Экспериментальное сравнение моделей планирования биохимического производства.

В. В. Пырэу, С. А. Тренин

kondratiukvitalik@gmail.com; s.trenin@gmail.com

Целью данной работы является исследование задачи оперативного планирования производства для биохимической промышленности. Анализируются различные постановки задачи составления расписания, учитывающие ограничения, приходящие из практики хранение промежуточных веществ, требования к работе производственных узлов и подготовка станков, например наладка и очистка между запусками. Рассматриваются модели смешанного целочисленного линейного программирования. Это означает, что задачи являются NP-трудными. Основная трудность заключается в том, что при моделировании задач с схожим описанием модели могут сильно отличаться по сложности (числу переменных и ограничений), что негативно сказывается на процессе внедрения моделей в практику. Для решения этого вопроса проводится экспериментальный запуск моделей, разработанных для одной предметной области, в задачах из другой и интерпретация полученных результатов.

Ключевые слова: planning; scheduling; MILP

DOI:

1 Введение

Основная решаемая задача — планирование производства и создание расписаний в ограничениях, диктуемых особенностями ресурсов завода. Эта задача имеет практическое значение, так как производственные процессы усложняются, количество машин растёт, а, как следствие, растут размеры ограничений и имеющегося сырья. Это влечёт за собой то, что ручное создание расписаний и распределения сырья по машинам становится невозможным, а получаемые расписания — слишком неэкономными. В работе [3] приводится детальное описание и классификация постановок задач создания расписаний, а так же богатая классификация разработанных на момент методов моделирования. Основное поле для исследований — это различные способы описать практические требования к расписанию так, чтобы математическая постановка задачи, как задачи оптимизации, было 11 (1) простым и коротким и (2) позволяло найти оптимальное решение быстрее. Так как 12 время работы является зависит не только от сложности постановки задачи, то основным 13 критерием качества модели будет её сложность. 14

Определение 1. Модель — задача целочисленного линейного программирования в общей форме, описывающая практические требования. Значения переменных из допустимых решений задачи будут интерпретироваться как план производства. Сложность модели — число её переменных и ограничений типа равенства и неравенства.

В работах [1], [2], [5], [4] описаны различные задачи из практики и предложены методы по их решению. Утверждается, что методы можно использовать перекрёстно, то есть не только на тех данных, для которых они предложены. Некоторые авторы, как например [1] предлагают модели, которые не гарантируют оптимальность полученных расписаний, однако гарантируют простоту самой модели. В работе описано, в при каких предположениях

об описании процессов какие методы моделирования работают лучше, то есть создают модели с более простым описанием.

2 Описание имеющихся данных

Так как авторы статьи поставили одной из своих целью собрать различные варианты постановок задач планирования из разных предметных областей, то в первую очередь необходимо эти задачи описать. Задача планирования состоит в том, что по описанию процесса необходимо указать, какие операции на каких машинах и с какими входными веществами нужно произвести, чтобы по имеющимся на складе прекурсорам получить заявленное количество продукта.

Oпределение 2. Прекурсор — вещество, имеющееся изначально на складе, из которото будут произведены все требуемые продукты. Также промежуточным прекурсором будем называть вещество, получаемое после некоторых этапов производства, но не требуемое для получения в финале.

В описание задачи входят описания всех прекурсоров, описание производственных узлов — сущностей, способных проводить реакции и описания рецептов приготовления промежуточных прекурсоров и финальных продуктов. Рецепт представляет собой описание одной операции: сколько нужно обрабатывать, на каком оборудовании и какие прекурсоры в какой пропорции, чтобы получить продукт.

Вещества разрешается хранить на складе, который описывается максимальной вместимостью. Некоторые вещества, возможно, хранить нельзя вовсе.

В данной работе рассматривается только пакетное производство. В этом случае на узел подаётся пакет некоторого размера и обрабатывается. Продуктом является пакет вещества-продукта. Для каждого узла известен максимальный и минимальный размер пакета, который можно подать. Этот подход является альтернативным к непрерывному производству, где узлы оперируют с непрерывными потоками данных, но это требует другого подхода к созданию моделей, и поэтому не рассматривается для перекрёстного запуска моделей.

