

離散最適化基礎論

ジョブ・スケジューリングのアルゴリズム

第4回

NP 困難性と計算量の分類

岡本 吉央 (電気通信大学)

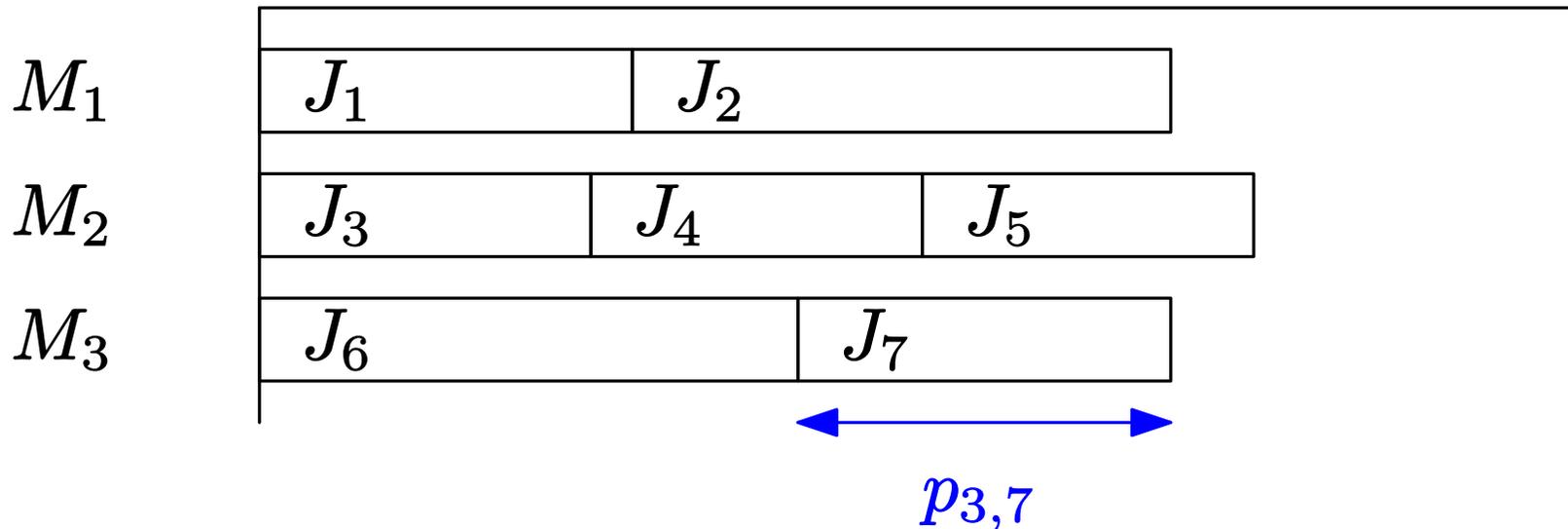
okamotoy@uec.ac.jp

2024年11月5日

最終更新：2024年11月5日 13:01

1. スケジューリング問題の分類 (10/1)
 - * 休み (出張) (10/8)
 - * 休み (体育祭) (10/15)
2. 整列による解法 (10/22)
3. 動的計画法 (10/29)
4. **NP 困難性と計算量の分類** (11/5)
5. 計算複雑性による問題の分類 (11/12)
6. リスト・スケジューリング (11/19)

- 7. 先行制約：基礎 (11/26)
 - * 休み (秋ターム試験) (12/3)
- 8. 先行制約：多機械 (12/10)
- 9. 先行制約：他の半順序 (12/17)
- 10. ショップ・スケジューリング：基礎 (12/24)
 - * 休み (冬季休業) (12/31)
- 11. ショップ・スケジューリング：機械数が定数 (1/7)
- 12. ショップ・スケジューリング：機械数が可変 (1/14)
- 13. 近似可能性と近似不可能性 (1/21)
- 14. 多項式時間近似スキーム (1/28)
 - * なし (2/4)



- 機械の集合 $\mathcal{M} = \{M_1, M_2, \dots, M_m\}$
 添字 $i \in \{1, 2, \dots, m\} =: [m]$
- ジョブの集合 (仕事) $\mathcal{J} = \{J_1, J_2, \dots, J_n\}$
 添字 $j \in \{1, 2, \dots, n\} =: [n]$
- 処理時間 $p \in \mathbb{Q}_{\geq 0}^{m \times n}$ (非負有理数の行列)
 $p_{ij} = M_i$ における J_j の処理時間

今日の内容・目標

アルゴリズムの計算量に関する基礎概念を身に付ける

- 問題, インスタンス
- 多項式時間アルゴリズム, 擬多項式時間アルゴリズム
- 弱 NP 困難性, 強 NP 困難性

NP 困難性の証明をできるようになる

- $P2 \parallel C_{\max}$
- $P \parallel C_{\max}$
- $1 \mid r_j \mid L_{\max}$

1. **アルゴリズムと計算量の基本的な考え方**
2. NP 困難性の基本的な考え方
3. ジョブ・スケジューリング問題の NP 困難性証明の例

-
- 岡本吉央, アルゴリズムを勉強する前に読む 12 章, 数学セミナー 2023 年 4 月号~2024 年 3 月号.

アルゴリズムには入力と出力がある



アルゴリズムが入力を処理した結果が出力である

アルゴリズムには入力と出力がある

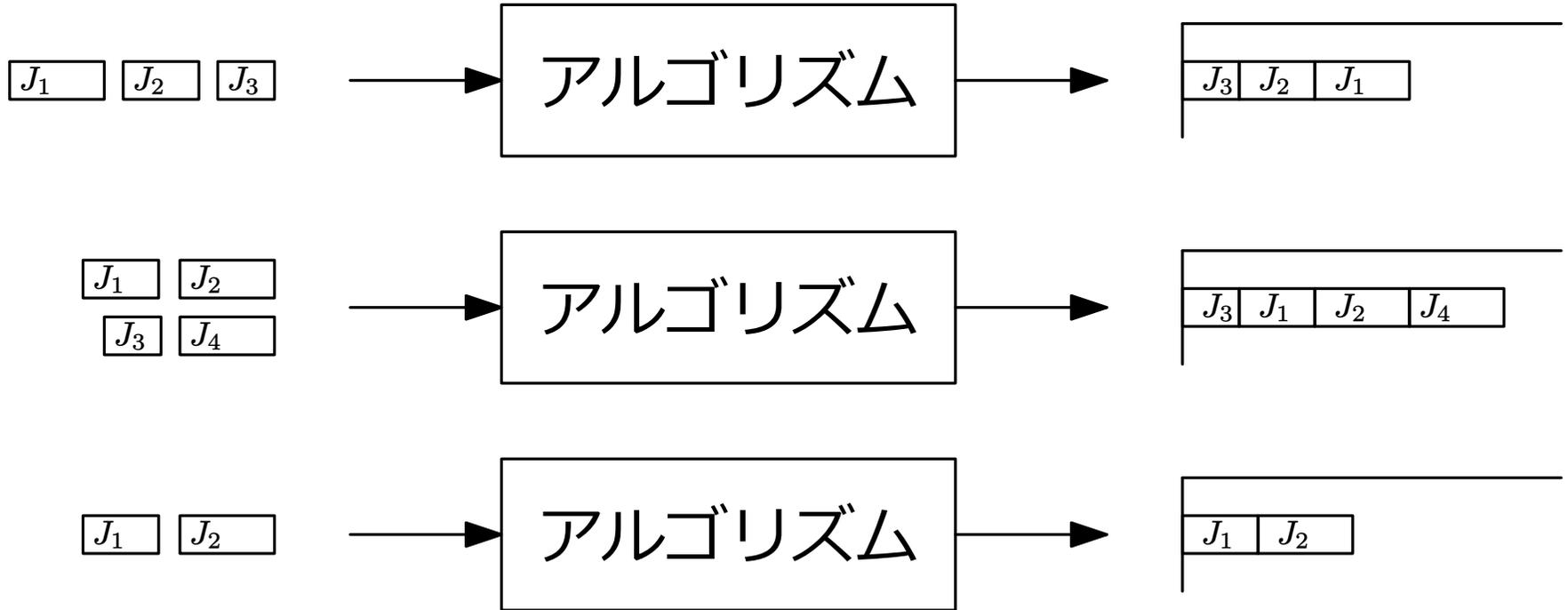


アルゴリズムが入力を処理した結果が出力である

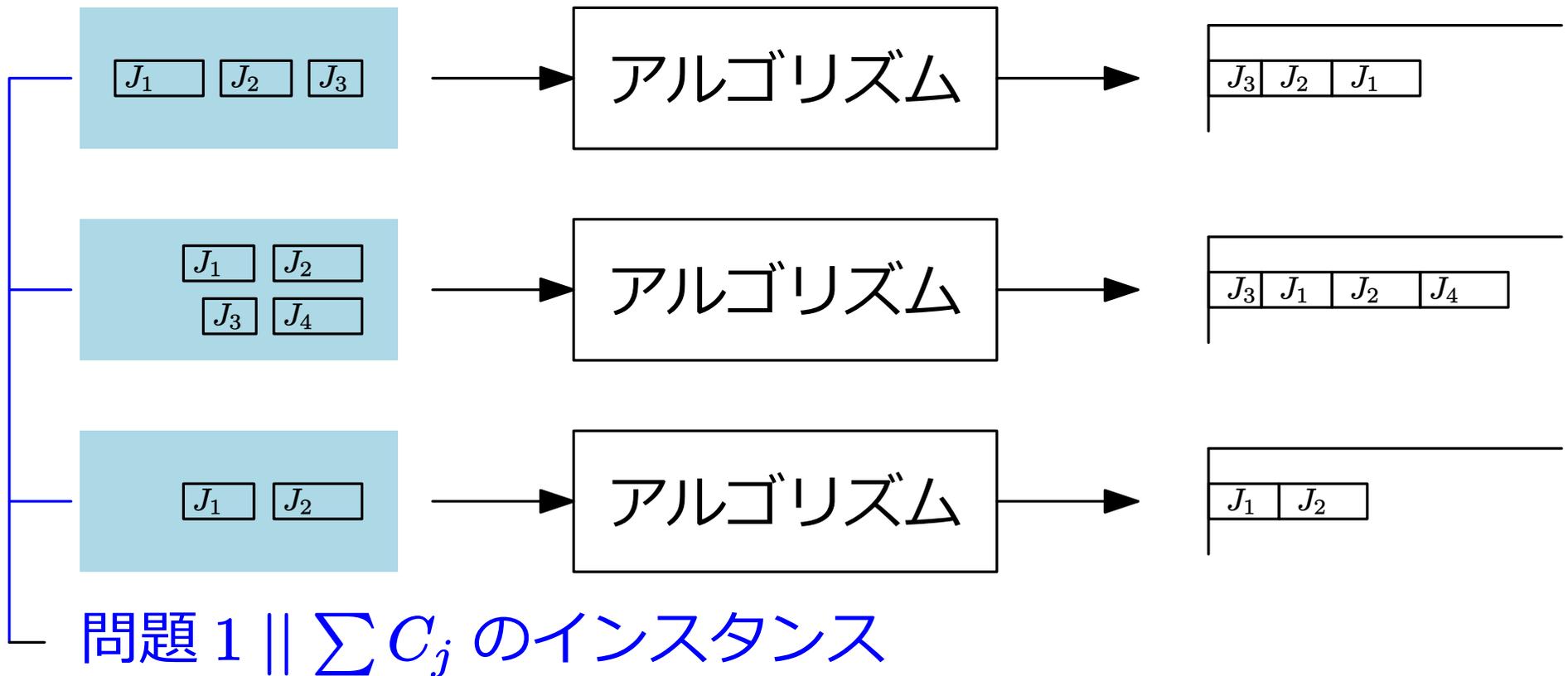
問題 1 $\parallel \sum C_j$ の場合



問題 1 $\parallel \sum C_j$ の場合



問題 1 $\parallel \sum C_j$ の場合



注意 (アルゴリズム全般に関する)

