智能调度: 离散制造行业车间智能排产调度方案

Contents

1	引言.		1
	1.1	概述	1
	1.2	运筹相关模型介绍	1
2	总体蓝	蓝图	2
	2.1	排程总体逻辑梳理	2
	2.2	开发环境	2
3	APS ∤	奠型	3
	3.1	日排产	3
	3.2	精细排程	4
4	代码访	# 朗	6



1 引言

1.1 概述

制造业作为现代经济的重要组成部分,在全球范围内扮演着关键角色。在制造业中,生产调度是一个关键的环节,它对生产效率、产品质量和企业竞争力有着重要的影响。排产调度是指在有限的时间和资源的情况下,合理分配产品制造资源并确定工单排产加工的顺序,以完成特定的排产任务并实现预先设定的优化目标。随着市场需求的变化,消费者对个性化、差异化的产品需求越来越强烈,导致制造企业的生产订单越来越向小批量、多品种的方向发展,这种订单的趋势要求企业具备更高的生产计划和调度管理能力。然而,传统的车间排产调度方式通常是基于经验和规则的,缺乏灵活性和智能化,很难适应复杂的生产环境和动态的市场需求。因此,越来越多的制造企业开始迫切寻求智能化的排产调度解决方案,以提高生产效率、降低成本、提高产品质量和满足个性化需求。

1.2 运筹相关模型介绍

1 混合整数规划

混合整数规划 (Mixed Integer Program,MIP) 是 NP-hard 问题中的一类,它的目标是在线性约束下将线性目标最小化,同时使部分或全部变量均为整数值,在生产调度、资源分配与装箱等等现实场景中得到了广泛应用。

基本形式:

求解方法:分支定界、割平面、拉格朗日松弛等。

2 约束规划

约束规划(Constraint programming, CP)的解决方案是一个值分配给每一个变量,使所有的约束满足。接下来,可以指定一个搜索方案来描述求解器如何从可能的分配中进行枚举,到实现一个解决方案。当搜索过程中出现矛盾时,约束规划有一个叫做回溯的功能来继续尝试其他可能的决定。约束规划在表达约束方面优于混合整数规划,因为它不局限于线性不等式。它采用约束传播推导机制,能够有效缩小问题可行域,适合解决如组合优化、排序问题等问题。

求解方法:约束传播、约束求解。

2 Local Search



约束规划(Constraint programming, CP)的解决方案是一个值分配给每一个变量,使所有的约束满足。接下来,可以指定一个搜索方案来描述求解器如何从可能的分配中进行枚举,到实现一个解决方案。当搜索过程中出现矛盾时,约束规划有一个叫做回溯的功能来继续尝试其他可能的决定。约束规划在表达约束方面优于混合整数规划,因为它不局限于线性不等式。它采用约束传播推导机制,能够有效缩小问题可行域,适合解决如组合优化、排序问题等问题。

求解方法:约束传播、约束求解。

2 总体蓝图

2.1 排程总体逻辑梳理

第一阶段: 日排产, 确定每个工单的生产日期,

- 决策变量
 - 每天每个设备生产哪些工单
 - 订单是否如期交付
- 优化目标: 最大化按期交付率

第二阶段:精细排程,确定工作日每个设备上工单工作时间

- 决策变量
 - 各工单在设备的加工开始时间
 - 各工单所在的加工班次
 - 同一设备, B 工单是否紧接着 A 工单生产
 - 订单是否如期交付

■ 优化目标: 总切换时间最小

2.2 开发环境

编程语言	Python3
混合整数规划	scip
约束规划	Ortools SAT
启发式	local search



3 APS 模型

3.1 日排产

—, Model Formulation

Decision Variables $x_{wo,device,date}$:

 $\mathbf{x}_{wo,device,date} \in \{0,1\}, \quad \forall (wo,device) \in \mathbf{wo}_{av}_{device}, \quad date \in [\mathbf{start}_{day}, \mathbf{end}_{day}]$

 y_{order} :

 $y_{order} \ge 0$, $\forall order \in sub_orders$

 $z_{prod,device,date}$:

 $\mathbf{z}_{prod,device,date} \in \{0,1\}, \quad \forall \mathbf{prod} \in \mathbf{sub_products}, \quad \mathbf{device} \in \mathbf{sub_devices}, \quad \mathbf{date} \in [\mathbf{start_day}, \mathbf{end_day}]$

Objective Function

1、如期交付

$$\max \sum_{\text{order} \in \text{sub_orders}} \left[10 \times 1_{\{\text{start_day} = \mathbf{需求日期}_{order}\}} + (\text{end_day} + \text{extend_day} - \mathbf{需求日期}_{order} + 1) \times 1_{\{\text{start_day} \neq \mathbf{mx} \neq \mathbf{nx} \neq \mathbf{nx}$$

2、生产效率

Constraints

1、设备产能时间约束

$$\sum_{\mathrm{wo} \in \mathrm{list_wo}}$$
需求量 $_{wo} \times$ 加工时间 $_{wo,device} \times x_{wo,device,date}$ + 切换时间 $_{device} \times \sum_{\mathrm{prod} \in \mathrm{sub_products}} z_{prod,device,date}$ + buffer_time $\leq \mathrm{work_day}_{device,date}$

2、物料使用量上限约束

 $\sum_{(wo,device)\in wo\ av\ device} x_{wo,device,date} \times \mathbf{x} \mathbf{x} \mathbf{b}_{wo} \leq \mathrm{material_limit}_{material,date}$