В зависимости от задачи, время обработки пакета может как зависеть, так и не зависеть от его размера. В работе описывается, какие модели способны работать с неравными временами обработки пакета, а какие нет и насколько изменится сложность модели.

Процессы, в зависимости от их структуры делятся на две большие группы: последовательные и сетевые.

Определение 3. Последовательный процесс — процесс, который может быть разделён на несколько стадий, упорядоченных во времени, и пакеты передаются на производство только от предыдущей стадии к следующей. В зависимости от числа стадий эти процессы делятся на одноступенчатые и многоступенчатые.

Собственно, **сетевой** процесс — это тот процесс, что не является последовательным. Как будет показано далее, сетевые процессы являются более общими, но и более сложными для моделирования.

Процессы (в особенности сетевые) удобно представлять себе в виде графов состояний (STN), впервые предложенных в работе [6]. Пример такого графа можно видеть на рисунке 1. Круглыми вершинами обозначаются склады веществ, прямоугольными — задачи, а рёбрами — поток материала (число над ребром — процент вещества в пакете).

Классификация 2 взята из [3] где она является более подробной, но в этой статье параллелизм и наличие многих продуктов/прекурсоров являются параметрами модели.

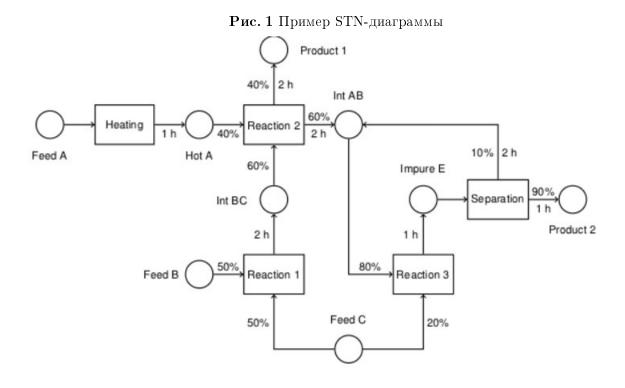
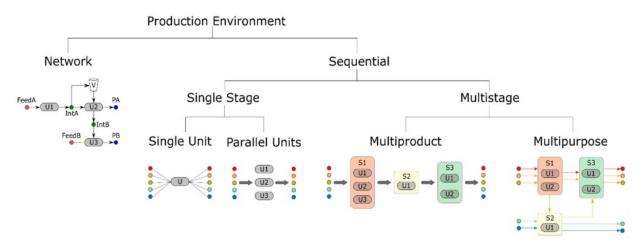


Рис. 2 Классификация процессов



69 Основной вопрос состоит в том, как переход от последовательных процессов к сетевым 70 изменяет модель и какие методы, изобретённые для последовательных моделей примени-71 мы к сетевым и наоборот.

72 3 Описание моделей

73

75

Моделью в рамках данной работы будем называть задачу смешанного целочисленного линейного программирования в общей форме. На данном этапе необходимо закодировать решения, принимаемые системой составления расписаний в переменные, которые будут называться **решающими переменными**. Далее T будет обозначать множество промежутков времени и переменные, с ним связанные. Другими большими латинскими бук-

85

86

87

88

89

91

92

93

95

97

98

99

100

101

102

103

104

105

106

107

108

109

110

112

113

114

вами (с индексами) будут обозначаться непрерывные решающие переменные, малыми бинарные решающие переменные и индексы (в некоторых моделях бинарные переменные 79 и являются своеобразными «индексами» того, что какое-то утверждение верно или нет). Также большими буквами будут обозначаться параметры модели и их множества. Строч-81 ные греческие буквы по умолчанию означают разные затраты, сопровождающие процесс 82 (в моделях, где они присутствуют). 83

Опишем все обозначения, которые будут встречаться в эксперименте.

1. Множества:

- U множество производственных узлов. Индексы у этого множества означают:
 - U_i узлы, способные производить задачу $j \in J$.
- Р множество продуктов (как прекурсоры, так и те, что получаются в процессе реакций). Индексы у этого множества означают:
 - P_i^{in} продукты, потребляемые задачей $j \in J$.
 - $-\stackrel{j}{P_{i}^{out}}-$ продукты, производимые задачей $j\in J.$
 - $-P^{T}$ продукты, которые надо произвести к концу (заказ).
- *T* множество временных промежутков
- J множество задач (задача есть производство некоторого вещества по его рецепту). Индексы у этого множества означают:

 - $-\ J_p^{in}$ задачи, потребляющие продукт $p\in P.$ J_p^{out} задачи, производящие продукт $p\in P.$
 - $-J^{r}u$ задачи, которые могут быть произведены на узле $u\in U$.