問題 と **インスタンス** を区別する

ジョブ・スケジューリングの問題

ジョブ・スケジューリングの問題の1つは、
3つ組記法 $\alpha | \beta | \gamma$ で表される

ジョブ・スケジューリングの問題のインスタンス

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ のインスタンスの1つは、
その問題を解くアルゴリズムの入力で表される

注意：問題によって、入力 (インスタンス) の形式は異なる

問題 1 $\parallel \sum C_j$ のインスタンス

$$n \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, p_1, p_2, \dots, p_n \in \mathbb{Q}_{\geq 0}$$

意味 : n はジョブ数

p_j はジョブ J_j の処理時間 ($j \in [n]$)

問題 1 || $\sum C_j$ のインスタンス

$$n \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, p_1, p_2, \dots, p_n \in \mathbb{Q}_{\geq 0}$$

意味 : n はジョブ数

p_j はジョブ J_j の処理時間 ($j \in [n]$)

問題 R || L_{\max} のインスタンス

$$n \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, m \in \mathbb{Z}_{\geq 0},$$
$$p_{i,j} \in \mathbb{Q}_{\geq 0}, d_j \in \mathbb{Q}_{\geq 0} (i \in [m], j \in [n])$$

意味 : n はジョブ数, m は機械数

$p_{i,j}$ は機械 M_i におけるジョブ J_j の処理時間

d_j はジョブ J_j の納期 ($i \in [m], j \in [n]$)

問題 $P \parallel C_{\max}$ のインスタンス

$$n \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, m \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, p_j \in \mathbb{Q}_{\geq 0} (j \in [n])$$

意味 : n はジョブ数, m は機械数

p_j はジョブ J_j の処理時間 ($j \in [n]$)

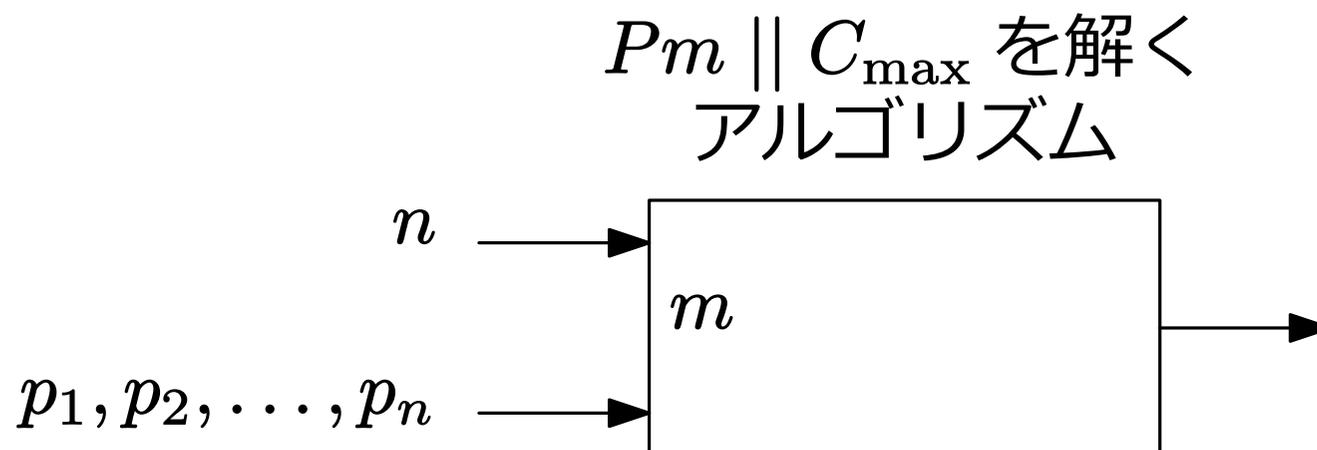
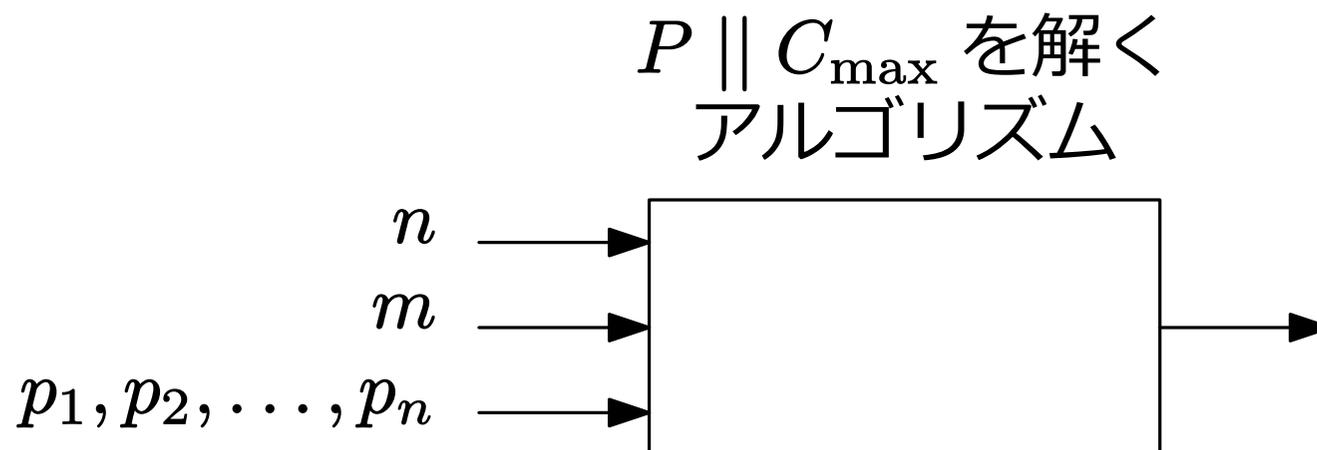
問題 $Pm \parallel C_{\max}$ のインスタンス

$$n \in \mathbb{Z}_{\geq 0}, p_j \in \mathbb{Q}_{\geq 0} (j \in [n])$$

意味 : n はジョブ数

p_j はジョブ J_j の処理時間 ($j \in [n]$)

注意 : m は定数 (入力の一部ではない)



注意 (アルゴリズム全般において)

アルゴリズムを記述するためには
計算モデル を指定する必要がある

この講義では, **word RAM** を使う (Fredman, Williad '90)

- word \rightsquigarrow 語を扱える
- RAM \rightsquigarrow ランダム・アクセス機械
番地指定でメモリへアクセスできる

仮定

- 入力数値は 1 語に収まる

1ステップでできること

- 語に対する算術演算, 論理演算, 比較演算, ビット演算
- 番地指定によるメモリアクセス, 条件分岐, 出力 (停止)

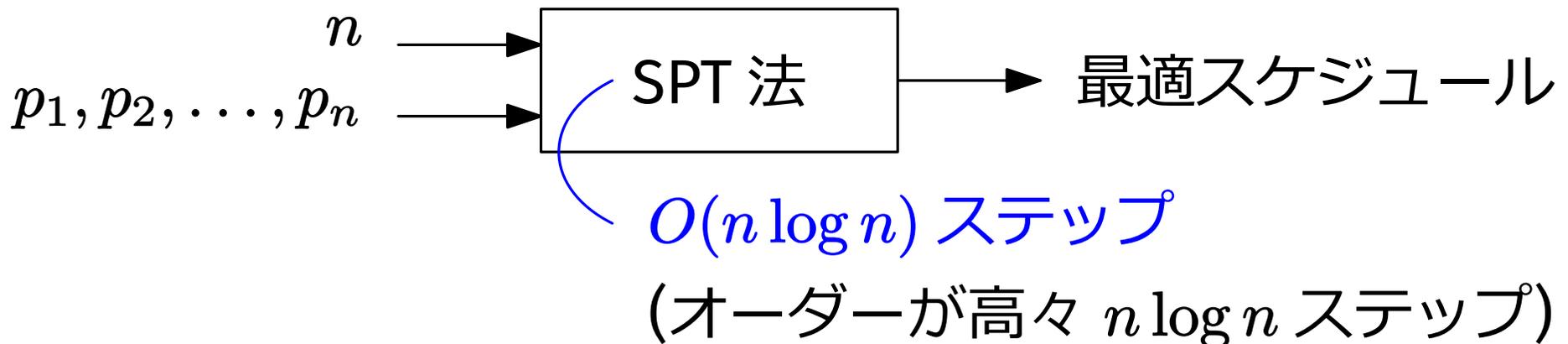
\rightsquigarrow 「普通のプログラミング」でできることは大体できると思ってよい

定義 (非形式) : アルゴリズムの計算量

問題 $\alpha \mid \beta \mid \gamma$ を解くアルゴリズムの計算量とは、
問題 $\alpha \mid \beta \mid \gamma$ の各インスタンス I に対して、
出力を行うまでに費やすステップ数

- ステップ数はインスタンスに依存する

例 : $1 \parallel \sum C_j$ に対する SPT 法の計算量が $O(n \log n)$ とは



スケジューリング問題のインスタンス

- ジョブ数 n
- 機械数 m
- 処理時間 $p_{i,j}$
- 納期 d_j
- 到着時刻 r_j
- ...

スケジューリング問題のインスタンス サイズ

- ジョブ数 n
 - 機械数 m
 - 処理時間 $p_{i,j}$
 - 納期 d_j
 - 到着時刻 r_j
 - ...
- $O(\log p_{i,j})$
 - $O(\log d_j)$
 - $O(\log r_j)$

計算量の測り方

計算量は次をパラメータとして算出する

- 入力となる集合の要素数 : n, m, \dots
- 入力となる数値 : $p_{i,j}, d_j, r_j, \dots$

代表記法 : $N =$ 集合の要素数, $P =$ 数値

アルゴリズムの計算量の概念

アルゴリズムの計算量が $\left\{ \begin{array}{l} \text{強多項式時間} \\ \text{弱多項式時間} \\ \text{擬多項式時間} \end{array} \right\}$ とは、
任意のインスタンスに対して、
計算量が高々 $\left\{ \begin{array}{l} N \\ N, \log P \\ N, P \end{array} \right\}$ の多項式であること

注 : 強多項式時間 \Rightarrow 弱多項式時間 \Rightarrow 擬多項式時間

多項式時間

多項式時間ではない

代表記法 : $N =$ 集合の要素数, $P =$ 数値

アルゴリズムの計算量の概念

アルゴリズムの計算量が $\left\{ \begin{array}{l} \text{強多項式時間} \\ \text{弱多項式時間} \\ \text{擬多項式時間} \end{array} \right\}$ とは、
任意のインスタンスに対して、
計算量が高々 $\left\{ \begin{array}{l} N \\ N, \log P \\ N, P \end{array} \right\}$ の多項式であること

強多項式時間

弱多項式時間

擬多項式時間

計算量



- $O(n \log n)$ 強多項式時間
- $O(n^2 \log \sum p_j)$ 弱多項式時間
- $O(n^4 \sum p_j)$ 擬多項式時間

アルゴリズムの計算量の概念

アルゴリズムの計算量が $\left\{ \begin{array}{l} \text{強多項式時間} \\ \text{弱多項式時間} \\ \text{擬多項式時間} \end{array} \right\}$ とは、

任意のインスタンスに対して、

計算量が高々 $\left\{ \begin{array}{l} N \\ N, \log P \\ N, P \end{array} \right\}$ の多項式であること

まとめ : $1 \parallel \gamma$

γ

計算量

		計算量	
C_{\max}	最大完了時刻	$O(n)$	強多項式時間
$\sum C_j$	総完了時刻	$O(n \log n)$	強多項式時間
L_{\max}	最大納期ずれ	$O(n \log n)$	強多項式時間
$\sum T_j$	総納期遅れ	$O(n^4 \sum p_j)$	擬多項式時間
$\sum U_j$	納期遅れジョブ数	$O(n \log n)$	強多項式時間

1. アルゴリズムと計算量の基本的な考え方
2. **NP 困難性の基本的な考え方**
3. ジョブ・スケジューリング問題の NP 困難性証明の例

-
- R. K. Karp, Reducibility Among Combinatorial Problems. In R. E. Miller, J. W. Thatcher (eds.). *Complexity of Computer Computations*. Plenum, 1972, pp. 85–103.
 - M. R. Garey, D. S. Johnson, *Computers and Intractability: A Guide to the Theory of NP-Completeness*. W. H. Freeman and Company, 1979.

