$$

$$f_1 = 18$$

解
$$D_1$$
 得 $x_{13} = x_{32} = x_{24} = x_{45} = x_{51} = 1$
其余 $x_{ij} = 0$ 是原问题的可行解

$$f_1 = 18$$
 \therefore $\overline{f} > f_1$ \therefore $\overline{f} = 18$

$$x_{15} = x_{51} = x_{24} = x_{43} = x_{32} = 1$$



$$D_2 = \begin{pmatrix} M & 8 & 2 & 3 & 0 \\ \hline 5 & M & 7 & 4 & 10 \\ 7 & 4 & M & 8 & 9 \\ 2 & 8 & 3 & M & 6 \\ M & 7 & 5 & 2 & M \end{pmatrix}$$

此时已没有活问题,所以
$$D_2$$
的松弛解即为最优解

解
$$D_2$$
 得 $x_{15} = x_{54} = x_{43} = x_{32} = x_{21} = 1$

其余 $x_{ij} = 0$ 是原问题的可行解

$$f_2 = 15$$
 $\cdot \cdot \overline{f} > f_2$ \therefore $\overline{f} = 15$

*



三、近似算法

1、最近邻域算法(NN)

作为一步算法,在第二章中已介绍,

Theorem 11 对任意 TSP 实例 I

$$Z_{NN}(I) \le \left(\frac{1}{2} \lceil \log_2 n \rceil + \frac{1}{2}\right) Z_{opt}(I)$$

且存在一系列实例 I_n , 使

$$Z_{NN}(I_n) > \left(\frac{1}{3}\log_2(n+1) + \frac{4}{9}\right)Z_{opt}(I_n)$$

从而 $R_{NN} = \infty$



2、生成树加倍法(MST)

生成树加倍法的基本思想是通过对网络 G(V, E, W) 的最小生成树 T 的每条边加倍得到 Euler 图,再删去Euler 回路中的重复顶点,得到 G 的一个环游,作为 算 法的解.

Theorem 12 $R_{MST} = 2$



Example 16 用生成树加倍法求 TSP 的近似解.

Solution: 得到最小生成树,如图

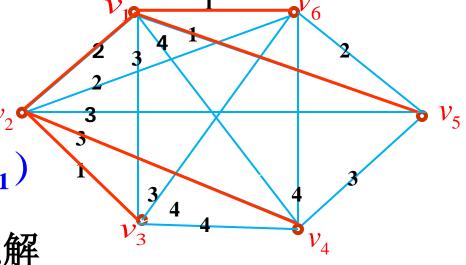
重绕生成树(以 v₁ 为始

点)得Euler回路,

$$C = (v_1 v_2 v_3 v_2 v_4 v_2 v_1 v_5 v_1 v_6 v_1)$$

删除重复点,得 TSP 的近似解

$$C_0 = (v_1 v_2 v_3 v_4 v_5 v_6 v_1)$$
 $f_{c_0} = 13$





四、应用例题

Example 17 有个配制油漆的公司,要配红漆500加仑(R),蓝漆750加仑(Blue),白漆1000加仑(H),黑漆900加仑(Blank),黄漆200加仑(Y),清洗配制油漆的机器所需的时间取决于上一次所配漆的颜色与下一次欲配漆的颜色,时间如表,问如何安排配漆次序,使清洗时间最省?

欲配 原配漆	R	Blue	Н	Blank	Y
R		30	90	20	40
Blue	33		85	15	35
Н	22	27		18	25
Blank	100	95	120		110
Y	38	39	80	28	



这是一个一台机器 n 个工件有调试时间的排序问题. 它可化为 Hamilton 回路问题:

- 1、若仅考虑一次循环,则在 5 个点上再加上一个点 z, 与 z 关联的边的时间为零,其余为清洗时间;
- 2、若该工作是日复一日,则不必引进点,只需求5个点的最优 *Hamilton* 回路.



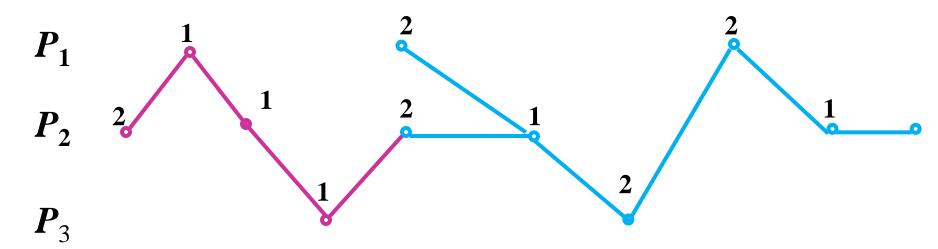
Example 18 在轧钢等生产工艺中,为了保证工件的温度,在一台机器上加工以后,必须立即转送到下一台机器上加工,中间不允许出现等待现象. 现设共有n个工件 Ji ($i=1\sim n$) 需加工,且加工中具有以下特点:

- a. 加工不同工件时, 使用机器的顺序可以不同;
- b. 每一工件在每台机器上至少加工一次;
- c. 每台机器加工各工件的顺序相同;
- d. 不允许有中间等待.

要求确定一个工件的排序, 使得总加工时间最少.



先看一个3台机器,2个工件的实例:



从图中可知,由于工件加工时间确定,要使总加工时间最少,关键是开工时间差,而工件加工次序不同,时间差不一样.为此,先求出每一对工件 J_i , J_j 的两个最小时间差.



 C_{ij} 表示工件 J_i 加工后加工工件 J_j 的最小时间差.

构造一网络 $G: \cup J_i$ ($i = 1 \sim n$) 及 z 为顶点, C_{ij} 为 (J_i , J_j) 的权,(z, J_i)的权为零,而(J_i , z)的权为 P_i (P_i 为 工件 J_i 的总加工时间),则原问题即为在 G 上寻找最优的 Hamilton 回路.



旅行售货员问题是很有应用前景的模型,如公安值勤人员的最优巡回路线、流水作业生产线的顺序问题、装配线进度问题、数控机床的运行问题,以至机组人员的轮班安排、教师任课班级负荷分配等问题,都是直接或间接与旅行售货员问题有关.



本章结束