2. Параметры:

- $-\ B_u^{min}, B_u^{max}$ минимальный и максимальный размеры пакета для запуска узла $u \in U$.
- S_p^{max} максимальное количество продукта $p \in P$, которое может находиться на складе в любой момент времени.
- D_p внешние требования на производство продукта $p \in P$ °.
- I_p изначальное количество продукта $p \in P$ на складе.
- $\mathcal{T}_{u,j}$ время работы задачи $j \in J$ на узле $u \in U$. По умолчанию считается, что время исполнения задачи не зависит от размера пакета. Будут рассмотренны случаи, в которых время может зависеть от размера пакета, в таком случае этот параметр значит «время работы за килограмм входных веществ».
- $\mathcal{Q}_{p,j}^{in},\mathcal{Q}_{p,j}^{out}$ пропорции входного/выходного продукта $p\in P$ в пакете в рецепте задачи $j \in J$ в случае мультипотребления/мультипроизводства.
- $-\theta_u$ стоимость запуска оборудования $u \in U$ за единицу времени.
- ψ_p стоимость хранения продукта $p \in P$ на складе.
- $-\eta_{p,u}$ стоимость производства продукта $p \in P$ на узле $u \in U$ за килограмм.

В моделях будет рассматриваться целевая функция «Makespan» — общее время производства: 116

1.

min
$$MS$$
s.t.
$$MS \leqslant T_{u,i} \ \forall u \in U, i \in \mathbb{N}$$

Минимизация общего времени выполнения (makespan) при условиях, что оно боль-118 ше, чем время окончания каждого запуска каждого узла — $T_{u,i}$. В зависимости от 119

представления времени в модели величина справа будет по-разному выражаться из переменных.

4 Вычислительный эксперимент

Эксперимент состоит в том, что практическая задача будет закодирована разным способом в набор решающих переменных и ограничений и подана на вход COIN-OR Branch-and-Cut (CBC) алгоритму, а далее полученные значения будут интерпретированы и визуализированы в виде диаграмм Ганта. Цель эксперимента состоит в том, чтобы сравнить разные алгоритмы на разных данных и проинтерпретировать полученные результаты. Способ кодирования плана для солвера и интерпретации зависит от подхода к моделированию времени и является основным объектом исследований. Пример диаграммы Ганта можно найти в [5] и на рисунке 3. Эта диаграмма соответствует некоторому плану для процесса 1. По оси Ох отложено время, а по оси оУ — производственные узлы. Прямоугольники — это запуски задачи, а числа в них обозначают размер пакета для обработки. Такие диаграммы помогают визуально понять качество расписания и работы решающих алгоритмов.

Основные метрики сравнения подходов к моделированию: количество переменных, количество ограничений, качество расписания, получаемого за ограниченное время, время, необходимое для получения оптимального расписания.

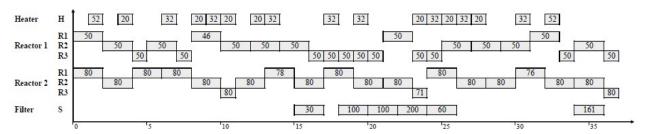


Рис. 3 Пример диаграммы Ганта

138 5 Модели

5.1 Базовая модель с дискретным временем

Для начала опишем ещё одну классификацию рассматриваемых моделей. Как было описано ранее, от алгоритма ожидаются ответы на два основных вопроса: Когда запускать задачи на узлах и какое количество вещества подавать на вход. Размер пакета кодируется достаточно просто — это переменная непрерывного типа (нет требования на целочисленность). О времени есть два основных подхода, хорошо описанные в [reallife]: моделирование порядка запусков на узлах и моделирование фиксированного времени начала запуска. Говоря формально, в первом случае вводятся переменные-индикаторы того, что один процесс начинается раньше другого, а потом выбираются времена как непрерывные переменные. Во втором случае временная шкала делится на периоды и вводятся переменные-индикаторы того, что процесс начался в заданный момент. После этого выбираются времена, как непрерывные переменные. Помимо этого, можно классифицировать второй тип дальше: считаем ли мы ширину промежутка фиксированной (между точками