前回の結果

(再掲)

1 || $\sum T_j$ は $O(n^4 \sum p_j)$ 時間で解ける

擬多項式時間 (多項式時間ではない)

Q 1 || $\sum T_j$ は多項式時間で解けるか？

A 分からない (未解決問題)

前回の結果

(再掲)

1 || $\sum T_j$ は $O(n^4 \sum p_j)$ 時間で解ける

擬多項式時間 (多項式時間ではない)

Q 1 || $\sum T_j$ は多項式時間で解けるか？

A 分からない (未解決問題)

アルゴリズム界の現状

問題が **NP 困難** であることを証明して
多項式時間で解けないことの傍証としている

ここでは、NP 困難性の考え方を応用するだけなので、定義はせずに、その使い方のみを説明する

用語法：NP 困難

NP 困難 (NP-hard) という用語は、問題に対して使う

ここでは、NP 困難性の考え方を応用するだけなので、定義はせずに、その使い方のみを説明する

用語法：NP 困難

NP 困難 (NP-hard) という用語は、問題に対して使う

事実：NP 困難性の使い方

問題 α | β | γ が NP 困難, かつ, $P \neq NP$
 \Rightarrow 問題 α | β | γ は多項式時間で解けない

未解決問題 : $P \neq NP$

NP 困難性の証明法

問題 α | β | γ が NP 困難だと証明したいとき

1. 既に NP 困難だと知られている問題 Π を持ってくる
2. Π を α | β | γ に多項式時間で **帰着** する

Π を解くアルゴリズム

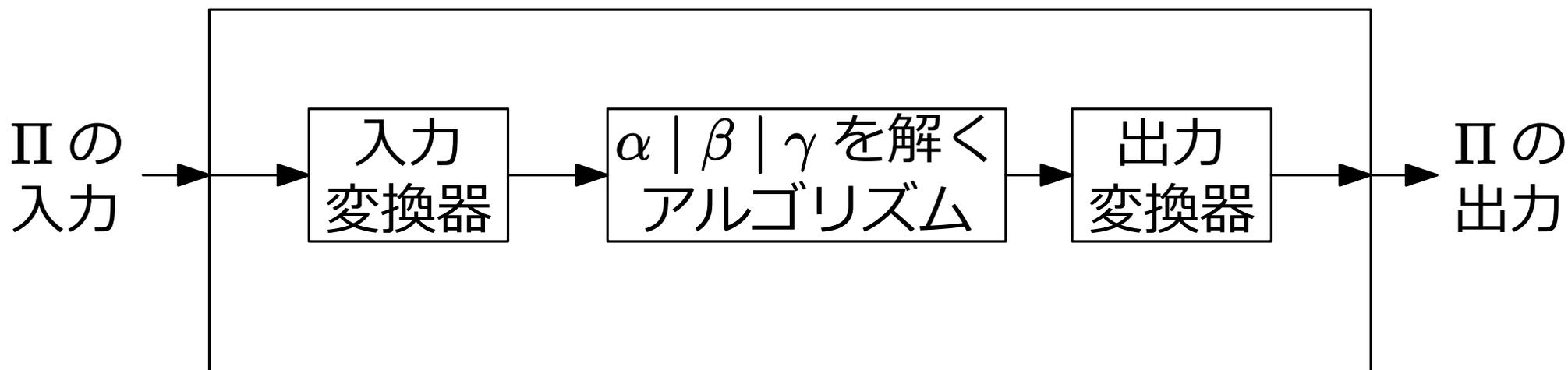


NP 困難性の証明法

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が NP 困難だと証明したいとき

1. 既に NP 困難だと知られている問題 Π を持ってくる
2. Π を $\alpha | \beta | \gamma$ に多項式時間で **帰着** する

Π を解くアルゴリズム



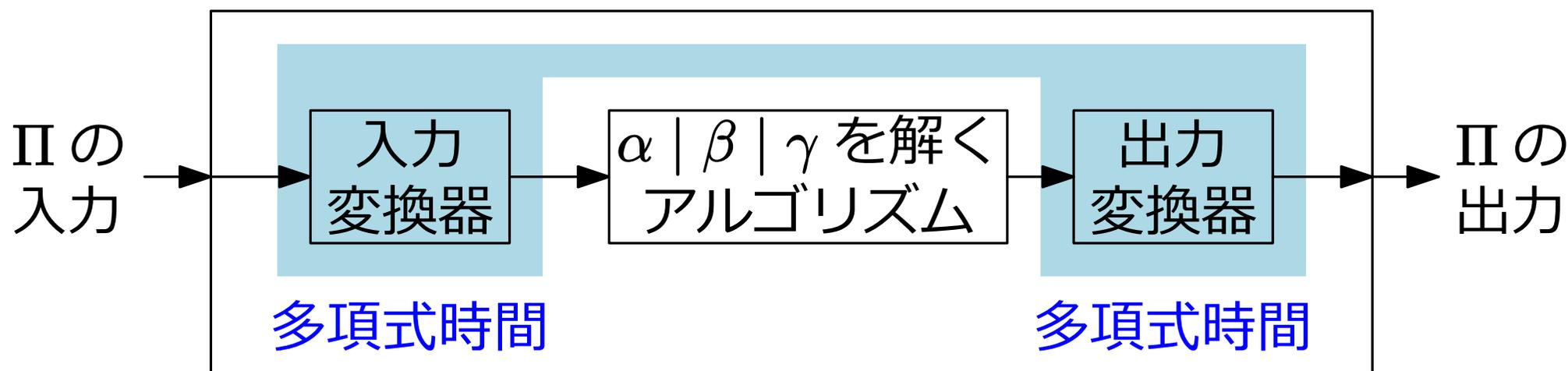
NP 困難性の証明法

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が NP 困難だと証明したいとき

1. 既に NP 困難だと知られている問題 Π を持ってくる
2. Π を $\alpha | \beta | \gamma$ に多項式時間で **帰着** する

Π を解くアルゴリズム

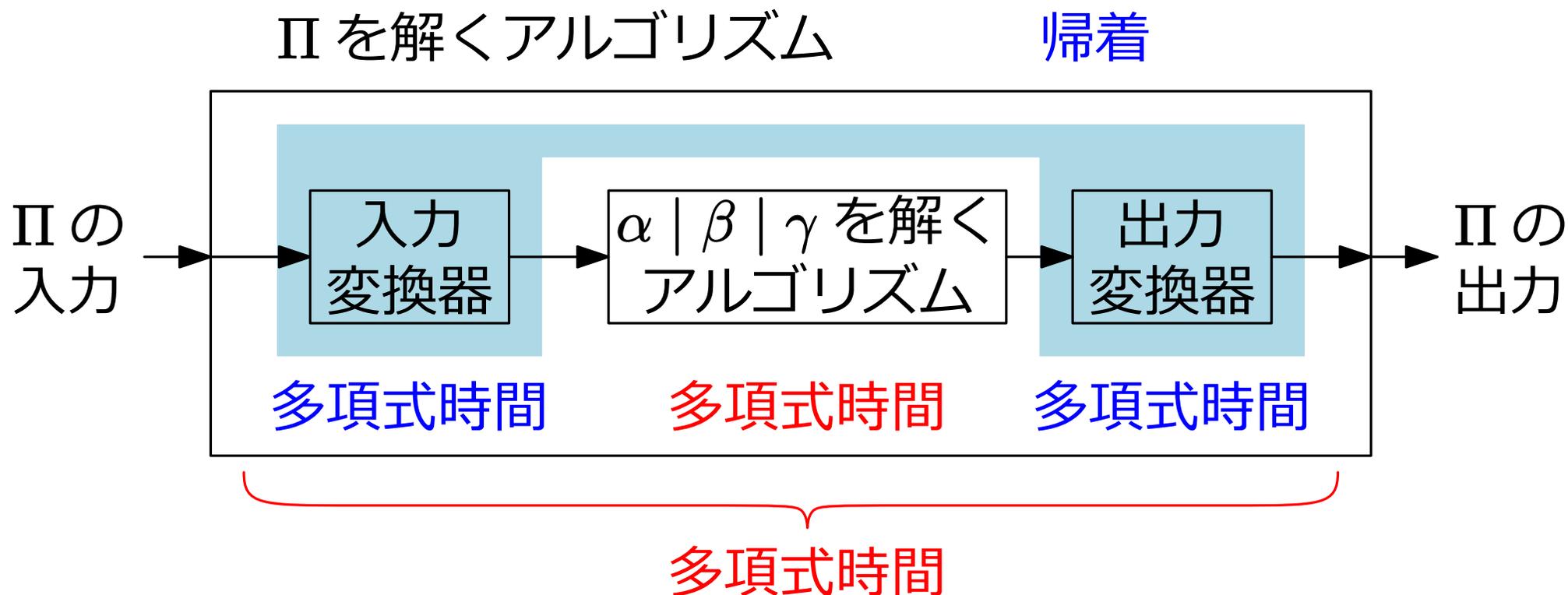
帰着



NP 困難性の証明法

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が NP 困難だと証明したいとき

1. 既に NP 困難だと知られている問題 Π を持ってくる
2. Π を $\alpha | \beta | \gamma$ に多項式時間で **帰着** する



NP 困難性の証明法

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が NP 困難だと証明したいとき

1. 既に NP 困難だと知られている問題 Π を持ってくる
2. Π を $\alpha | \beta | \gamma$ に多項式時間で **帰着** する

NP 困難性の帰結

Π が多項式時間で解けない

$\Rightarrow \alpha | \beta | \gamma$ も多項式時間で解けない

たくさんあるが、この授業では、Karp の 21 問題を使う

(Karp '72)

- SAT
- 01-IP
- クリーク
- 集合充填
- 点被覆
- 集合被覆
- 帰還点集合
- 帰還弧集合
- 有向ハミルトン閉路
- 無向ハミルトン閉路
- 3-SAT
- 染色数
- クリーク被覆
- 厳密被覆
- 横断集合
- シュタイナー木
- 3次元マッチング
- ナップサック
- ジョブ並び替え
- 分割
- 最大カット

スケジューリングでは、次の問題もよく使う

(Garey, Johnson '75)

- 3分割

たくさんあるが、この授業では、Karp の 21 問題を使う

(Karp '72)

- SAT
- 01-IP
- クリーク
- 集合充填
- 点被覆
- 集合被覆
- 帰還点集合
- 帰還弧集合
- 有向ハミルトン閉路
- 無向ハミルトン閉路
- 3-SAT
- 染色数
- クリーク被覆
- 厳密被覆
- 横断集合
- シュタイナー木
- 3次元マッチング
- ナップサック
- ジョブ並び替え $\leftarrow 1 \parallel \sum w_j U_j$
- 分割
- 最大カット

スケジューリングでは、次の問題もよく使う

(Garey, Johnson '75)

- 3分割

たくさんあるが、この授業では、Karp の 21 問題を使う

(Karp '72)

- SAT
- 01-IP
- クリーク
- 集合充填
- 点被覆
- 集合被覆
- 帰還点集合
- 帰還弧集合
- 有向ハミルトン閉路
- 無向ハミルトン閉路
- 3-SAT
- 染色数
- クリーク被覆
- 厳密被覆
- 横断集合
- シュタイナー木
- 3次元マッチング
- ナップサック
- ジョブ並び替え $\leftarrow 1 \parallel \sum w_j U_j$
- 分割
- 最大カット

スケジューリングでは、次の問題もよく使う

(Garey, Johnson '75)

