# 关于流水车间调度问题的综述

### ○曲 媛¹ 杨晓伟²

簡 要:流水车间调度问题,也被称为同序作业调度问 题、是许多实际流水线生产调度问题的简化模型。它无论是在 离散制造工业还是在流程工业中都具有广泛的应用。因此,对 其进行研究具有重要的理论意义和工程价值。本文介绍了流水 车间调度问题的研究现状和几种解决方法。

美體調:流水车间;遗传算法;启发式算法

## 引言

自从 Johnson 1954 年发表第一篇关于流水车间调度问题 的文章以来,流水车间调度问题引起了许多学者的关注。流水 车间调度问题一般可以描述为 n 个工件要在 m 台机器上加工, 每个工件需要经过m道工序、每道工序要求不同的机器。n个 工件在 m 台机器上的加工顺序相同。工件 i 在机器 j 上的加工 时间是给定的,设为t(I,j)。问题的目标是求n个工件在每台 机器上最优的加工顺序, 使最大流程时间达到最小。对该问题 常常作如下假设。

- (1)每个工件在机器上的加工顺序是 1, 2, …, m;
- (2)每台机器同时只能加工一个工件;
- (3) 一个工件不能同时在不同的机器上加工;
- (4) 工序不能预定;
- (5) 工序的准备时间与顺序无关, 且包含在加工时间中;
- (6) 工件在每台机器上的加工顺序相同,且是确定的。

# 基本算法

#### 1. 一种基于扩展采样空间的混合式遗传算法

将邻域搜索与遗传算法相结合求解流水车间调度问题,提 出了一种邻域结构, 使之更适合求解流水车间问题; 设计了一 种基于扩展采样空间的混合式遗传并通过计算机模拟验证其有 效性。其中,邻域搜索使用定义(由给定的染色体通过随机移 动一个基因到一个随机的位置,得到的是染色体的集合)所描 述的邻域, 采样空间为父代 P(t)、改进的父代 S(t)、交叉的 后代 C(t)、变异的后代 M(t), 交叉和变异的父代是种群的父 代 P(t), 而不是改进的父代 S(t)。

具体的混合式算法框架

**BEGIN** 

t = 0

初始化P(t)

WHIL E不满足终止条件 DO

①下降搜索,应用多点最速下降法改进 P(t),得到改进 的父代 S(t):

- ②用 P(t) 进行单点交叉生成 C(t);
- ③用 P(t) 进行移动变异生成 M(t);
- ④采样从 P(t)、S(t)、C(t)、M(t) 中选出最好的不重 复的下一代染色体:

t = t + 1

**END** 

#### 2. 改进的 DNA 进化算法

改进的 DNA 进化算法中引入了交换操作(交换操作就是 在 DNA 单链中随意产生一个位置,然后将位置前的 DNA 链与 位置后的 DNA 链相交换,组成一条新的链)以更好地搜索解 空间,并采用黄金分割率控制变异个体的数目。同时为了进一 步提高搜索性能,采用--种新颖的启发式规则。具体算法如 下:

对于每个工件都有3个时间指数: taj 为工件j在所有机器 上的加工时间之和; $t_{1j}$ 为工件j在第一台机器上的加工时间;  $t_{mi}$  为工件 j 在最后一台机器上的加工时间;  $t_{i}$  为工件 j 的加权 加工时间。B、C 是 [0, 1] 之间的数。当随机生成一个 A, 再在[0,1-A]之间随机产生一个B便能确定 $t_i$ 的大小,然后 每个工件按照Tj的降序排列,这样就会产生一个可行解。生 成不同的 A, 就会得到不同的可行解。将启发式算法得到的可 行解作为 DNA 进化算法的初始群体。具体算法如下:

①计算每个工件 tmi 的及 tij;

②For(I=1, 2, ?, n)(n表示要产生的可行解的个数);

A = random (0.1):

B = random (0.1-A):

 $t_{ii} = At_{ii} + Bt_{1i} + (1 - A - B)t_{mi};$ 

③根据每个工件计算出的 t, 进行降序排列, 得到对应的工 件排序,即可行解。通过仿真可以验证,加入启发式算法能够 快速地接近最优解,提高算法的收敛速度,产生初始种群。

#### 3. 一种基于遗传算法的求解方法

一种基于遗传算法的求解方法,在由染色体转换成可行调 度的过程中引入工件插入方法,同时设计了一种新的交叉算子 (这里设计了一种新的交叉算子,从种群中按交叉概率随机选 取两个个体作为父体,对于每个个体随机寻找两个不同的基因 位置,选择这两个位置及其之间的基因作为交叉部分,两个交 叉部分的长度可以不同。首先将两个交叉部分进行交换, 然后 按照父体中原来基因排列的顺序补齐交叉部分没有包含的基 因,经过交叉之后产生的子代个体一部分基因保留了在一个父

攀个体中的绝对位置,另部分基因则保留了在另一个父辈中的 相对位置。该操作具有较好的遗传特性,同时也能够产生足够 的搜索空间。计算表明该算子优于 PMX 交叉算子。) 通过大量 的数值计算表明,该算法优化质量大大优于传统的遗传算法和 NEH 启发式算法。

#### 4. 一个无等待流水车间调度启发式算法

采用一个经典的全局任务插入算法构造初始解,应用局部 搜索方法对其进行改进。通过 4000 个不同规模实例将提出算 法与目前求解该问题最好的几个算法从性能和计算时间方面进 行全面比较。实验结果表明,提出算法的性能是目前最好的, 多项式复杂度的计算时间适合实际生产需求。