155

156

157

158

168

187

188

189

190

191

192

193

194

на шкале проходит одинаковый период времени) или плавающей (длина промежутка или 152 точное значение момента времени — переменная). 153

Базовая модель, описываемая в этой части будет принадлежать второму типу: мы поделим заранее шкалу на моменты времени и введём переменные для каждого запуска в каждый момент времени. Эта модель взята из [lpheuristic] и критикуется за большое число переменных в случае плотной временной сетки и низкое качество в случае разряженной.

Опишем переменные детальнее:

- 1. MS общее время работы системы. 159
- 2. $b_{u,j,t}$ общее количество вещества, потребряемого процессом $j \in J$ на узле $u \in U$ 160 в момент времени $t \in T$, где T — натуральные числа некоторого отрезка (времена 161 на шкале). Заранее подбирается константа, являющаяся некоторой оценкой на общее 162 время работы. 163
- 3. $s_{p,t}$ количество вещества $p \in P$ на складе в момент времени $t \in T$. Считается, что 164 $s_{p,0}$ даны (начальное состояние складов). 165
- 4. $x_{u,j,t}$ индикатор того, что задача $j \in J$ началась на узле $u \in U$ в момент времени 166 $t \in T$. 167

Опишем ограничения:

- 1. $MS \geqslant x_{u,j,t}t + \mathcal{T}_{u,j} \ \forall u \in U, j \in J, t \in T$ общее время работы не меньше, чем время 169 окончания каждого процесса. 170
- 2. $x_{u,j,t}B_u^{min}\leqslant b_{u,j,t}\leqslant x_{u,j,t}B_u^{max}\ \forall u\in U,j\in J,t\in T$ пакет, потребляемый процессом 171 $j \in J$ на узле $u \in U$ лежит между максимальным и минимальным размерами, которые 172 узел может принять. Если процесс не запускается, то вещества он не потребляет. 173
- $\mathcal{Q}_{p,j}^{out}b_{u,j,t} \sum_{j\in J_p^{in}, u\in U_j, t\geqslant 1}\mathcal{Q}_{p,j}^{in}b_{u,j,t} \ \forall t\geqslant 1, p\in P$ уравнения 3. $s_{p,t} = s_{p,t-1} +$ 174 $j \in J_n^{out}, u \in U_j, t - \mathcal{T}_{u,j} \geqslant 1$

баланса склада. Количество вещества в момент времени t есть количество вещества 175 в момент t-1 плюс то, что успели к этому моменту произвести, минус количество, 176 которое потребляют начатые процессы. 177

- 178
- 4. $0 \leqslant s_{p,t} \leqslant S_p^{max}$ ограничения на объем хранящихся на складе веществ. 5. $\sum \qquad \leqslant 1 \ \forall t \in T, u \in U$ ограничения одновременности. В момент време-179 $j \in U_j, t' \in [t - \mathcal{T}_{u,j}, t] x_{u,j,t'}$

ни t узел u выполняет не более одной задачи. 180

- 6. $s_{p,0} = I_p \, \forall p \in P$ начальное состояние складов. 181
- 7. $s_{p.max(T)} \geqslant D_p \ \forall p \in P$ требование на заказ. 182

При использовании этого подхода к процессу, изображенному на диаграмме 1 и дан-183 ных, описанных в [5] было получено 20860 решающих переменных. За 10 минут работы 184 было найдено расписание, затрачивающее 60 рабочих часов, что уступает почти в 2 раза 185 результатам, полученным в оригинальной работе [5]. 186

5.2Двухступенчатая схема.

Основная проблема базового подхода к моделированию состоит в том, что из-за плотной шкалы времени число переменных становится очень большим. Также сложность получаемых моделей растет не от количества запусков задач на производственных узлах, а преимущественно от их длительности (так как увеличивается количество точек на шкале). Это делает модель абсолютно неприменимой в случае, если makespan растёт.