- 3分割

定義：分割問題 (partition problem)

正整数 a_1, a_2, \dots, a_n が与えられたとき,
それらを同じ和の2つのグループに分けられるか？

例：1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8

定義：分割問題 (partition problem)

正整数 a_1, a_2, \dots, a_n が与えられたとき,
それらを同じ和の2つのグループに分けられるか？

例：1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8

- $1 + 1 + 2 + 2 + 6 + 8 = 20$

- $3 + 4 + 6 + 7 = 20$

できる

定義：分割問題 (partition problem)

正整数 a_1, a_2, \dots, a_n が与えられたとき,
それらを同じ和の2つのグループに分けられるか？

例 : 1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8

- $1 + 1 + 2 + 2 + 6 + 8 = 20$

- $3 + 4 + 6 + 7 = 20$

できる

例 : 1, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 6, 7, 10

できない

定義：分割問題 (partition problem)

正整数 a_1, a_2, \dots, a_n が与えられたとき,
それらを同じ和の2つのグループに分けられるか？

例： 1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8

- $1 + 1 + 2 + 2 + 6 + 8 = 20$

- $3 + 4 + 6 + 7 = 20$

できる

例： 1, 1, 2, 3, 4, 5, 6, 6, 7, 10

できない

事実

(Karp '72)

分割問題は 弱 NP 困難

定義：3分割問題 (3-partition problem)

次を満たす正整数 a_1, a_2, \dots, a_{3n} が与えられる

$$\frac{1}{4}T < a_i < \frac{1}{2}T \quad \text{ただし, } T = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{3n} a_i$$

それらを同じ和の n 個のグループに分けられるか？

例 : 119, 120, 122, 123, 125, 127, 130, 130, 130, 140, 145, 149

- $120 + 125 + 145 = 390$
- $123 + 127 + 140 = 390$
- $119 + 122 + 149 = 390$
- $130 + 130 + 130 = 390$

できる

定義：3分割問題 (3-partition problem)

次を満たす正整数 a_1, a_2, \dots, a_{3n} が与えられる

$$\frac{1}{4}T < a_i < \frac{1}{2}T \quad \text{ただし, } T = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{3n} a_i$$

それらを同じ和の n 個のグループに分けられるか？

例 : 119, 120, 122, 123, 125, 127, 130, 130, 130, 140, 145, 149

- $120 + 125 + 145 = 390$
- $123 + 127 + 140 = 390$
- $119 + 122 + 149 = 390$
- $130 + 130 + 130 = 390$

できる

事実

(Garey, Johnson '75)

3分割問題は強 NP 困難

代表記法 : $N =$ 集合の要素数, $P =$ 数値

事実 : 強 NP 困難性の使い方

問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が強 NP 困難, かつ, $P \neq NP$

$\Rightarrow \alpha | \beta | \gamma$ は N, P に関する多項式時間で解けない

($\alpha | \beta | \gamma$ を解く擬多項式時間アルゴリズムはない)

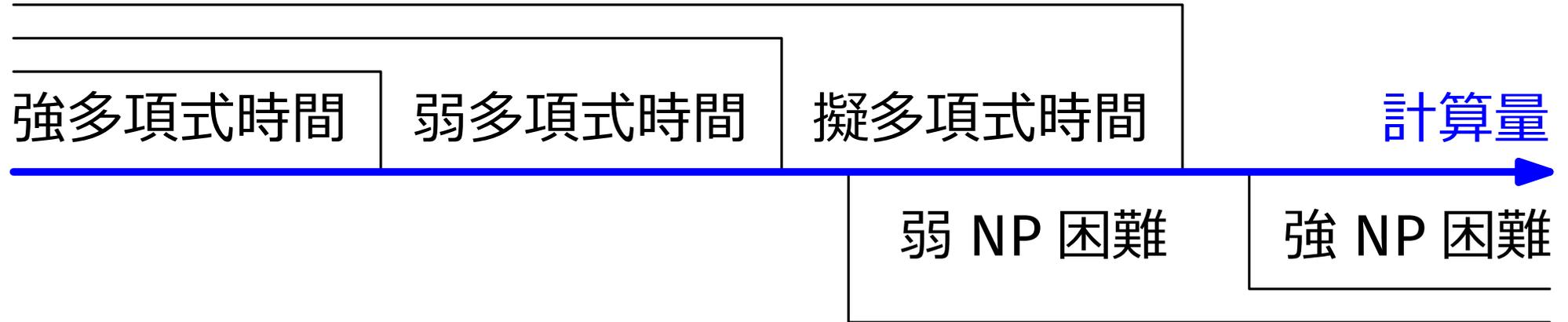
事実 : 弱 NP 困難性の使い方

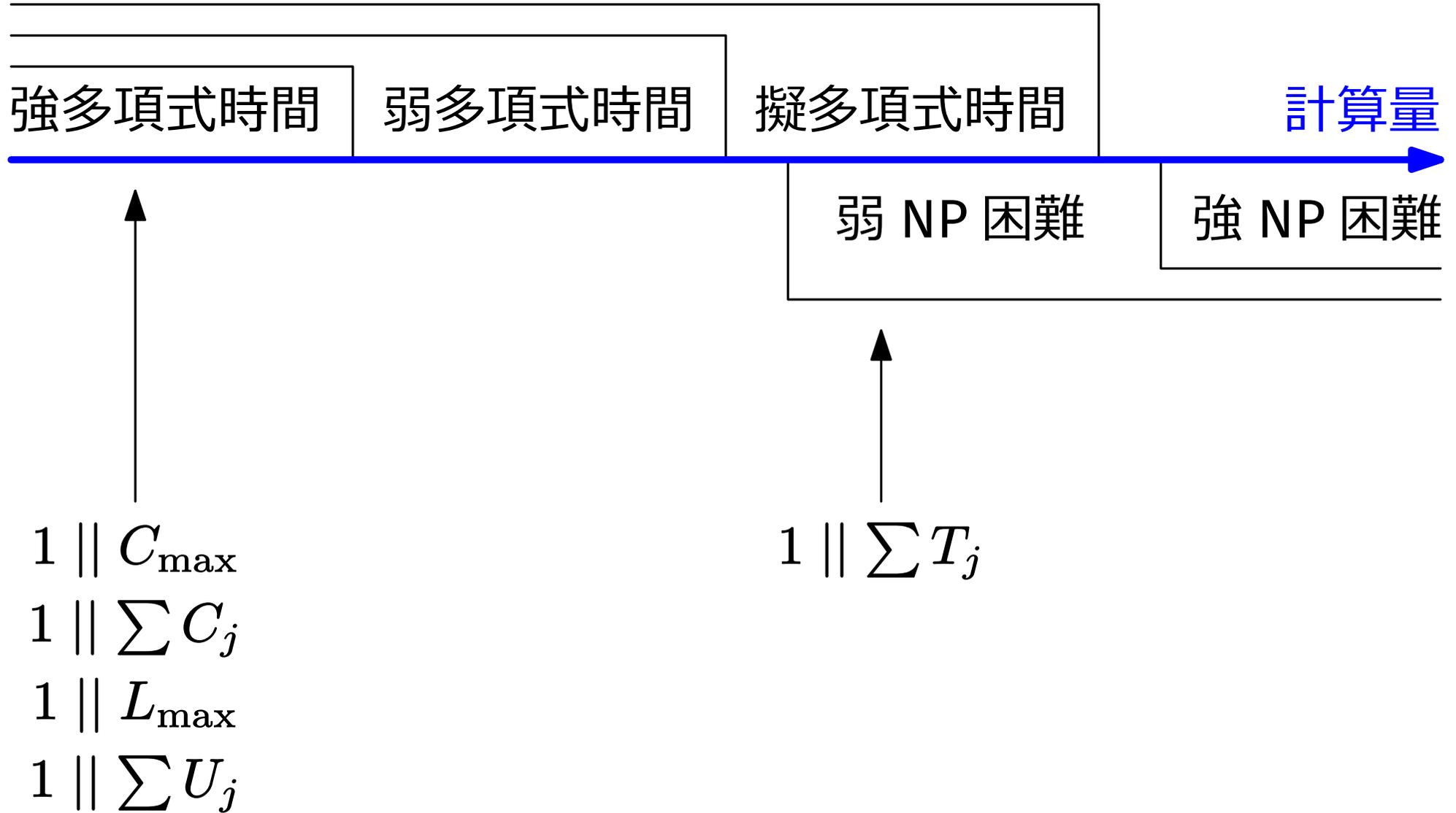
問題 $\alpha | \beta | \gamma$ が弱 NP 困難, かつ, $P \neq NP$

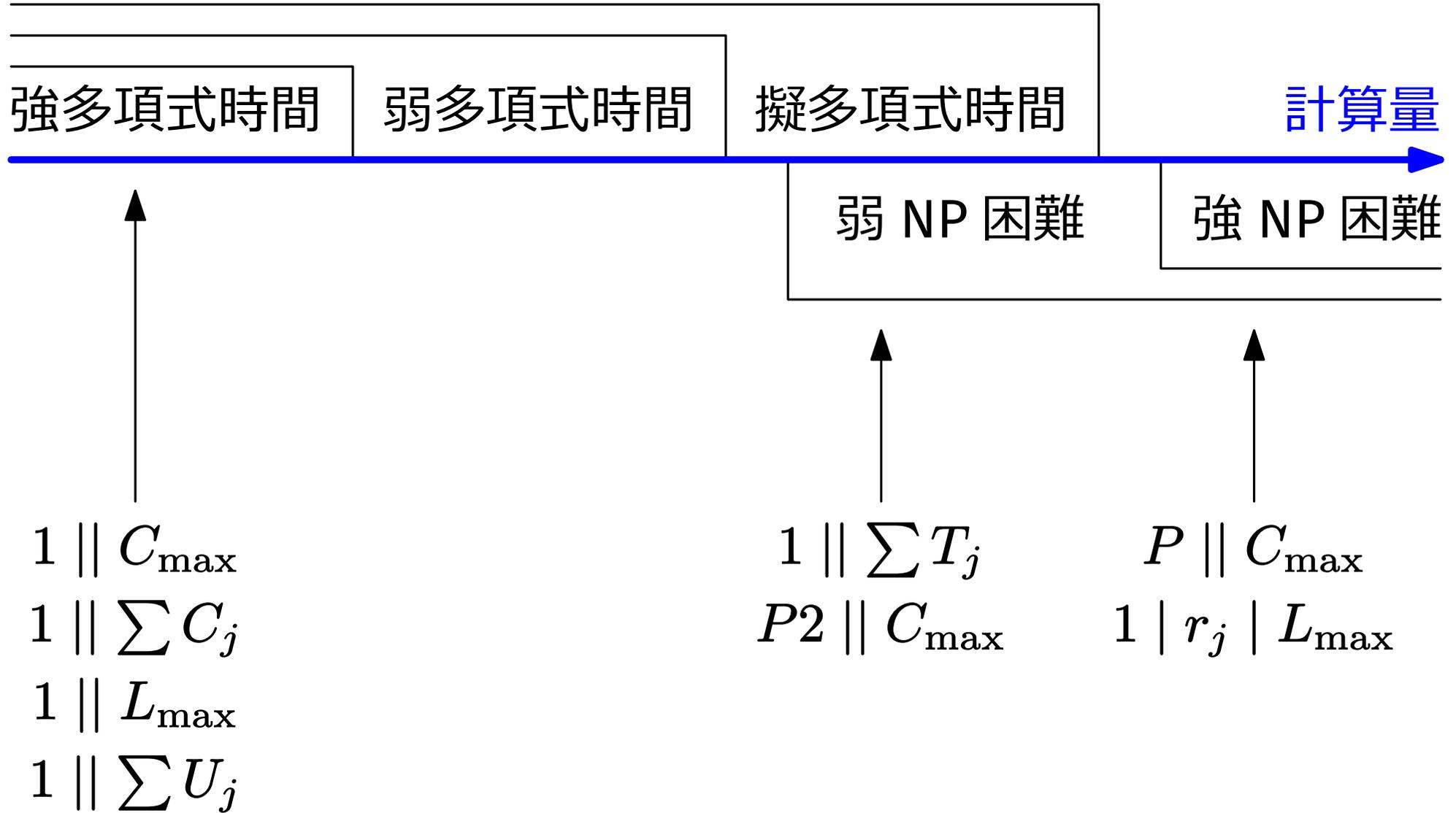
$\Rightarrow \alpha | \beta | \gamma$ は $N, \log P$ に関する多項式時間で解けない

($\alpha | \beta | \gamma$ を解く弱多項式時間アルゴリズムはない)

- 弱 NP 困難 = (普通の意味での) NP 困難
- 強 NP 困難 \Rightarrow 弱 NP 困難







1. アルゴリズムと計算量の基本的な考え方
2. NP 困難性の基本的な考え方
3. **ジョブ・スケジューリング問題の NP 困難性証明の例**

-
- J. K. Lenstra, A. H. G. Rinnooy Kan, P. Brucker, Complexity of machine scheduling problems. *Annals of Discrete Mathematics* 1 (1977) pp. 343–362.