此启发式算法包括两个阶段:初始序列的产生阶段和改进 阶段。

- (1) 在初始序列的产生阶段,采用任务插入的方法,它类 似于 NEH[3] 算法。
- (2) 在初始序列的改进阶段, 定义 v = (x, y) 为序 列 S中的一对位置,其中:  $x, y \in \{1, 2, ... n\}, x \neq y$  。  $\vee$  的移 动将 S 中第 x 个任务插入到第 y 个位置, 位置对集合:

 $Z = \{(x, y) | x, y \in \{1, 2, ..., n\}, y \notin \{x, x-1\}\}$ 

其中包括 (n-1) (n-1) 个位置对。算法描述如下:

①令k=1, 计算所有任务 $i_{k}(I=1, 2..., n)$ 的 F2 值。 选择最小值对应的任务放入 S 中, 将其余 n-1 个任务放入 R 中:

2K = K+1;

- ③从 R 中任意取出一个任务 j, 将其插入到 S 的 K 个不同 位置,产生 K 个不同的序列,计算这 K 个序列的 F1 值,选择 最小值对应的序列作为一个候选序列,将任务 j 从 R 中移除;
  - ④如果 R≠φ,返回第3步,否则转到第5步;
- ⑤在产生的 (n-K+1) 个候选序列中, 计算各自的 F值, 选择最小值对应的序列替换 S, 将序列 S 以外的所有任务存放 到集合 R 中;
- ⑥如果 K=n, 结束, S 即为最终初始序列; 否则回到第2 步继续:
- ⑦生成序列 S 的位置对集合并进行插入操作,产生  $(n-1)^2$ 个新的任务序列,计算所有新产生序列的 F1 值,将 最小值对应序列记为 S´;
- ⑧如果 F₁(S′)=F₁(S),则 S=S′,返回第7步重新开 始; 否则转入第9步;
  - ⑨序列 S 即为最终任务序列。
  - 5. 混合禁忌搜索算法(HTS)
- (1) 混合禁忌搜索 HTS 算法的主要思路为: 通过一个有 效的启发式算法为 TS 算法提供一个较好初始解,并可加快 TS 算法的收敛速度;采用禁忌搜索算法改进初始解以搜索到更好 的近优解。初始解生成算法:
  - ①任意产生一个初始序列 Q。;
  - ②利用双插入启发式算法[5](DIH)对序列 Q 进行改进

获取一个序列 Sn 。DIH 基于全局插入操作和局部插入操作的 思想来产生局部种子序列并对当前调度进行改进。该算法具有 较高效率的搜索能力,得到一个较好的近优解;

- ③将序列 Sn 进行一次全局成对交换,得到初始序列 P。
- (2) HTS 算法描述: 基于已得到的序列 P 作为初始解 T。 和以上禁忌搜索算法,关键参数的设置,下面给出 HTS 算法:
  - ①调用初始解生产算法产生初始解 P 并赋予 Ta:
- ②将初始解 T 作为当前解利用成对交换(Swap)产生的邻 域结构得到多个邻域解:
- ③将所有邻域解对应的目标函数值从小到大排序,然后选 取前 e 个邻域解作为候选解;
- ④从第1个候选解开始,如果满足藐视准则,则将此邻域 解作为当前的序列 T; 否则在候选解中选非禁忌的聚佳状态序 列作为当前序列 T<sub>1</sub>;
- ⑤保存每个当前序列 T, 及其目标函数值, 并找出其中最优 的目标函数值及对应的序列 W::
- ⑥若满足终止条件,则比较最后得到的当前序列 T, 与序列 W<sub>1</sub> 所对应的目标函数值大小,选取目标函数值小的序列作为 算法最终所得到的近优解,算法停止;若不满足终止条件则 T<sub>0</sub>=T<sub>1</sub>,则转向 2。

#### 6. 混合规划

针对不确定条件下流水车间调度问题(Flow shop scheduling),研究了含有随机参数和灰色参数的混合机会约束规划模 型的建立及求解方法。提出了灰色模拟的概念和方法,为含有 灰色参数的机会约束规划提供了求解途径。通过理论推导及仿 真实例,结合遗传算法,验证了基于随机模拟和灰色模拟的混 合机会约束规划的调度模型及求解方法的有效性。

# 结束语

从目前来看,还没有一个求解流水车间问题最优解的简明 算法。整数规划和分枝定界技术是寻求最优解的常用方法,然 而对于一些大规模甚至中规模的问题,这两种方法仍然不是很 有效。以遗传算法、模拟退火、禁忌搜索以及人工神经网络为 代表的智能化优化技术迅速发展来解决流水车间调度问题,受 到人们的普遍关注。其中,遗传算法以其优良的计算性能和显 著的应用效果而特别引人注目, 所以很多启发式混合方法都是 在此基础上发展起来的。 7

#### **来考文献**

- 1 梁黎明、汪国强。求解流水车间调度问题的一种混合式遗传算法 [1]. 华南理工大学学报, 2001; (11): 85~88
- 2 俊林,薛云灿,邵惠鹤。求解混合流水车间调度问题的一种遗传算 法[J]。 计算机工程与应用, 2003; (35): 186~187
- 3 牛群,顾幸生。基于启发式规则的新型进化算法在流水车间调度中 的应用[1]。 华东理工大学学报, 2006; (12): 1472~1477

(作者简介: 1. 华南理工大学数学科学学院硕士研究生。

2. 华南理工大学数学科学学院副教授、博士。)