Однако для того, чтобы записать уравнения баланса склада, которые представляют основное ограничения на запуски процессов, достаточно знать не точное время запуска, а

порядок запусков. Это наводит на мысль о том, что можно разрядить временную сетку, 195 позволив системе очень грубо расставить задачи на временной шкале. Очевидно, этот 196 подход даст расписание малого качества, так как задачам станет запрещено запускаться 197 в произвольное время. Однако, получив приближенное расписание, можно решить задачу 198 оптимизации на второй фазе и, зная размеры пакетов всех задач постараться разместить задачи максимально плотно, чтобы минимизировать общее время производства. Более 200 детально этот метод моделирования описан в оригинальной статье [1], в которой он был 201 впервые предложен. 202

Первая фаза совпадает с базовой моделью с дискретным временем из 1. Единственное отличие, что теперь множество временных меток T содержит не всевозможные времена начала задачи, а только некоторые (например, кратные некоторому значению). Шириной временной сетки будем называть расстояние между соседними точками (подразумевается, что оно одинаковое). Заметим, что если взять ширину сетки равной максимальному времени, то задача составления расписания упрощается, так как на одной машине при любом выборе времени начала задачи сами задачи не пересекутся во времени. Это позволяет не писать отдельно ограничения. Выбор ширины сетки представляет собой отдельную исследовательскую задачу, так как ведёт к упрощению модели, но ухудшению качества расписания. Это явление в английской литературе называется «tradeoff».

На второй фазе ставится задача оптимизации, однако размеры пакетов для задач считаются известными, что упрощает модель. Также грубое приближение даёт некоторые ограничения на максимальные и минимальные значения времени старта и окончания за-

Переменные:

199

203

204

205

206

208

209

210

212

213

214

215 216

217

218

219

220

221

222

223

224

225

226

227

228

229

230

231

232

233

234

238

239

- 1. MS общее время работы системы.
- 2. $S_{n,u}, F_{n,u}$ минимальные времена старта и окончания n-той задачи, работающей на узле $u \in U$. В отличие от первой фазы, тут задачи не делятся по типу, так как тип задачи уже не важен. В первой фазе алгоритм определил задачи и их последовательность, а так же потребляемые материалы, а значит теперь необходимо их просто плотнее поставить на шкале. Значит, решающих переменных стало меньше
- 3. $s_{n,u,t}, f_{n,u,t}$ «переменные Хевисайда», индикаторы того, что $S_{n,u} \leqslant t$ и $F_{n,u} \leqslant t$. На сей раз t берется не из разряженной шкалы, а из полной. Эти переменные требуются для описания баланса склада — для момента времени t можно выразить всё, что на склад было отправлено как произведение размера пакета операции на индикатор того, что операция успела начаться, а так же всё, что с склада было извлечено.
- 4. $stock_{p,t}$ объем вещества на складе к моменту времени t.

Будем обозначать $\overline{S}_{n,u}, \underline{S}_{n,u}$ — верхняя и нижняя границы на время начала. Аналогичные ограничения можно ввести на время окончания. Верхней границей на время начала окончания будет полученное время на первой фазе: цель второй фазы состоит в том, что алгоритм распологает плотнее задачи на шкале. Очевидно, ожидается, что новое время начала будет меньше предыдущего. Нижняя граница считается тривиально: $\underline{S}_{n,u} = \sum \mathcal{T}_{u,j_m}$

— сумма времён выполнения всех предыдущих задач. $\underline{T}_{n,u} = \underline{S}_{n,u} + \mathcal{T}_{u,j_n}$ — нижняя гра-235 ница на время окончания задачи получается из границы на время старта прибавлением 236 длительности задачи. 237

Ограничения:

1. $MS \geqslant F_{u,n}$ — общее время работы не меньше, чем время окончания каждого процесса.

