

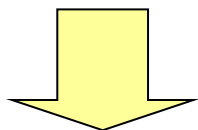
Mathematical Programming

数理モデル化とその表現

ここで学ぶこと

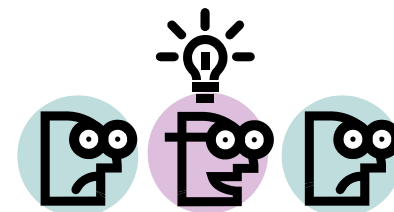
前半

- 数理計画とは
- システム的アプローチによる問題解決



後半

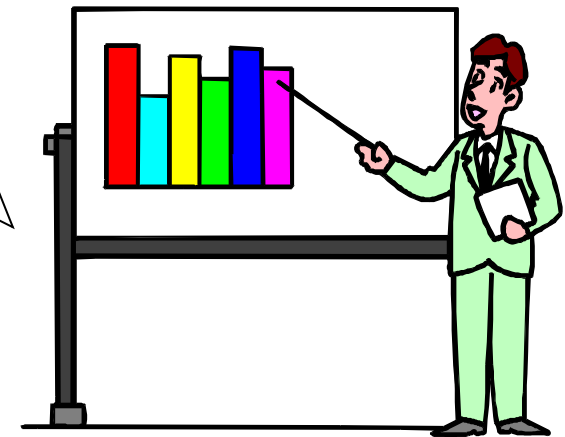
- 数理モデル化と表現方法(定式化)
- 数理計画問題の用語と分類



数理計画とは Mathematical Programming

与えられた**制約式**のもとで、
ある**関数を最大化**する応用数学の問題
(最小化)

- 数理計画 = 数理計画問題
(一 problem)
- 数理計画問題とそれを解く手法
全般を「**数理計画法**」とよぶ。

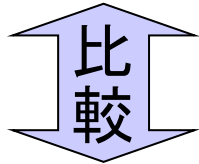


数理計画とORの深い関係

Operations Research

数理計画(問題)

与えられた**制約式のもと**で、
ある**関数を最大(最小)**にする



ORの例: 経営の問題

与えられた**資源内**で
利益を最大(費用・リスクを最小)にする

ORとは?

対象を数学的にモデル化し
有用な解決策を導く方法

ORは解決策を
導く手法の宝庫

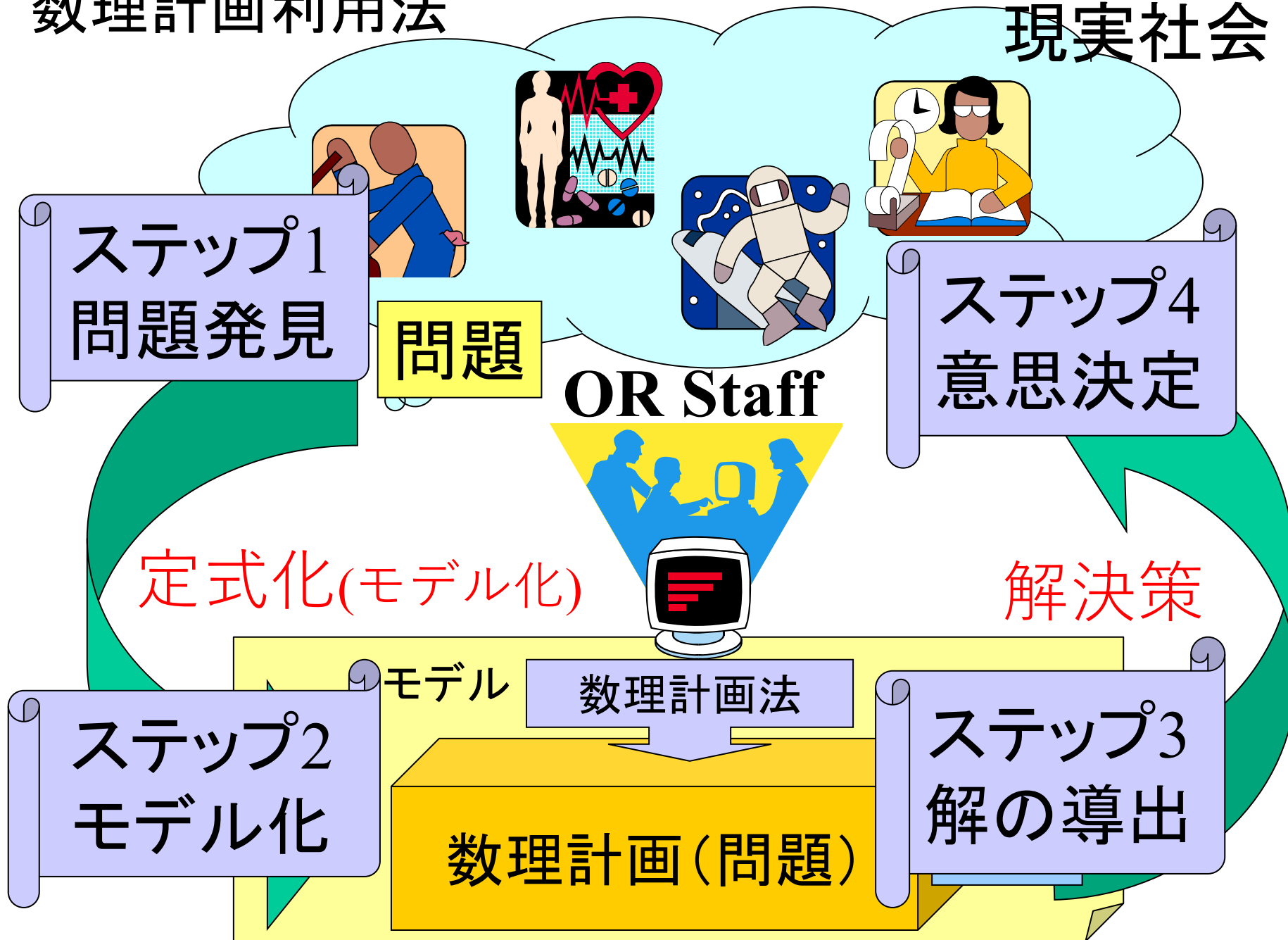
⇒数理計画は科学的な問題解決(OR)の中心的な技法として定着

ORの仕組み



数理計画利用法


現実社会



ステップ1 問題発見

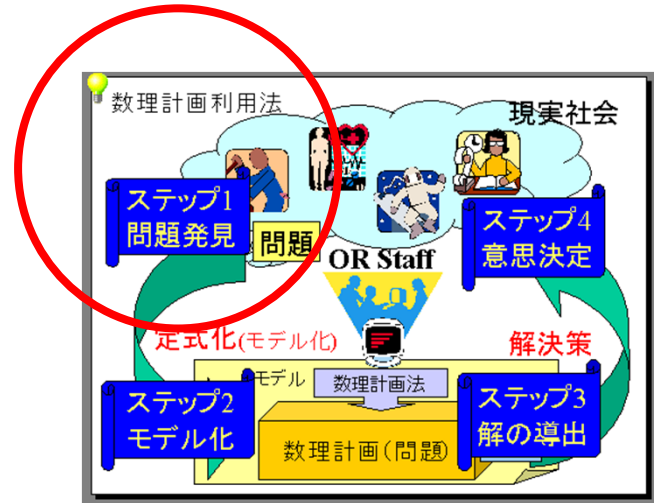
何が問題？
因果関係は？

問題発見技法

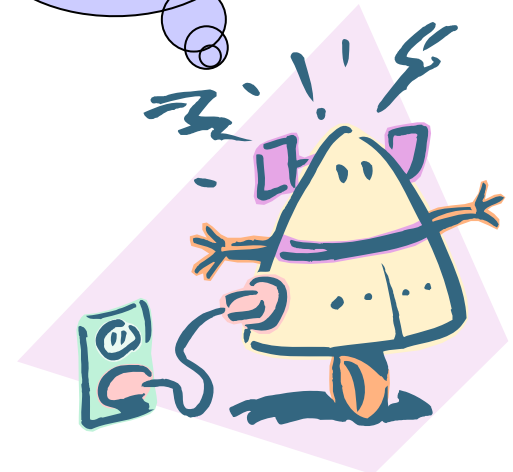
- ブレインストーミング法
- KJ法 
- QC7つ道具, 新QC7つ道具 など

Quality Control [品質管理]

問題の舞台を**システム**で把握



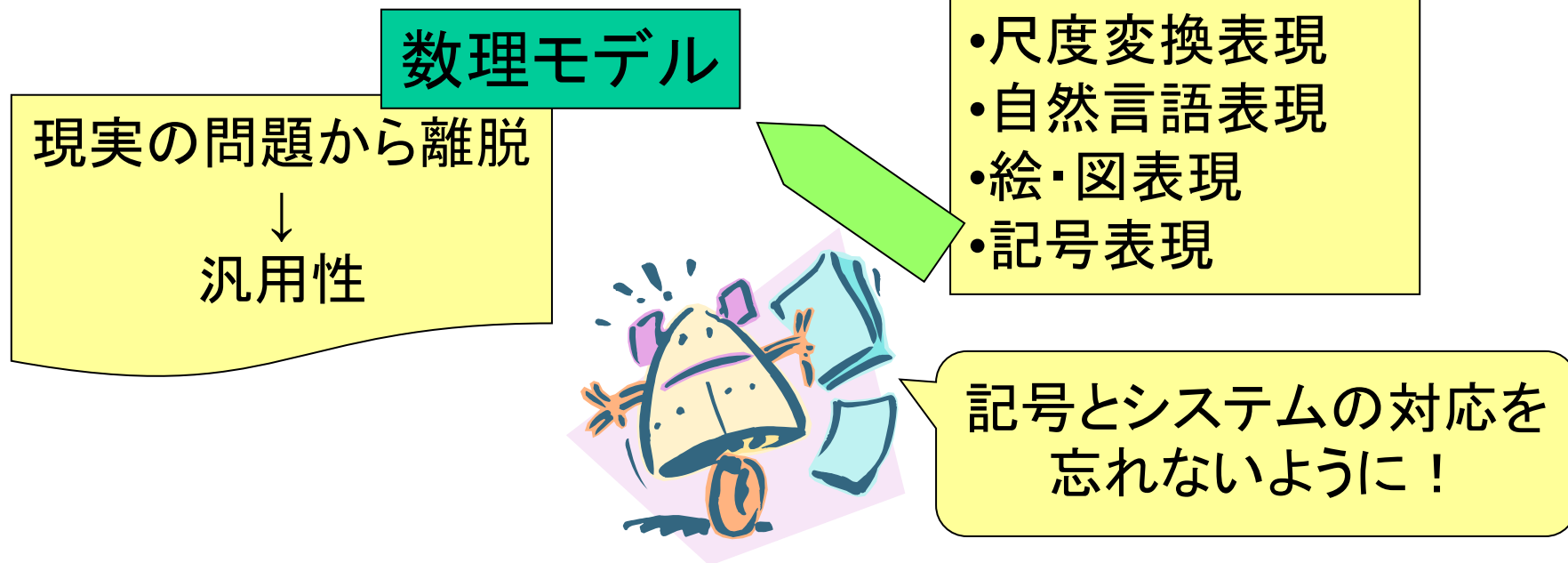
問題は与えられることも多いが、発見することも重要！



ステップ2 モデル化(定式化)



- 関係部分のみ抽出
- 抽出したシステムを抽象的な記号で表現



数理モデルは便利！

問題A



モデル化

問題B



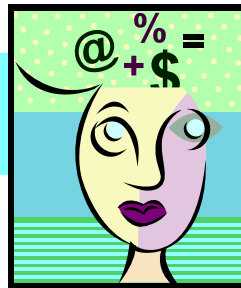
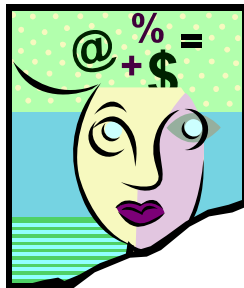
モデル化

問題Z

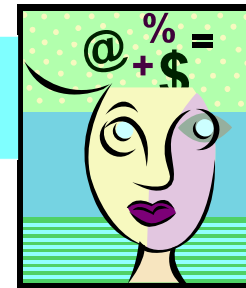


モデル化

様々な問題



同じ構造



数理モデル

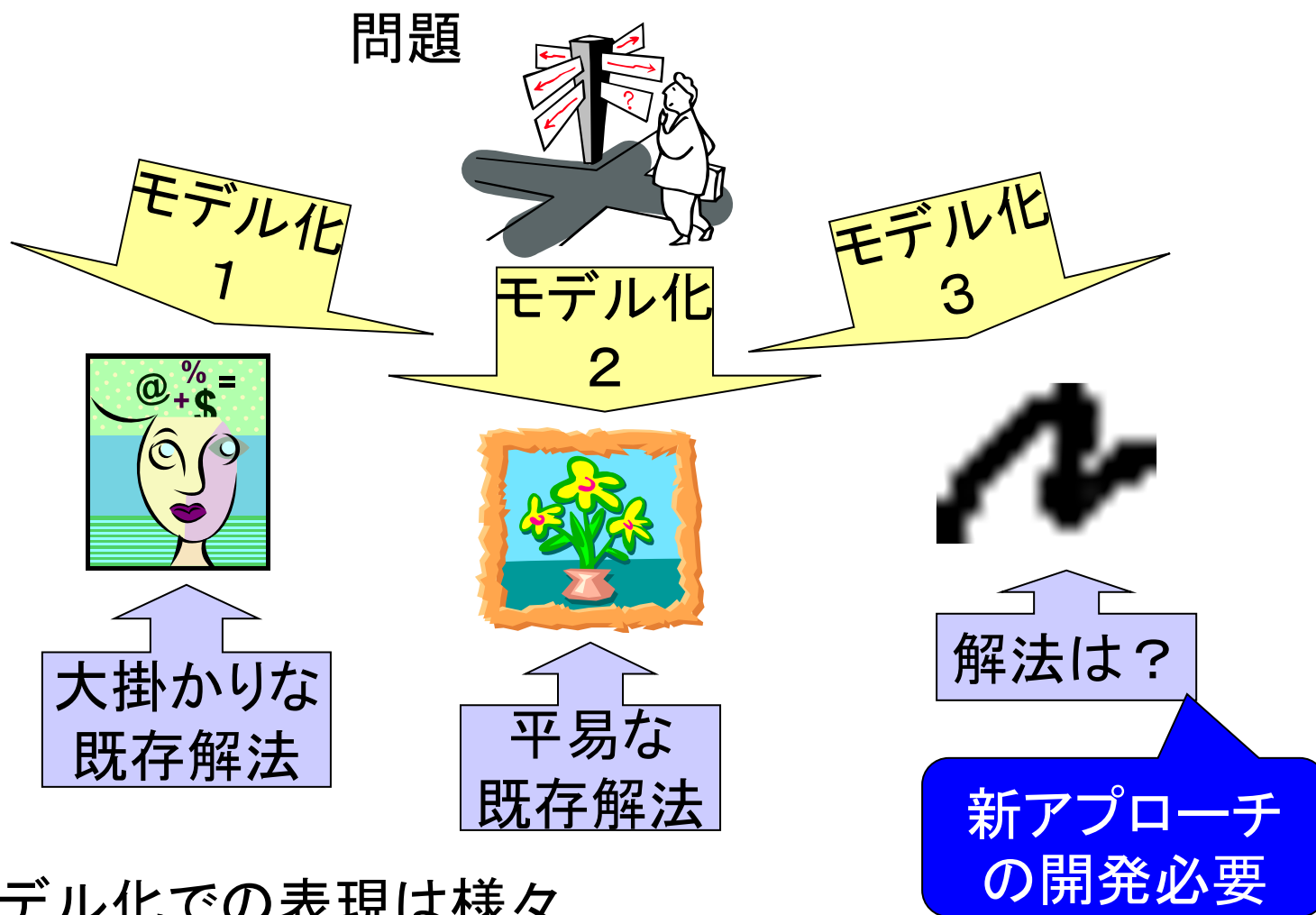


共通アプローチで解決可

個々に解く必要はないんだね



モデル化は芸術

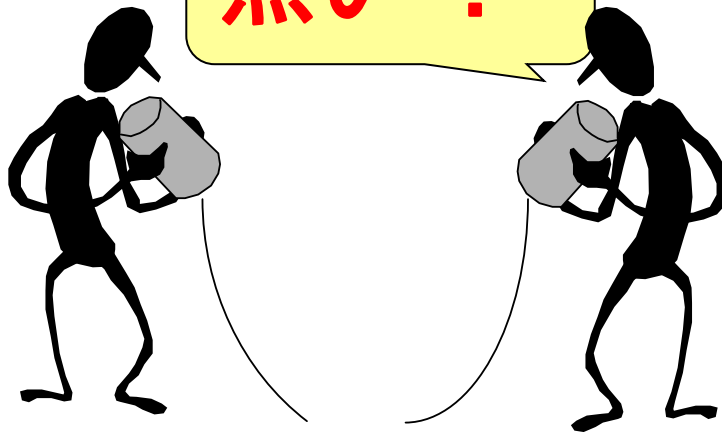


モデル化での表現は様々
⇒表現に応じて解き易い、解きにくい

ステップ3 最適解の導出

数理モデル化された
どんな問題でも解く
万能な方法を教えて

無い！



問題タイプ別の解法

- やさしい手法
- 難しい手法
- 手間のかかる手法
- 効率良い手法 等

数理計画法

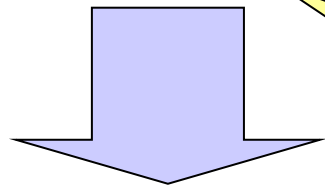
ステップ4 意思決定

数理モデルの最適解

≠

問題解決の最良案

(∵ 元の問題 \supseteq 数理モデル)

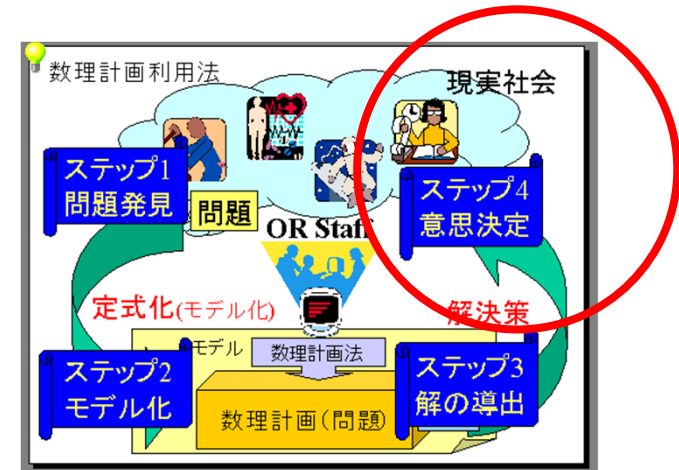


ギャップがある
場合が多い

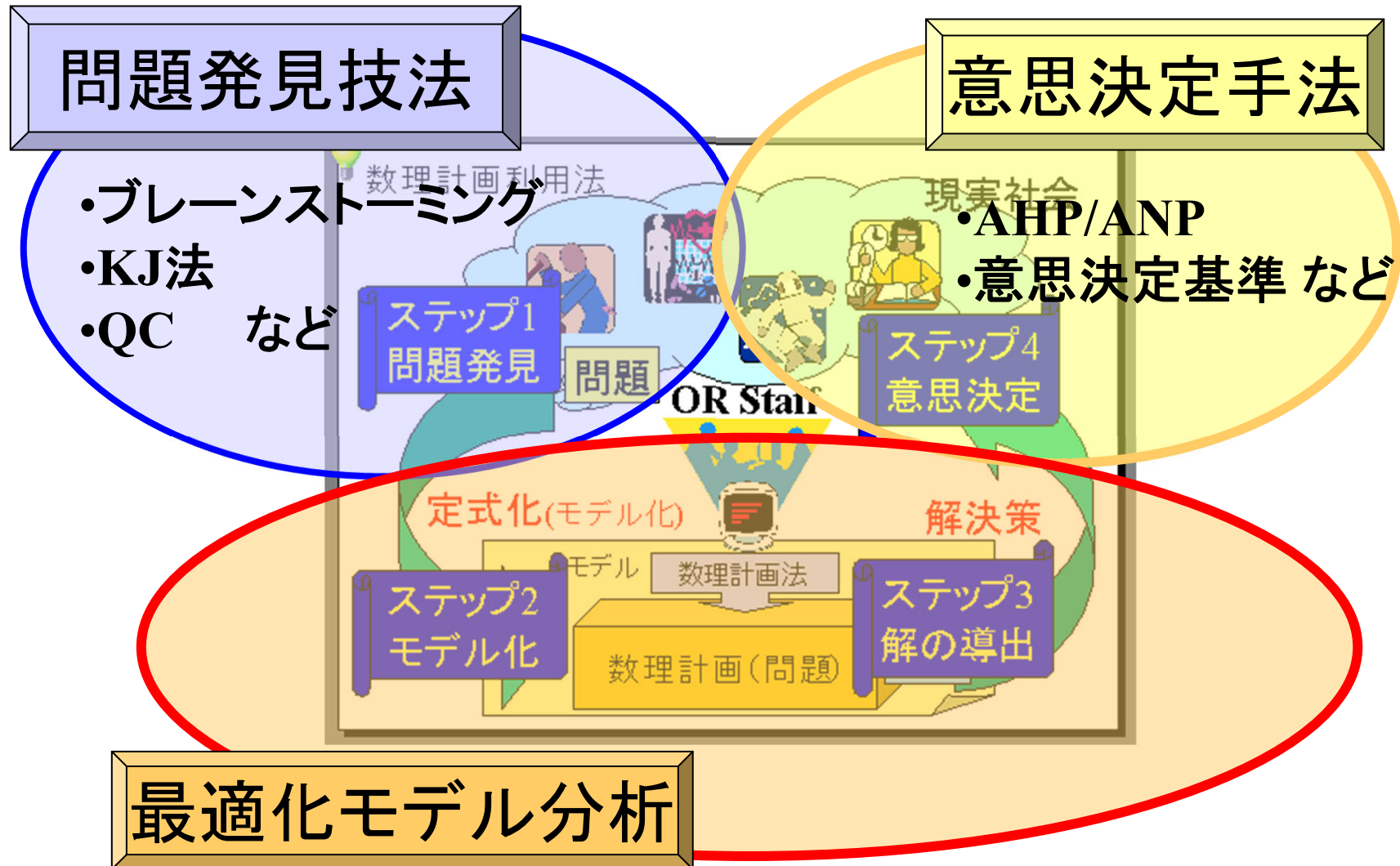
実際の解決策提案には
意思決定が必要

意思決定法

- AHP/ANP
- 意思決定基準 など



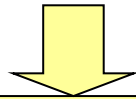
講義「最適化モデル分析」での守備範囲



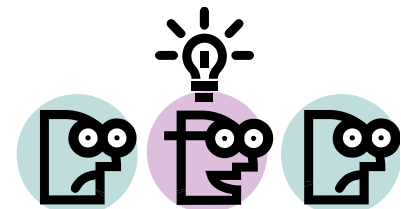
この先で学ぶこと

- 数理計画とは
- システム的アプローチによる問題解決

学習済



- 数理モデル化と表現方法(定式化)
- 数理計画問題の用語と分類



例題1 数式での表現

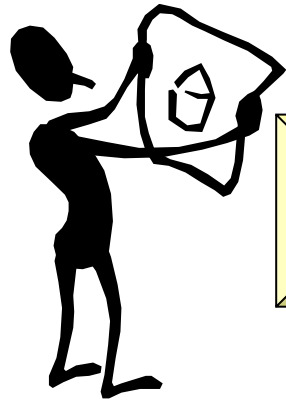
3種類の原液A,B,Cから、
2つの粉末製品P,Qを製造



	製品P 1(kg)	製品Q 1(kg)	使用可能量
原液A	15(kl)	11(kl)	1650(kl/日)
原液B	10(kl)	14(kl)	1400(kl/日)
原液C	9(kl)	20(kl)	1800(kl/日)
利益	5(万円)	4(万円)	

利益が最大になる製品P,Qの1日の生産量は？
問題を数理モデル化しなさい。

数理モデル作成 2つの段階



数理モデル化

問題理解

定式化 formulation

問題表現

観察力・言語理解力

システムとしての把握

- 構成要素は？
 - コントロール可能な要素
 - コントロールできない要素
- 相互関係は？
- コントロール結果の評価方法は？

変数として表現
例: x_1, x_2

定数として表現

数式として表現
例: 等式, 不等式

関数として表現

例題1(続) 定式化してみよう

・コントロールできる要素 ⇒ 製品P,Qの生産量

単位が重要

変数で表現

製品Pの生産量: x_1 (kg), 製品Qの生産量: x_2 (kg)

・コントロールの制約 ⇒ 原液A,B,Cの使用可能量

	製品P 1(kg)	製品Q 1(kg)	使用可能 量
原液A	15(kl)	11(kl)	1650(kl/日)
原液B	10(kl)	14(kl)	1400(kl/日)
原液C	9(kl)	20(kl)	1800(kl/日)
利益	5(万円)	4(万円)	

不等式で表現

$$15x_1 + 11x_2 \leq 1650$$

不等式で表現

不等式で表現

練習

制約を
書いて
みよう

・コントロール結果の評価 ⇒ 利益

関数で表現

利益を z で表して

$$z = 5x_1 + 4x_2$$

例題1(続) 定式化の書き方

目的関数

Objective function

最大化
(最小化の時はminimize)

maximize $z=5x_1+4x_2$
subject to $15x_1+11x_2 \leq 1650$
 $10x_1+14x_2 \leq 1400$
 $9x_1+20x_2 \leq 1800$
 $x_1 \geq 0$
 $x_2 \geq 0$

又は制約条件式

subject to: ~ の条件の下で

制約式

Constraints

省略表記

max. $5x_1+4x_2$
s.t. $15x_1+11x_2 \leq 1650$
 $10x_1+14x_2 \leq 1400$
 $9x_1+20x_2 \leq 1800$
 $x_1, x_2 \geq 0$

目的関数の $z=$ も
省略される時あり

練習 生産計画



- 2つの液体製品P,Qは機械A,Bを用いて加工される
- 利益が最大になる1週間の液体P,Qの加工量は？

	液体P 1ml	液体Q 1ml	使用可能時間
機械A	3(h)	1(h)	45(h/週)
機械B	1(h)	2(h)	40(h/週)
利益	6(万円)	5(万円)	

⇒ 定式化してみよう

練習 解答例

練習を定式化

x_1 (ml): 液体Pの加工量

x_2 (ml): 液体Qの加工量

$$\begin{aligned} \max. \quad & z = 6x_1 + 5x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 3x_1 + x_2 \leq 45 \\ & x_1 + 2x_2 \leq 40 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

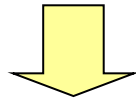
演習 

最適化モデル分析
数理モデル定式化トレーニングノート

この先で学ぶこと

- 数理計画とは
- システム的アプローチによる問題解決

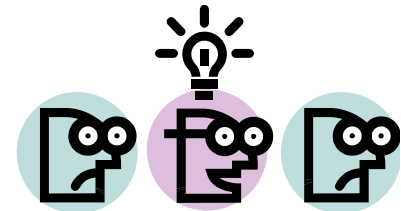
学習済



- 数理モデル化と表現方法(定式化)

学習済

- 数理計画問題の用語と分類





用語：実行可能解と最適解

optimal solution

最適解：最適値を達成する実行可能解

$$\begin{aligned} \max. \quad & z = 5x_1 + 4x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 15x_1 + 11x_2 \leq 1650 \\ & 10x_1 + 14x_2 \leq 1400 \\ & 9x_1 + 20x_2 \leq 1800 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

最適値：目的関数の最大値

optimal value

feasible solution

実行可能解：制約式を満たす (x_1, x_2)

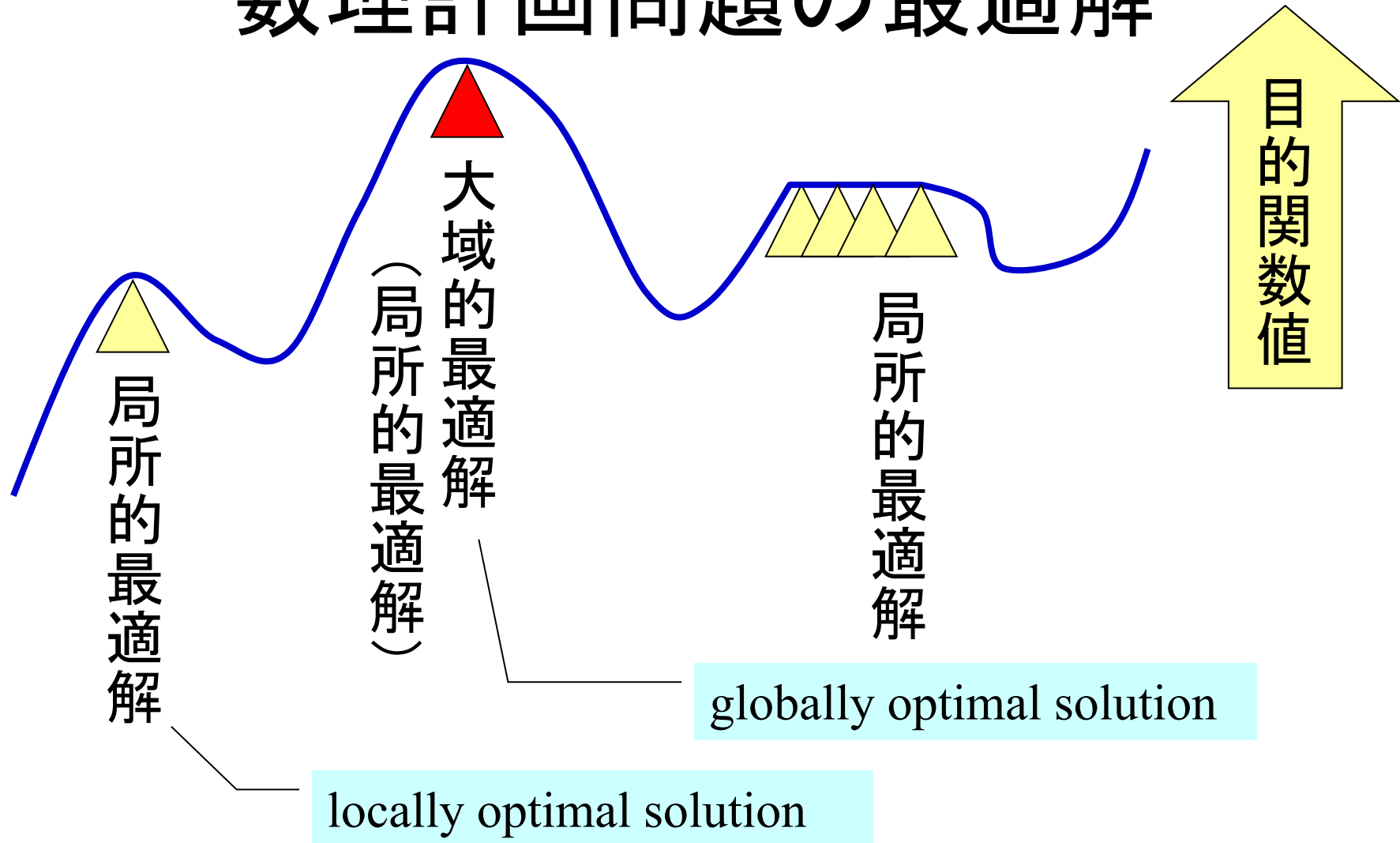
feasible region

実行可能領域：実行可能解の集合

※ 実行可能解が存在しない場合もある → 実行不能な問題

※ 実行可能でも最適解が存在しない場合がある → 例題2

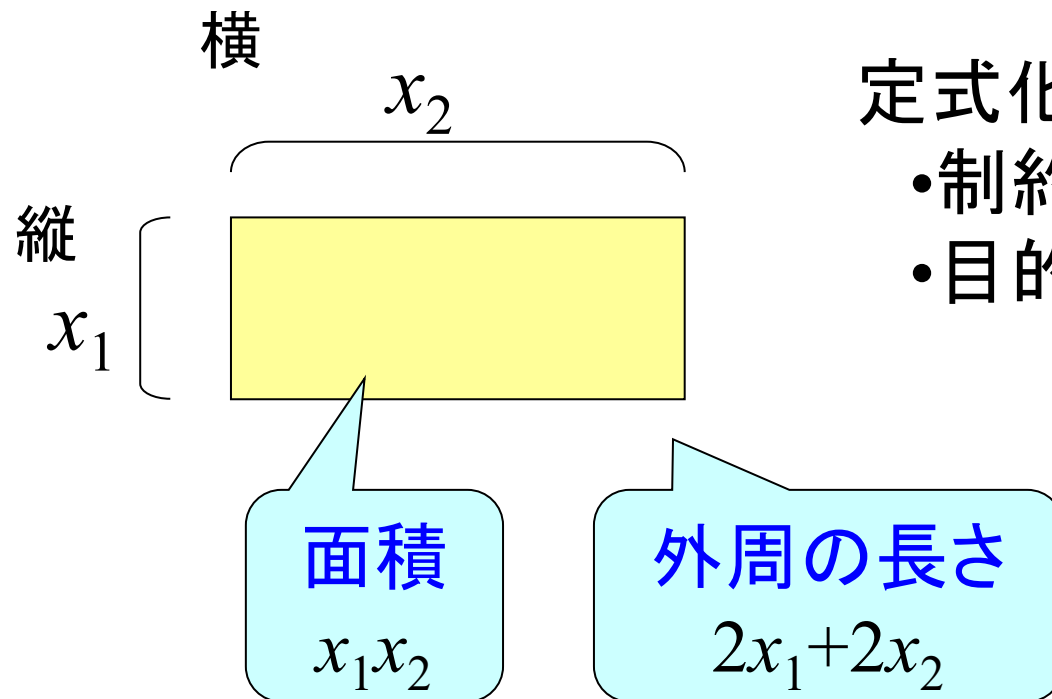
数理計画問題の最適解



※最適解が複数存在する場合もある→通常1つだけ求めればよい

例題2

面積が4以上で、外周の長さ最小の長方形は？



定式化してみよう

- 制約条件は？
- 目的関数は？



例題2 解答例

$$\begin{array}{ll} \min. & z=2x_1+2x_2 \\ \text{s.t.} & x_1x_2 \geq 4 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array}$$

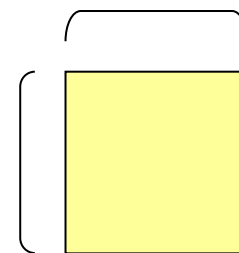
- 最適解は $x_1=2, x_2=2$
- 最適値は 8

横 $x_2=2$



縦

$x_1=2$



正方形

Q. 面積が4以上で縦の長さ最小の長方形は?

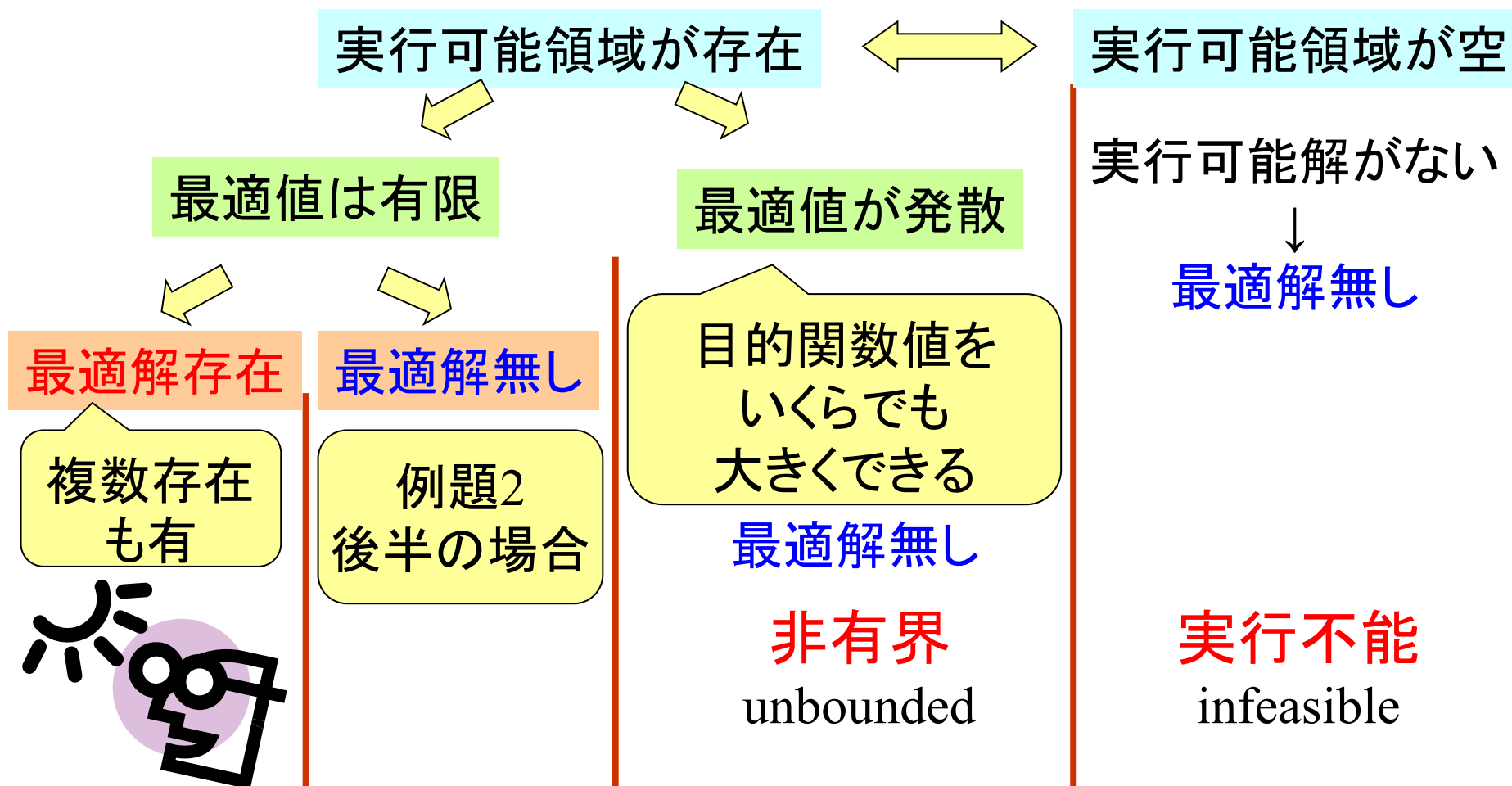
$$\begin{array}{ll} \min. & z=x_1 \\ \text{s.t.} & x_1x_2 \geq 4 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{array}$$



限りなく0に近い値?

⇒最適解はない

最適解が存在する・しない

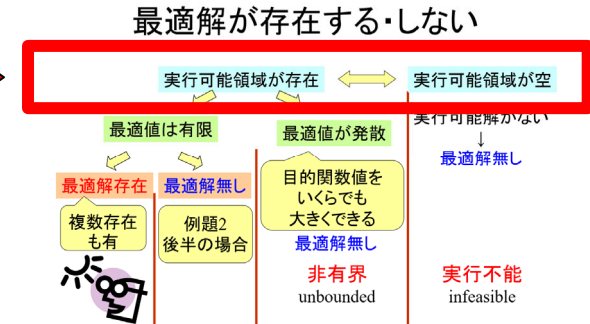


(参考)

実行可能解の存在判定

実行可能性問題 feasibility problem

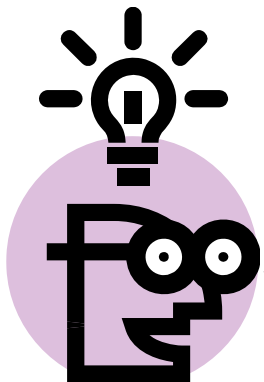
実行可能解が存在するの**かだけ**を
判定したい問題



解法: いつでも値が0になる関数を目的関数にする
⇒ 実行可能解があれば, 最適値は0

例

$$\begin{aligned} \max. \quad & z = 0x_1 + 0x_2 \\ \text{s.t.} \quad & 15x_1 + 11x_2 \leq 1650 \\ & 10x_1 + 14x_2 \leq 1400 \\ & 9x_1 + 20x_2 \leq 1800 \\ & x_1, x_2 \geq 0 \end{aligned}$$

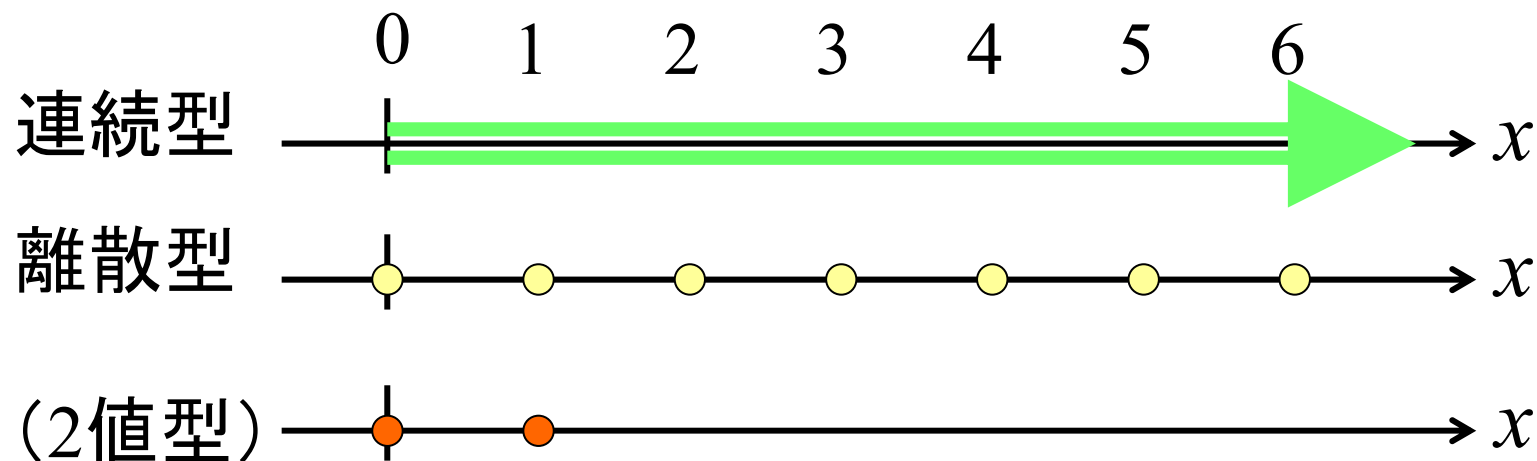


実行可能性の判定も
最適化問題なんだ

定式化の分類法（変数に注目）

利用する変数が取れる値の型で分類

- 連続型 continuous \Rightarrow 例：実数 real
- 離散型 discrete \Rightarrow 例：整数 integer (整数計画)
 - 2値型 binary \Rightarrow 例：0または1 (0-1整数計画)



定式化の分類法(式に注目)

使用関数の種類で分類

- 連続関数

- 線形関数 linear

- 非線形関数 nonlinear

- 微分可能 differentiable

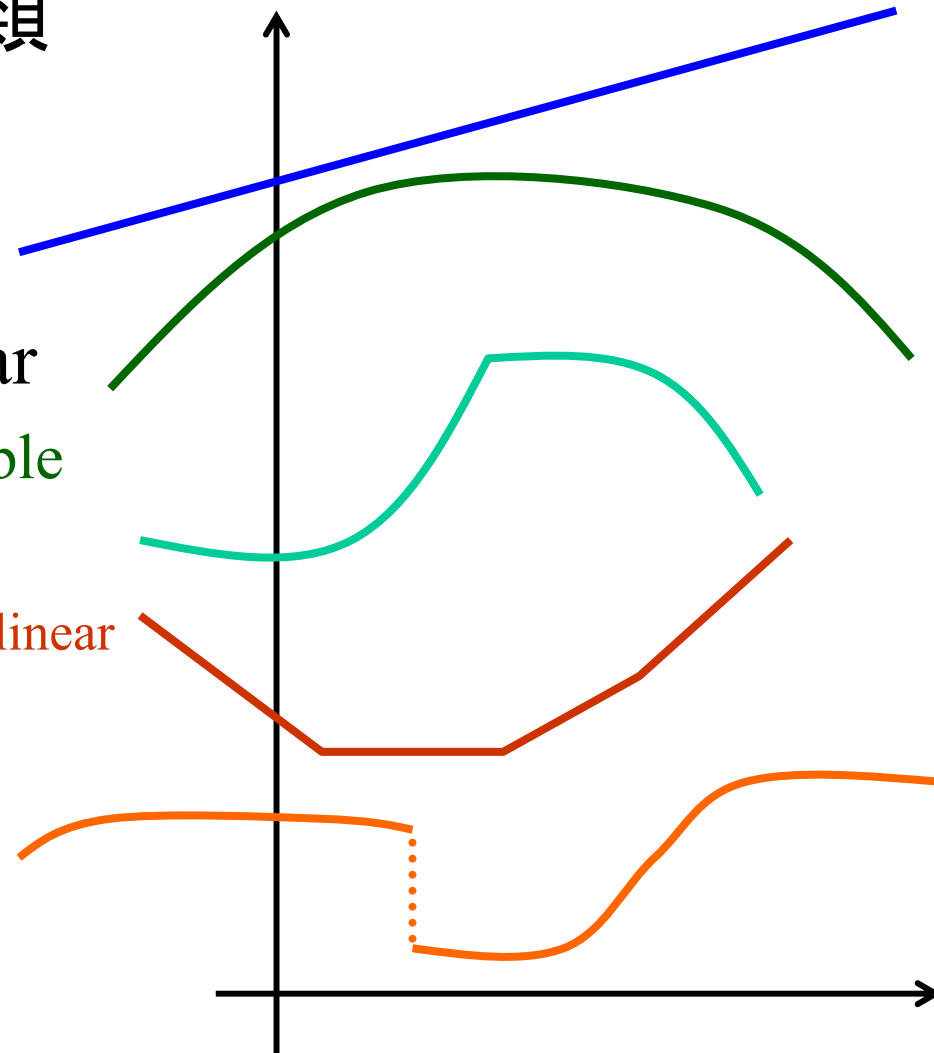
- 微分不能 non-

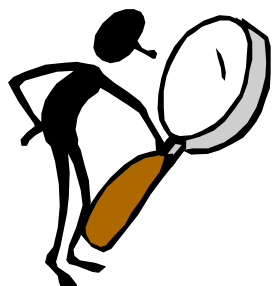
- 区分線形 piecewise linear

- 非連続

- 凸関数 convex

- 凹関数 concave





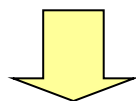
分類後の主な問題名

変数型	目的関数	条件式	問題名	+Programming	略称
連続型	線形	線形	線形計画	Linear	LP
	2次関数	線形	2次計画	Quadratic	QP
	凸関数	凸関数	凸計画	Convex	CP
	非線形	非線形	非線形計画	Nonlinear	NLP
離散型	—	—	整数計画	Integer	IP
	凸	凸	離散凸計画	Discrete Convex	
2値型	—	—	0-1整数計画	Binary Integer	BIP
混合	—	—	混合整数計画	Mixed Integer	MIP

※ 凸計画の等式制約は線形

まとめ

- 数理計画とは
- システム的アプローチによる問題解決



- 数理モデル化と表現方法(定式化)
- 数理計画問題の用語と分類