教訓 (アルゴリズム全般において)

NP 困難性の証明は, アルゴリズム設計者が行うもの

定理

(Lenstra, Rinnooy Kan, Brucker '77)

1. $P2 \parallel C_{\max}$ は弱 NP 困難
2. $P \parallel C_{\max}$ は強 NP 困難
3. $1 \mid r_j \mid L_{\max}$ は強 NP 困難

注：任意の整数 $m \geq 2$ に対して, $Pm \parallel C_{\max}$ も弱 NP 困難

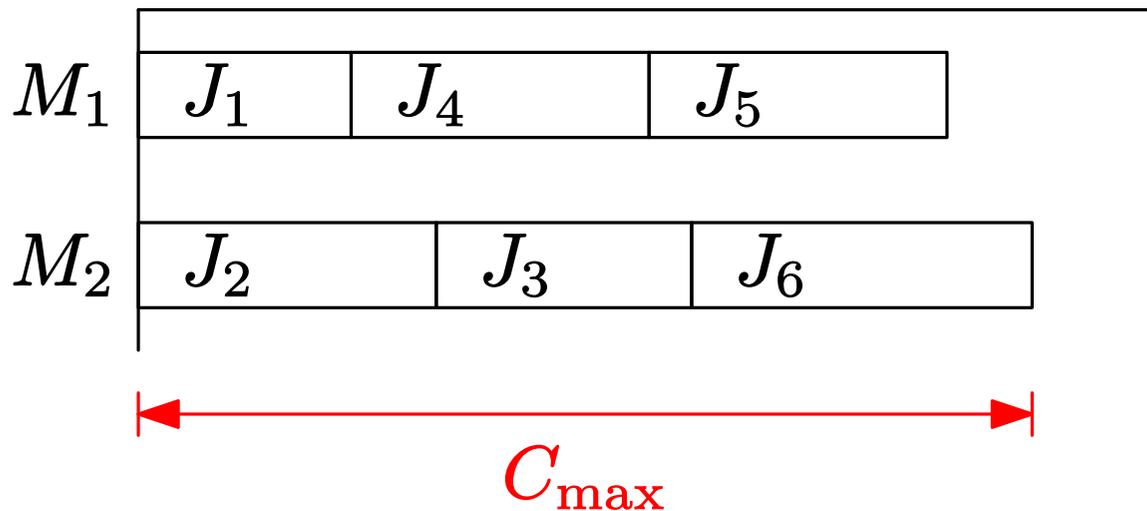
(詳細は付録)

機械の環境

- 同一並列機械, 機械数 = 2

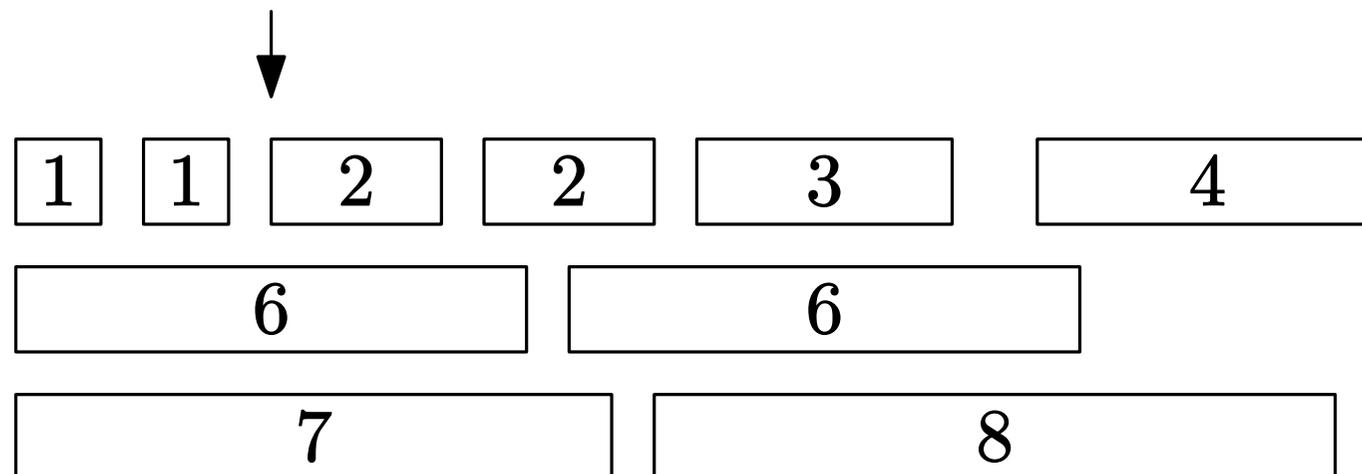
最適化する目的

- 最大完了時刻の最小化



証明 : 分割問題を帰着する

入力の変換 : 1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8



分割問題を解くアルゴリズム



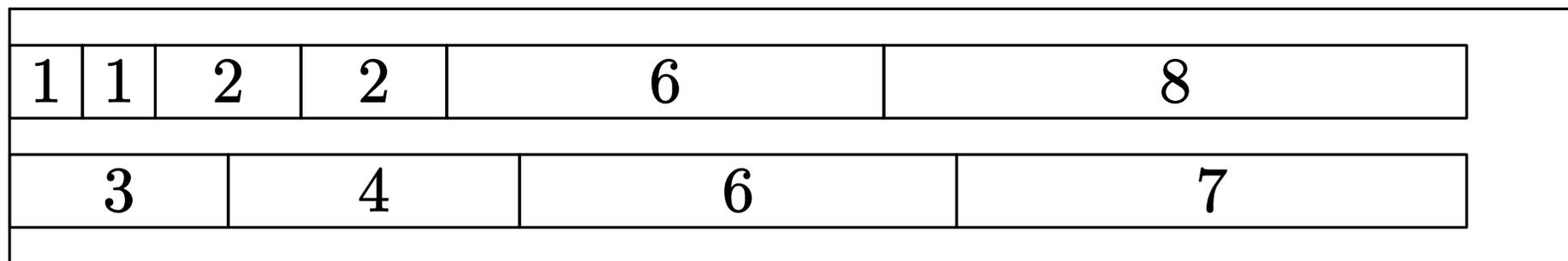
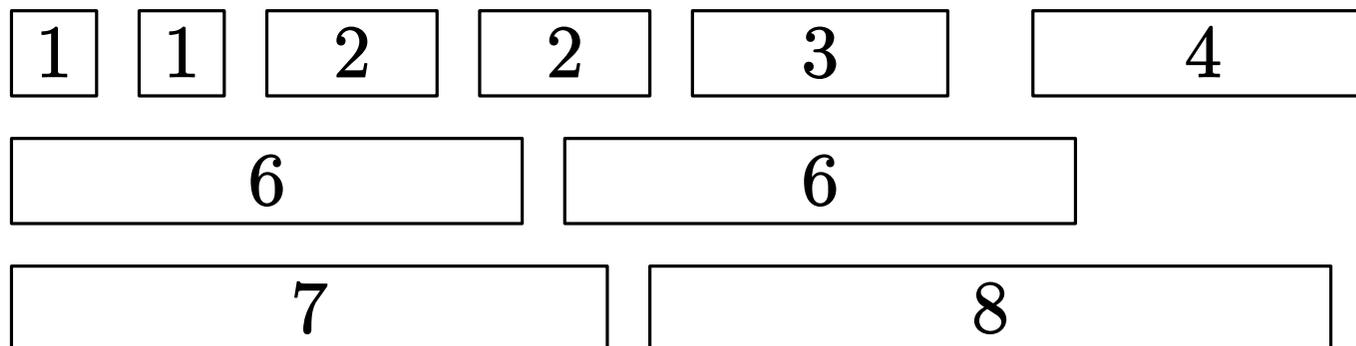
証明：分割問題を帰着する

入力の変換： n 個の整数 a_1, a_2, \dots, a_n に対して,
 n 個のジョブ J_1, J_2, \dots, J_n を作って,
 $p_j = a_j$ ($j \in [n]$) とする

分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 分割問題を帰着する



分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 分割問題を帰着する

出力の変換 :

20

1	1	2	2	6	8
3	4	6	7		

$$\begin{aligned} \rightarrow & 1 + 1 + 2 + 2 + 6 + 8 = 20 \\ & 3 + 4 + 6 + 7 = 20 \end{aligned}$$

分割問題を解くアルゴリズム



証明：分割問題を帰着する

出力の変換： $P2 \parallel C_{\max}$ のインスタンスとして

最適値 $= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i \Rightarrow$ 分割問題の答えは「できる」

最適値 $\neq \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i \Rightarrow$ 分割問題の答えは「できない」

(本来は, この変換が正しいことを証明しないといけない) □

分割問題を解くアルゴリズム

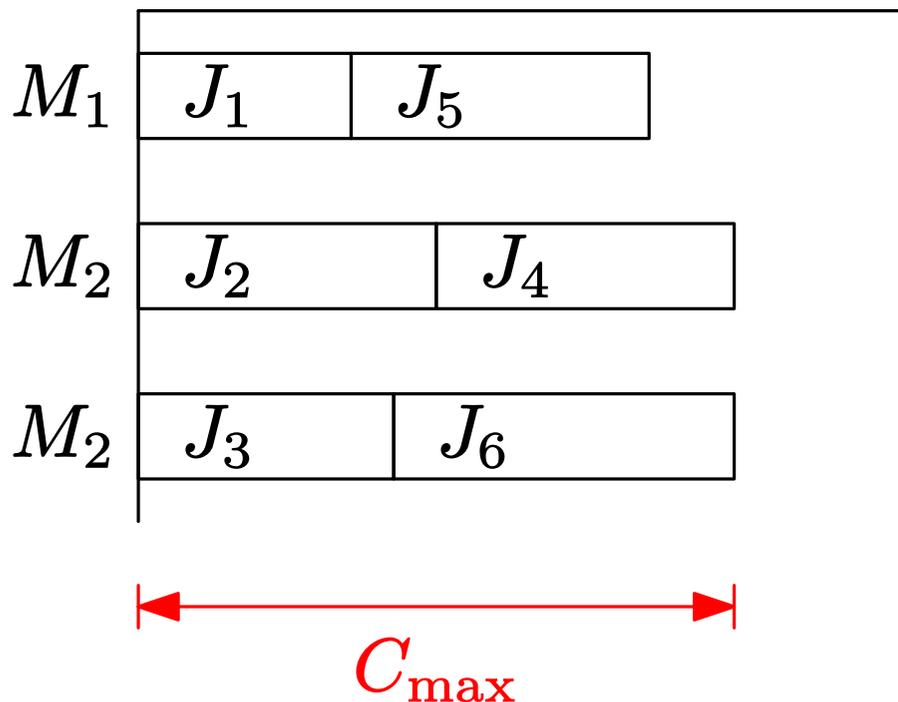


機械の環境

- 同一並列機械，機械数は可変（入力の一部）

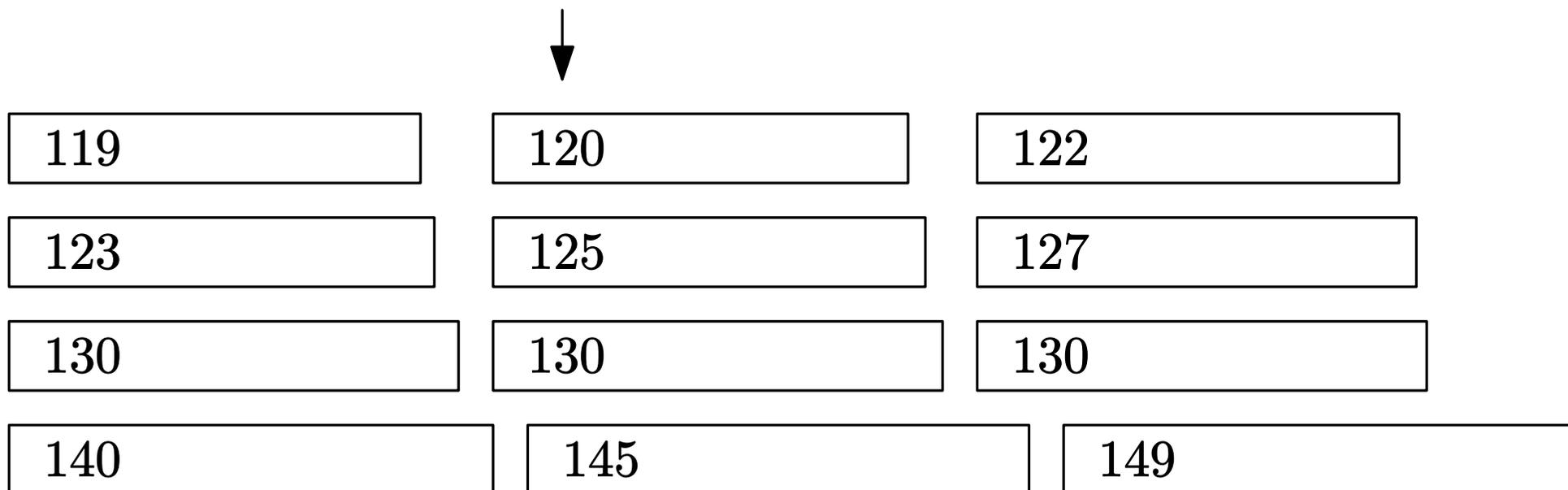
最適化する目的

- 最大完了時刻の最小化



証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 : 119, 120, 122, 123, 125, 127, 130, 130, 130, 140, 145, 149



3 分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 : $3n$ 個の整数 a_1, a_2, \dots, a_{3n} に対して,
 $3n$ 個のジョブ J_1, J_2, \dots, J_{3n} を作って,
 $p_j = a_j$ ($j \in [3n]$) とする
機械数 m を n とする

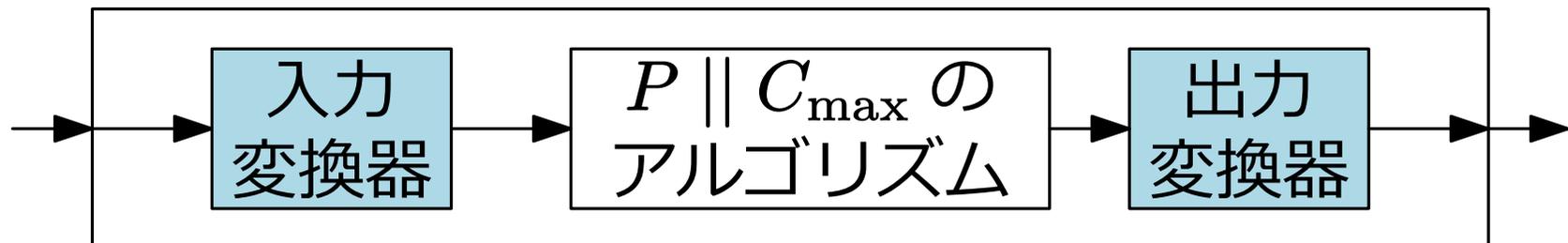
3 分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 3 分割問題を帰着する

120	125	145
123	127	140
119	122	149
130	130	130

3 分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 3 分割問題を帰着する

390

出力の変換 :

120	125	145
123	127	140
119	122	149
130	130	130

- $120 + 125 + 145 = 390$
- $123 + 127 + 140 = 390$
- $119 + 122 + 149 = 390$
- $130 + 130 + 130 = 390$

3 分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 3 分割問題を帰着する

出力の変換 : $P \parallel C_{\max}$ のインスタンスとして

最適値 = $\frac{1}{n} \sum_{j=1}^{3n} a_j \Rightarrow$ 3 分割問題の答えは「できる」

最適値 $\neq \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{3n} a_j \Rightarrow$ 3 分割問題の答えは「できない」

(本来は, この変換が正しいことを証明しないといけない) \square

3 分割問題を解くアルゴリズム



機械の環境

- 1 機械

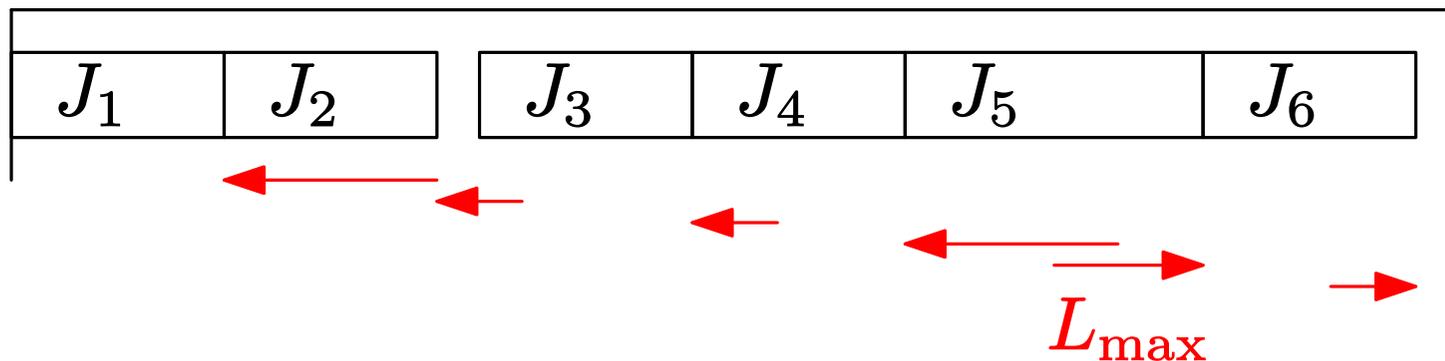
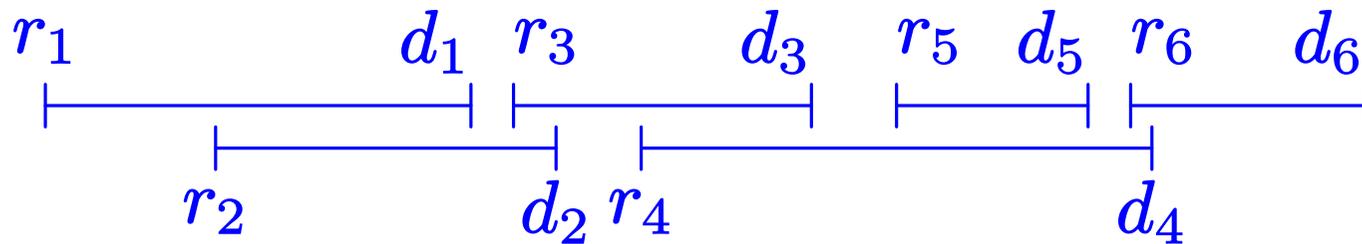
ジョブの特性

- 各ジョブ J_j に到着時刻 r_j , 納期 d_j

最適化する目的

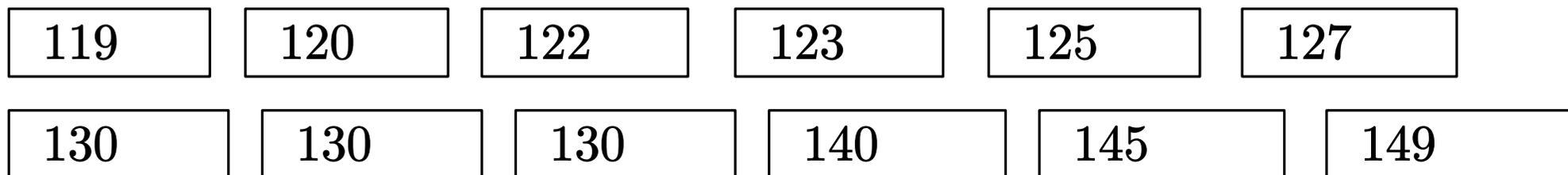
- 最大納期ずれの最小化

$$L_j = C_j - d_j$$



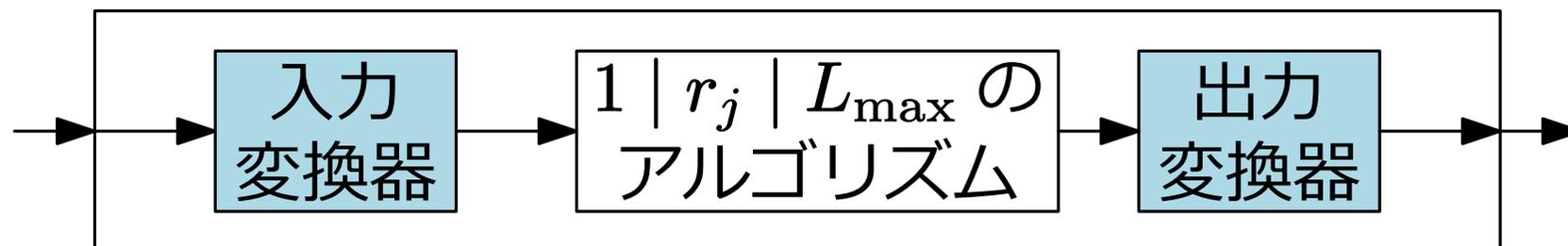
証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 : 119, 120, 122, 123, 125, 127, 130, 130, 130, 140, 145, 149



1	1	1

3 分割問題を解くアルゴリズム

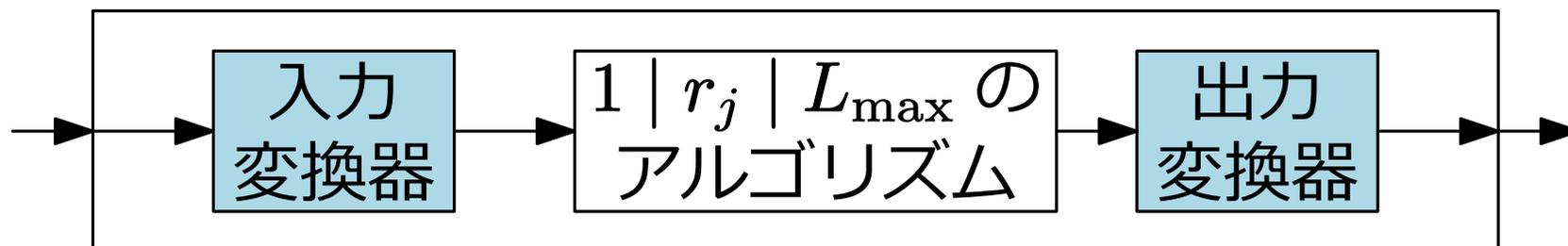


証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 :

119	120	122	123	125	127			
130	130	130	140	145	149	1	1	1

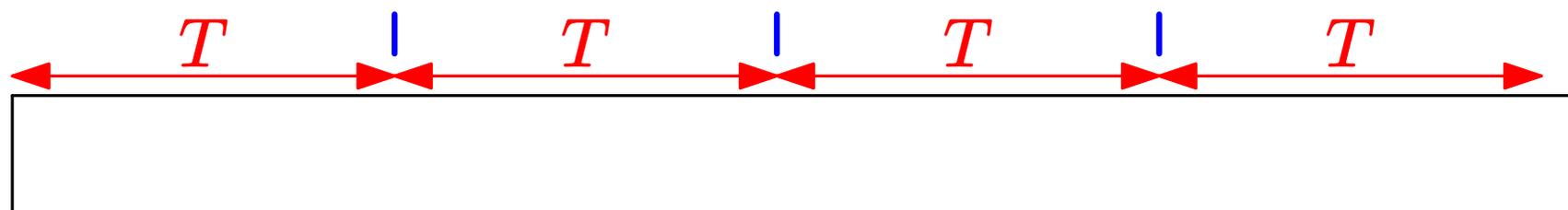
3 分割問題を解くアルゴリズム



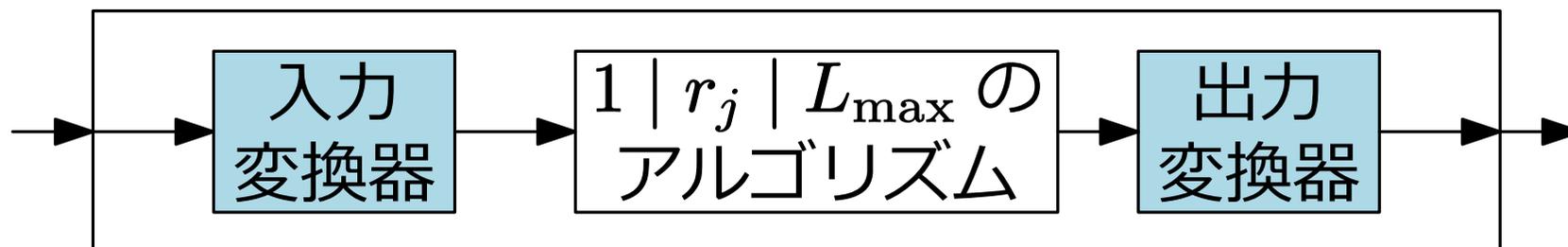
証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 :

119	120	122	123	125	127			
130	130	130	140	145	149	1	1	1



3 分割問題を解くアルゴリズム

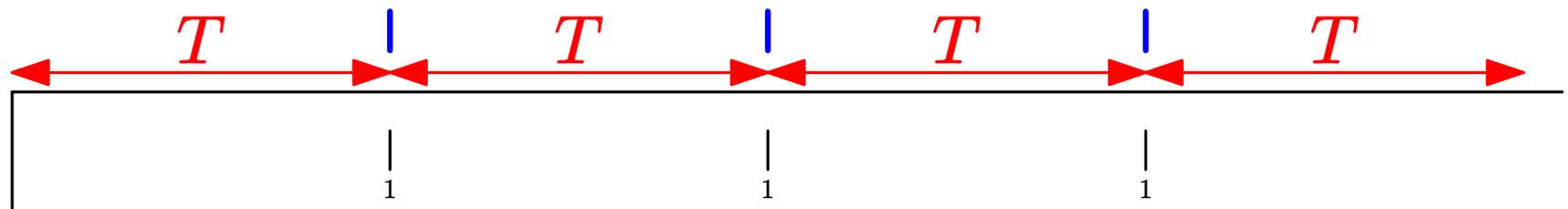


証明 : 3 分割問題を帰着する

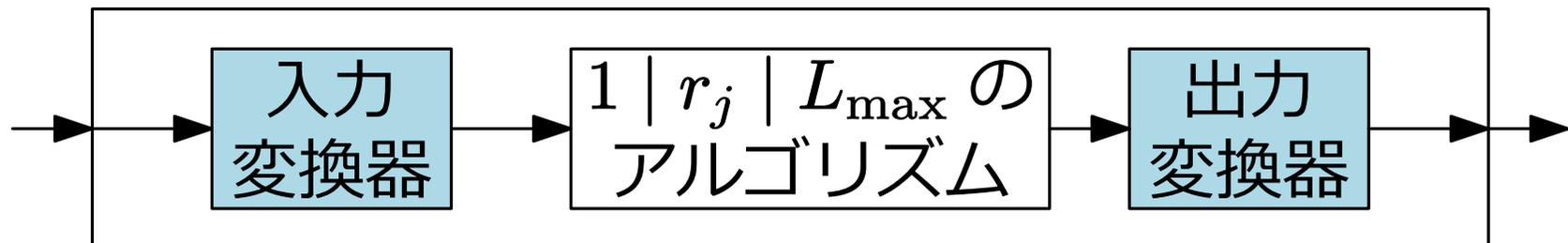
入力の変換 :

119	120	122	123	125	127
130	130	130	140	145	149

1	1	1



3 分割問題を解くアルゴリズム

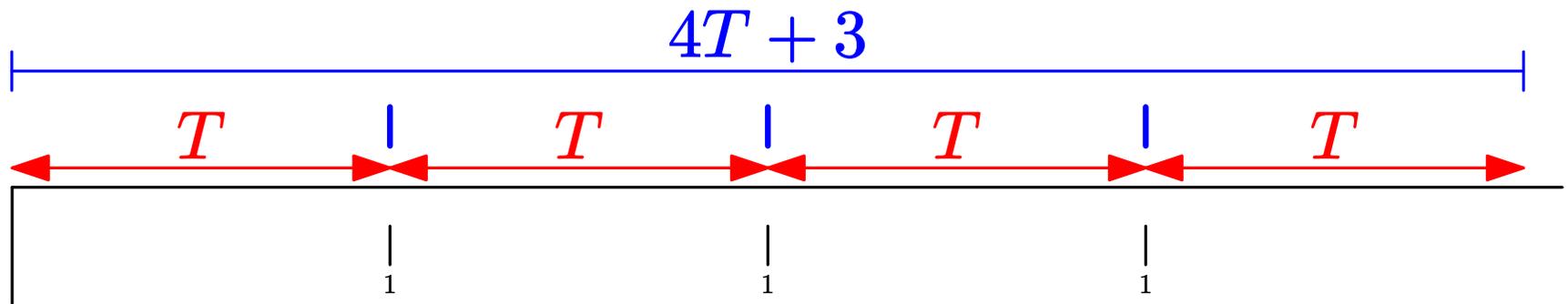


証明 : 3 分割問題を帰着する

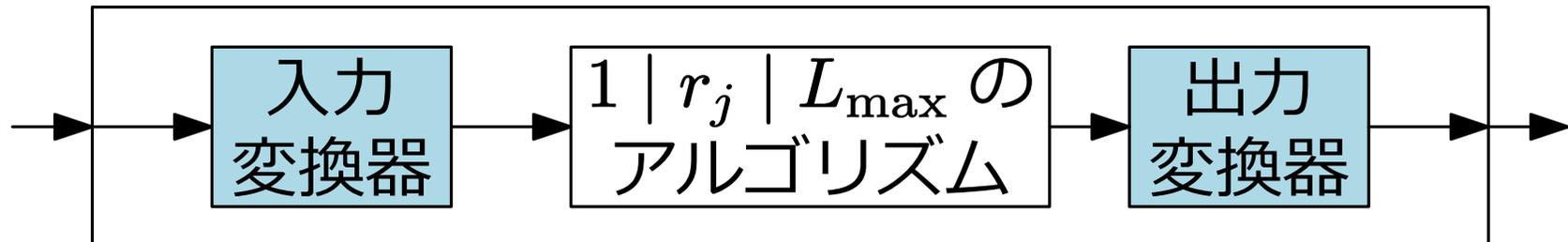
入力の変換 :

119	120	122	123	125	127
130	130	130	140	145	149

1	1	1

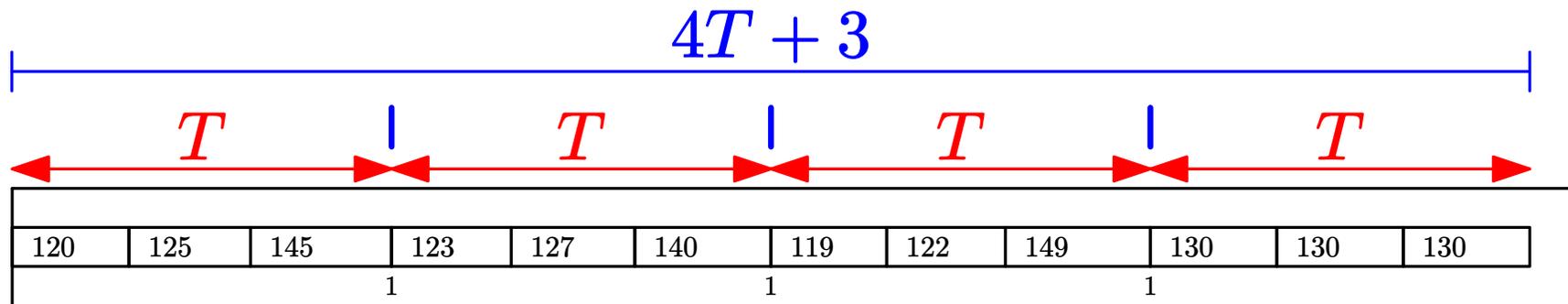
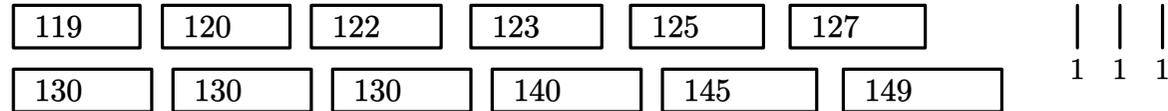


3 分割問題を解くアルゴリズム

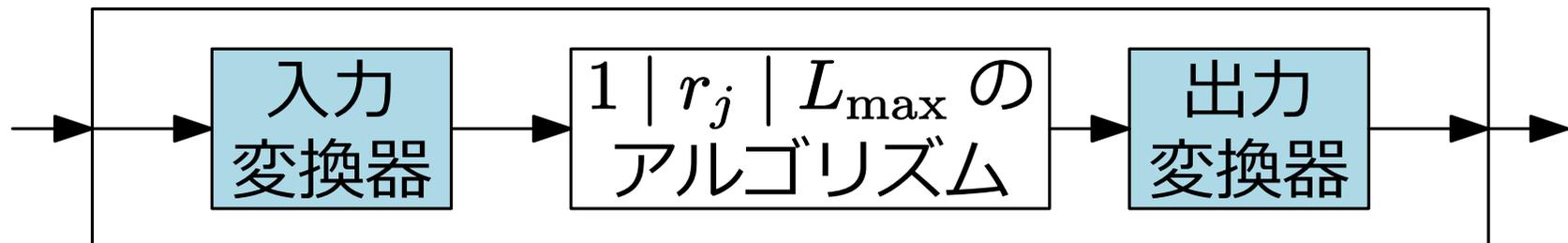


証明 : 3 分割問題を帰着する

入力の変換 :



3 分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 3 分割問題を帰着する

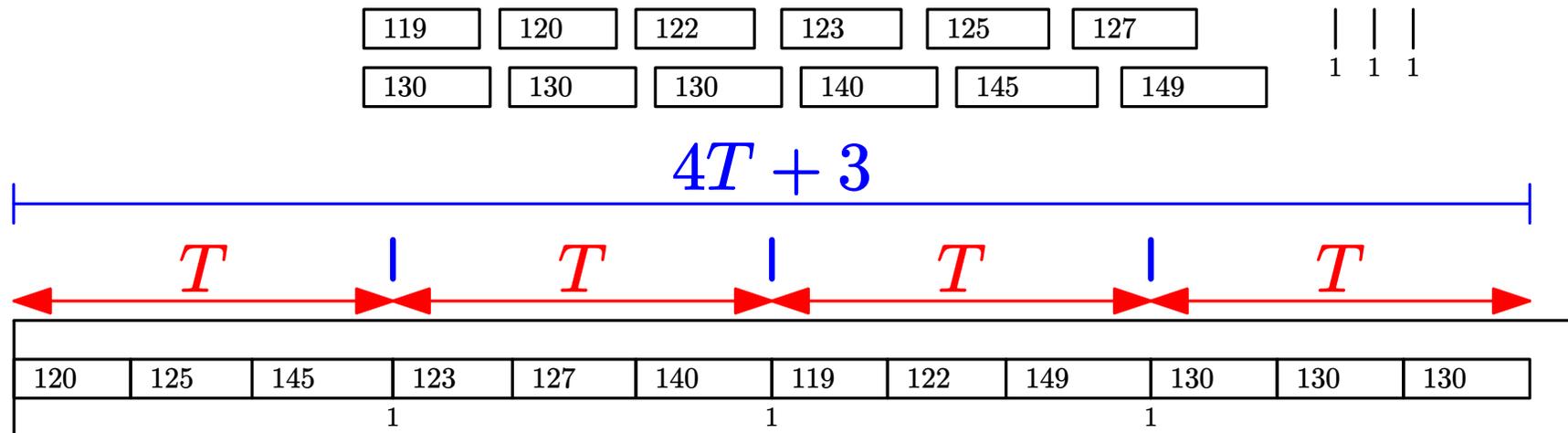
入力の変換 :

$3n$ 個の整数 a_1, a_2, \dots, a_{3n} に対して, (ここで, $T = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{3n} a_j$)
 $3n$ 個のジョブ J_1, J_2, \dots, J_{3n} を作って,

$p_j = a_j, r_j = 0, d_j = n(T + 1) - 1$ とする ($j \in [3n]$)

他に, $n - 1$ 個のジョブ $J_{3n+1}, J_{3n+2}, \dots, J_{3n+(n-1)}$ を作って,

$p_{3n+j} = 1, r_{3n+j} = j(T + 1) - 1, d_{3n+j} = j(T + 1)$ とする ($j \in [n - 1]$)



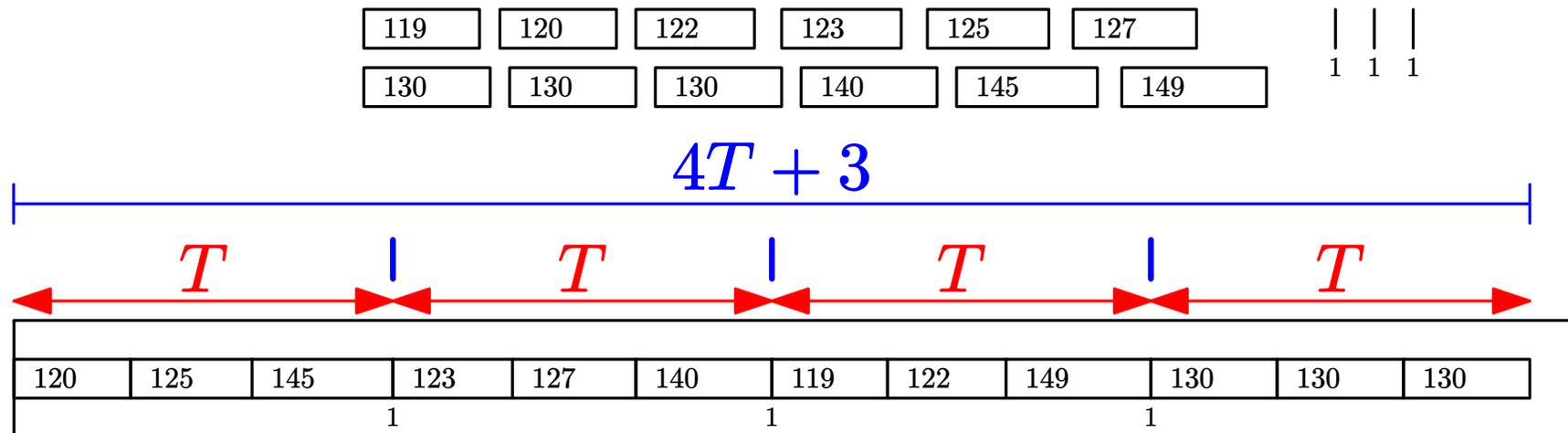
証明 : 3 分割問題を帰着する

出力の変換 : 1 | r_j | L_{\max} のインスタンスとして

最適値 $\leq 0 \Rightarrow$ 3 分割問題の答えは「できる」

最適値 $> 0 \Rightarrow$ 3 分割問題の答えは「できない」

(本来は, この変換が正しいことを証明しないといけない) □



定理

(Lenstra, Rinnooy Kan, Brucker '77)

1. $P2 \parallel C_{\max}$ は弱 NP 困難
2. $P \parallel C_{\max}$ は強 NP 困難
3. $1 \mid r_j \mid L_{\max}$ は強 NP 困難

考え方

弱 NP 困難性の証明 \rightsquigarrow 分割問題を帰着

\rightsquigarrow 容量 $\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i$ の箱を 2 つ作る

強 NP 困難性の証明 \rightsquigarrow 3 分割問題を帰着

\rightsquigarrow 容量 $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{3n} a_i$ の箱を n 個作る

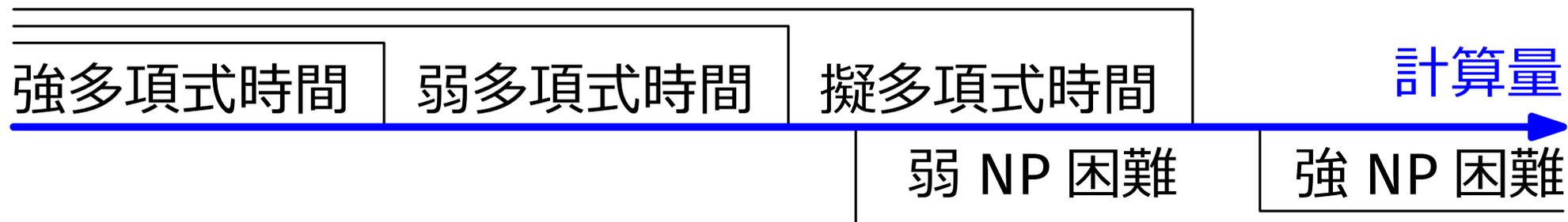
今日の内容・目標

アルゴリズムの計算量に関する基礎概念を身に付ける

- 多項式時間アルゴリズム, 擬多項式時間アルゴリズム
- 弱 NP 困難性, 強 NP 困難性

NP 困難性の証明をできるようになる

- $P2 \parallel C_{\max}, P \parallel C_{\max}, 1 \mid r_j \mid L_{\max}$



次回の予告

ジョブ・スケジューリング問題の間の計算複雑性の関係

1. $Pm \parallel C_{\max}$ の弱 NP 困難性

定理

$m \geq 2$ は整数

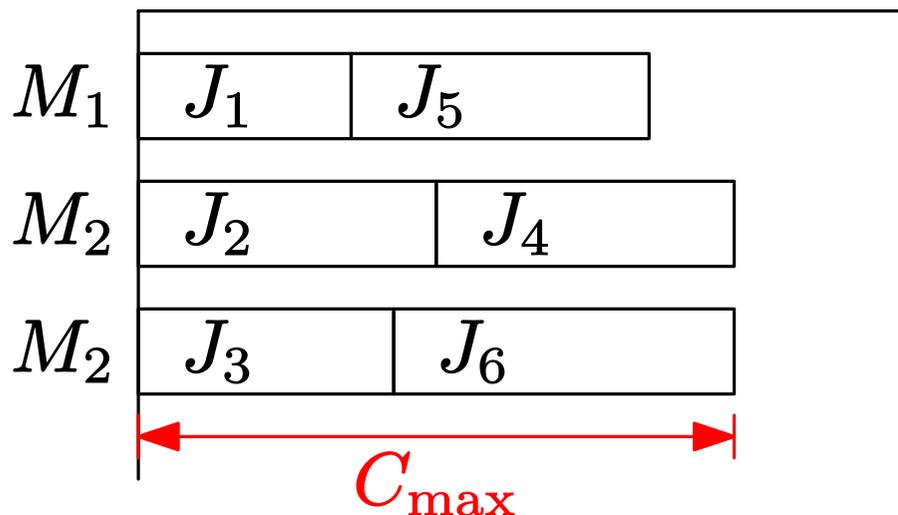
- $P_m \parallel C_{\max}$ は弱 NP 困難

機械の環境

- 同一並列機械, 機械数 = m (固定)

最適化する目的

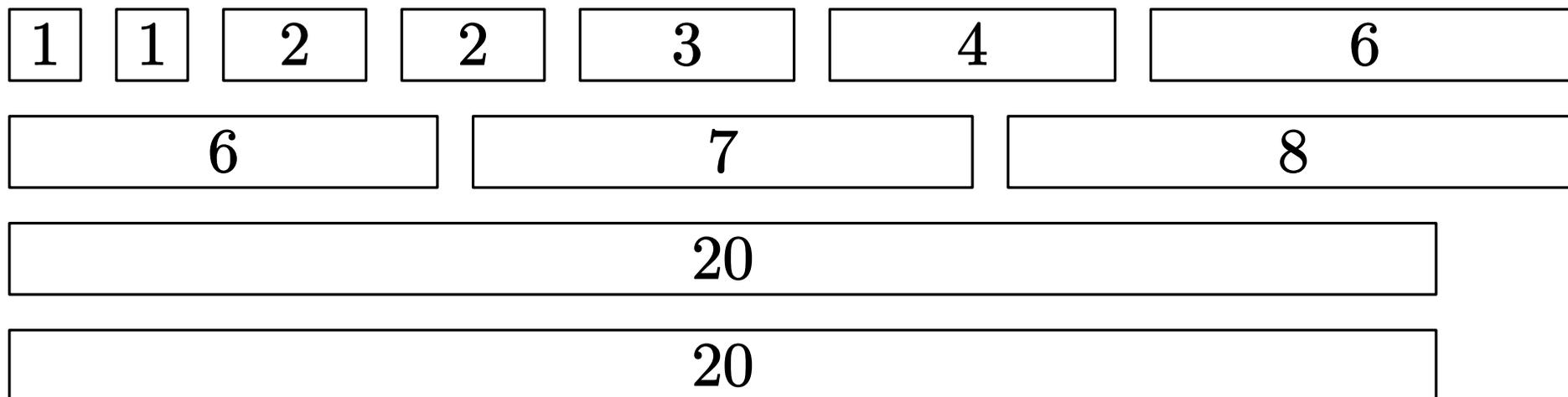
- 最大完了時刻の最小化



証明 : 分割問題を帰着する

入力の変換 : 1, 1, 2, 2, 3, 4, 6, 6, 7, 8

↓ ($m = 4$ のとき)



分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 分割問題を帰着する

入力の変換 : n 個の整数 a_1, a_2, \dots, a_n に対して,
 n 個のジョブ J_1, J_2, \dots, J_n を作って,
 $p_j = a_j$ ($j \in [n]$) とする

他に, $m - 2$ 個のジョブ $J_{n+1}, \dots, J_{n+m-2}$ を作って,

$$p_{n+j} = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i \quad (j \in [m-2]) \text{ とする}$$

分割問題を解くアルゴリズム



証明 : 分割問題を帰着する

1	1	2	2	6	8
3	4	6	7		
20					
20					

分割問題を解くアルゴリズム



証明：分割問題を帰着する

出力の変換： $P_m \parallel C_{\max}$ のインスタンスとして

最適値 $= \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i \Rightarrow$ 分割問題の答えは「できる」

最適値 $\neq \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n a_i \Rightarrow$ 分割問題の答えは「できない」

(本来は, この変換が正しいことを証明しないといけない) □

分割問題を解くアルゴリズム