- 2. $S_{n,u} \geqslant F_{n-1,u}$ очередная задача начинается не раньше, чем закончится предыдущая. 240
- 241
- 3. $F_{n,u} = S_{n,u} + \mathcal{T}_{u,j_n}$ время окончания это время начала плюс длительность задачи. 4. $s_{n,u,t} \leqslant \frac{t S_{n,u}}{max(T)} + 1$, $s_{n,u,t} \geqslant \frac{t S_{n,u} + 1}{max(T)}$, $f_{n,u,t} \leqslant \frac{t F_{n,u}}{max(T)} + 1$, $f_{n,u,t} \geqslant \frac{t F_{n,u} + 1}{max(T)}$ «переменные уклугия». 242 Хевисайда» действительно являются индикаторами того, событие начала и конца вы-243 полнения задачи произошло не раньше некоторого времени. max(T) — максимальное 244 рассматриваемое время. 245
- 5. $s_{n,u,t}=0$ при $t<\underline{S}_{n,u}$ и $s_{n,u,t}=1$ при $t\geqslant \overline{S}_{n,u}$. $f_{n,u,t}=0$ при $t<\underline{F}_{n,u}$ и $f_{n,u,t}=1$ при 246 t ≥ F_{n,u} — ограничения на минимальное и максимальное время старта и окончания, 247 описанное выше. 248
- 6. $stock_{p,t} = s_{p,0} + \sum_{u \in U, n \in N_u} q_{u,n,p}^{out} f_{n,u,t} q_{u,n,p}^{in} s_{n,u,t}$, где $q_{u,n,p}^{in}, q_{u,n,p}^{out}$ потребляемое и произво-249
- димое количество материала n-той операцией, производимой на узле u. Эти величины 250 можно посчитать, используя размеры пакетов $b_{u,j,t}$, посчитанные в первой фазе. Для 251 этого следует выбрать те моменты времени t, когда задача действительно была запу-252 щена (пакет имеет ненулевой размер), отсортировать пакеты по времени и назначить 253 номера задачам, а также умножить размер пакета на $\mathcal{Q}_{p,j}^{in}$ или $\mathcal{Q}_{p,j}^{out}$ — долю содержания 254 в нём нужного вещества. 255
- 7. $stock_{p,max(T)} \geqslant D_p$ требование на заказ. 256

Основной выигрыш данного подхода состоит в разбиении задачи составления на две подзадачи: определение примерного порядка и размера пакета для каждой задачи и уточнение времён запуска для достижения оптимальности. Именно из-за использования на втором этапе грубого приближения из первого теряется оптимальность расписания.

6 Заключение 261

257

258

259

260

265

Желательно, чтобы этот раздел был, причём он не должен дословно повторять ан-262 нотацию. Обычно здесь отмечают, каких результатов удалось добиться, какие проблемы 263 остались открытыми. 264

Литература

- [1] F. Blomer, H.-O. Gunther LP-based heuristics for scheduling chemical batch processes, 2010 266 International Journal of Production Research, 38:5, 1029-1051 doi: http://dx.doi.org/10.1080/ 267 002075400189004. 268
- [2] Georgios P. Georgiadis, Georgios M. Kopanos, Antonis Karkaris, Harris Ksafopoulos and Michael 269 C. Georgiadis Optimal Production Scheduling in the Dairy Industries, 2019 Industrial & 270 Engineering Chemistry Research 58 (16), 6537-6550 doi: http://dx.doi.org/10.1021/acs. 271 iecr.8b05710. 272
- Georgiadis, Georgios P. and Elekidis, Apostolos P. and Georgiadis, Michael C. Optimization-273 Based Scheduling for the Process Industries: From Theory to Real-Life Industrial Applications, 274 2019 Industrial & Engineering Chemistry Research 58 (16), 6537-6550 doi: http://dx.doi.org/ 275 10.3390/pr7070438. 276
- Siqun Wang, Monique Guignard Hybridizing Discrete- and Continuous-Time Models For Batch 277 Sizing and Scheduling Problems, 2006 Computers & Operations Research Volume 33, Issue 4 278 doi: http://dx.doi.org/10.1016/j.cor.2004.11.013. 279
- Christos T. Maravelias and Ignacio E. Grossmann Minimization of the Makespan with a Discrete-280 Time State-Task Network Formulation, 2003 Industrial & Engineering Chemistry Research 281 doi: http://dx.doi.org/10.1021/ie034053b. 282

[6] E.Kondili, C.C.Pantelides, R.W.H.Sargent A general algorithm for short-term scheduling of batch operations—I. MILP formulation, 1993 Computers & Chemical Engineering doi: http://dx.doi.org/10.1021/ie034053b10.1016/0098-1354(93)80015-F.

Поступила в редакцию