3、唯一设备时间约束

Minimize C_{max}

$$\sum_{\text{device} \in \text{sub_devices}} \sum_{\text{date} \in [\text{start_day}, \text{end_day}]} x_{\text{wo}, \text{device}, \text{date}} \leq 1$$

$$w_t \leq 2$$

4、工艺路径约束

Minimize C_{max}

$$\sum_{\text{device} \in \text{sub_devices}} \sum_{\text{date} \in [\text{start_day}, \text{end_day}]} x_{\text{wo}, \text{device}, \text{date}} \leq 1$$

$$w_t < 2$$

5、前工序加工时,才能加工后工序

Minimize C_{max}

6、如期交付判定

$$y_{\text{order}} = \sum_{\text{device} \in \text{route_oper_av_device}_{\text{dict_order_tail_wo}[order]}} \sum_{\text{date} \in [\text{start_day,min(total_day,\bf mixtbf{mixtb$$

7、产品是否加工识别

 $z_{prod,device,date} \ge x_{wo,device,date}$

3.2 精细排程

一、约束规划

决策变量:

 t_o : 工单 wo 开始加工时间

 $x_{d,s,o}$: 二进制变量,表示工单 w 是否在设备 d 的班别 s 上加工

 $y_{d,q1,q2}$: 二进制变量,表示在设备 d 上 $\mathrm{o}1$ 和 $\mathrm{o}2$ 是否存在相邻前后关系

 $z_{d,s,o1,o2}$: 二进制变量,表示在设备 ${
m d}$ 上,不同班次之间工单 ${
m o1}$ 和 ${
m o2}$ 是否相邻



目标: 最小化切换总时间

min
$$\sum_{d,o_1,o_2}$$
 switch_time $(d,\operatorname{prod}(o_1),\operatorname{prod}(o_2)) \cdot y_{d,o_1,o_2}$

约束:

1. 工单开始结束时间约束

$$t_o \ge shfit_start(d, s) \sum_d \sum_s x_{d,s,o} \quad \forall o \in O$$

$$t_o \leq \sum_{d,s} (\text{shift_end}(d,s) - \text{process_time}(o,d)) \cdot x_{d,s,o}, \quad \forall o \in O$$

$$\sum_{d,s} x_{d,s,o} \le 1, \quad \forall oinO$$

2. 工单唯一选择约束

$$\sum_{d} \sum_{s} x_{d,s,o} \leq 1 \quad \forall o \in O$$

3. 前后唯一工单约束

$$\sum_{o_2} y_{d,o,o_2} = \sum_s x_{d,s,o}, \quad \forall d, \forall o \in O$$
$$\sum_{o_1} y_{d,o_1,o} = \sum_s x_{d,s,o}, \quad \forall d, \forall o \in O$$

4、同班次时间间隔: 前工序开始时间 + 加工时长 + 切换时长 <= 后工序开始时间

$$\begin{array}{c} \sum_{o_2}y_{d,o_1,o_2}=1, \quad \forall d\in D\\ \sum_{o_1}y_{d,o_1,o_2}=1, \quad \forall d\in D\\ x_{d,0,o}=1, \quad \forall d \end{array}$$

5、跨班次切换约束识别

$$t_{o_1} + \operatorname{process_time}(o_1, d) + \operatorname{switch_time}(d, \operatorname{prod}(o_1), \operatorname{prod}(o_2)) \le t_{o_2} + M \cdot (1 - y_{d, o_1, o_2})$$

6、跨班次切换时间约束

$$\begin{split} z_{d,s,wo_1,wo_2} & \geq y_{d,wo_1,wo_2} + x_{d,s-1,wo_1} + x_{d,s,wo_2} - 2 \\ t_{wo_2} & \geq \text{shift_start}(d,s) + \text{switch_time}(d,\text{prod}(wo_1),\text{prod}(wo_2)) + M \cdot (z_{d,s,wo_1,wo_2} - 1) \end{split}$$



6、工艺路径约束

$$t_{o_i} + \text{process_time}(o_i, d) \le t_{o_{i+1}} + M \cdot (1 - x_{d, s, wo_{i+1}})$$

 $x_{d, s, o_i} \ge x_{d, s, o_{i+1}}$

7、瓶颈物料约束

$$\sum_{o} x_{d.s.o} \cdot \text{material_demand}(o) \leq \text{material_limit}(material, date)$$

二、启发式

Algorithm 1 启发式排程伪代码

- 1: 初始化和预处理: day = start_day 到 end_day 没有班次信息 (day)
- 2: 跳过当天的调度
- 3: work_orders ← 获取当天的工单 ()
- 4: material_usage ← 初始化物料使用情况 ()
- 5: order_work_orders ← 初始化订单工单列表 (work_orders)
- 6: device_status ← 初始化设备状态 ()
- 7: available_work_orders ← 筛选可用工单 (day, device_status)
- 8: sorted_work_orders ← 排序工单 (available_work_orders, day)
- 9: 排产工单 (sorted_work_orders, day, device_status, material_usage)
- 10: 更新设备状态 (day, device_status)
- 11: 更新订单完成时间 (day, order_work_orders)
- 12: 更新物料使用情况 (day, material_usage)
- 13: work_orders ← 移除已安排工单 (work_orders) work_orders 为空
- 14: 结束当天的调度
- 15: 记录未完成工单 (work_orders)
- 16: 输出结果到 CSV 文件 (results)

4 代码说明

第三方库: numpy | pandas | ortools

运行 python aps_solver.py

修改数据文件路径:

