

問題解決

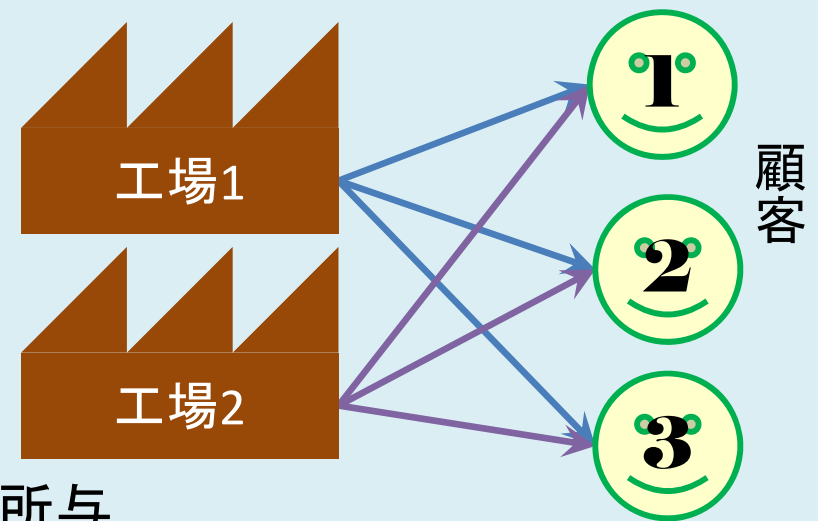
最適化活用
整数計画ソルバーの利用

堀田 敬介

輸送問題を解く

➤ 輸送問題の最適化(例1)

- 2工場で製品を供給できる
- 3人の顧客がいて、需要がある
- 2工場→3顧客への単位あたり輸送コストが所与
- 輸送コストが最小となる配送計画をたてよ



よ	需要		50	80	60
	供給	工場\顧客	1	2	3
120	1		3	2	4
130	2		5	6	5

➤ 定式化(変数設定)

- 変数 x_{ij} ... 工場 i →顧客 j への輸送量
- 変数行列 X

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} \end{pmatrix}$$

➤ 定式化(係数表記)

- 工場の供給を表す係数ベクトル s
- 顧客の需要を表す係数ベクトル d
- 輸送コストを表す係数行列 C

$$s = \begin{pmatrix} s_1 \\ s_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 120 \\ 130 \end{pmatrix}$$

$$d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 50 \\ 80 \\ 60 \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 4 \\ 5 & 6 & 5 \end{pmatrix}$$

輸送問題を解く

➤ 定式化(ベタ表記)

$$\min. 3x_{11} + 2x_{12} + 4x_{13} + 5x_{21} + 6x_{22} + 5x_{23}$$

$$\text{s. t. } x_{11} + x_{12} + x_{13} \leq 120$$

$$x_{21} + x_{22} + x_{23} \leq 130$$

$$x_{11} + x_{21} = 50$$

$$x_{12} + x_{22} = 80$$

$$x_{13} + x_{23} = 60$$

$$x_{11}, x_{12}, x_{13}, x_{21}, x_{22}, x_{23} \geq 0$$

➤ 定式化(Σ 表記)

$$\min. \sum_{i=1}^2 \sum_{j=1}^3 c_{ij} x_{ij}$$

$$\text{s. t. } \sum_{j=1}^3 x_{ij} \leq s_i (i = 1, 2)$$

$$\sum_{i=1}^2 x_{ij} = d_j (j = 1, \dots, 3)$$

$$x_{ij} \geq 0 (i = 1, 2; j = 1, \dots, 3)$$

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} \end{pmatrix}$$

$$s = \begin{pmatrix} s_1 \\ s_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 120 \\ 130 \end{pmatrix}$$

$$d = \begin{pmatrix} d_1 \\ d_2 \\ d_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 50 \\ 80 \\ 60 \end{pmatrix}$$

$$c = \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 4 \\ 5 & 6 & 5 \end{pmatrix}$$

➤ 定式化(行列表記)

$$\min. c \odot X$$

$$\text{s. t. } Xe \leq s$$

$$e^T X = d$$

$$X \geq 0$$

- ✓ $\odot$ はアダマール積(Hadamard product)
- ✓ e は要素が全て1の適当な次元のベクトル

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ 新規プロジェクトの作成

- ① [ファイル(F)]ー[新規(N)]ー[OPLプロジェクト]を選択
- ② [プロジェクト名] を記入 (例: **Transportation**) し, 3カ所にチェックする
 - ☑ デフォルトの実行構成の追加
 - ☑ モデルの作成
 - ☑ データの作成
- ③ [終了]をクリック

プロジェクト名は自由だが, **半角英数**で何の問題を解こうとしているのかが分かる名前が良い

➤ プロジェクト内のいくつかの名前を変更

- ✓ [構成1] → [**config1**] ※ 日本語を英語に変更しないと実行時エラーになる
- ✓ モデルファイル [Transportation.mod] → [**tr.mod**]
- ✓ データファイル [Transportation.dat] → [**trex1.dat**]

➤ モデルファイル・データファイルを記述し保存 (次ページ参照)

➤ [config1]にモデルファイルとデータファイルをセットする

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ tr.mod

```
int i_max = ...; // 行の添え字の最大値
int j_max = ...; // 列の添え字の最大値

range I = 1..i_max; // 行の添え字の範囲 [1..i_max]を指定
range J = 1..j_max; // 列の添え字の範囲 [1..j_max]を指定

int d[J] = ...; // 需要ベクトル設定 d = [d1,d2,d3]
int s[I] = ...; // 供給ベクトル設定 s = [s1,s2]
int c[I,J] = ...; // 輸送コスト設定 C サイズI×Jの行列

dvar float+ x[I,J]; // 変数宣言:変数ベクトル(size: I×J)

minimize
    sum(i in I) sum(j in J) c[i,j]*x[i,j];
subject to{
    forall(i in I) {
        sum(j in J) x[i,j] <= s[i];
    };
    forall(j in J) {
        sum(i in I) x[i,j] == d[j];
    };
};
```

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ trex1.dat

```
i_max = 2; // 行数の最大値を指定  
j_max = 3; // 列数の最大値を指定
```

```
d = [50 80 60];
```

```
c = [  
[3 2 4]  
[5 6 5]  
];
```

```
s = [  
120  
130  
];
```

輸送問題: How to use

▶ 計算結果の確認

最適値 = 630
各定数 (係数行列)
最適解 $x = \begin{bmatrix} 40 & 80 & 0 \\ 10 & 0 & 60 \end{bmatrix}$

[統計情報]タブの中身

Statistics	Value
Other	6
Non-zero coefficients	12
Iterations	1

[解]タブの中身

solution (optimal) 解 (最適)

目的 630 の解

名前	値
c	[[3 2 4] [5 6 5]]
d	[50 80 60]
l	1..2
i_max	2
J	1..3
j_max	3
s	[120 130]

決定変数 (1)

名前	値
x	[[40 80 0] [10 0 60]]

solution (optimal) with objective 630

Quality: there are no bound infeasibilities.
 There are no reduced-cost infeasibilities.
 Maximum Ax-b residual = 0
 Maximum c-B'pi residual = 0
 Maximum |x| = 80
 Maximum |slack| = 60
 Maximum |pi| = 5
 Maximum |red-cost| = 2
 Condition number of unscaled basis = 9.0e+00
 //

$x = \begin{bmatrix} 40 & 80 & 0 \\ 10 & 0 & 60 \end{bmatrix};$

輸送問題: How to use CPLEX?

- 演習1) データファイル (trex1.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [trex.xlsx] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [trex1.dat] をコピーして [trex1xlsx.dat] 作成し, 修正

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ 演習1) 解答例

➤ trex.xlsx
[Sheet1]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K
1	i_max=	2									
2	j_max=	3	d=	50	80	60					
3		s=						obj.fn.			
4		120	c=	3	2	4		0	= SUMPRODUCT(D4:F5, D7:F8)		
5		130		5	6	5					
6							計				
7			x=					0	= SUM(D7:F7)		
8								0			
9			計	0	0	0					
10				= SUM(D7:D8)							

➤ trex1xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("trex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B2");
```

```
d from SheetRead(sheet, "Sheet1!D2:F2");
```

```
s from SheetRead(sheet, "Sheet1!B4:B5");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet1!D4:F5");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet1!D7:F9");
```

輸送問題を解く

➤ 輸送問題の最適化(例2)

➤ 工場が製品を供給, 顧客が需要, 工場→顧客コスト

➤ 輸送コスト最小の配送計画を

		需要	40	30	70	80	60	50
供給	工場\顧客	1	2	3	4	5	6	
80	1	1	2	4	3	1	2	
90	2	2	1	5	2	4	1	
100	3	3	6	2	1	2	3	
110	4	4	3	5	2	3	2	

➤ 最適化問題で定式化(ベタ・Σ表記)する

➤ 変数 x_{ij} ... 工場 i →顧客 j への輸送量

➤ 係数vector s :供給supply, d :需要demand

➤ 係数matrix C :輸送コストcost

➤ CPLEXで解く(モデルファイル[tr.mod]は共通で使えるので[trex2.dat]のみ作り解く)

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ trex2.dat

```
i_max = 4; // 行数の最大値を指定
j_max = 6; // 列数の最大値を指定

d = [40 30 70 80 60 50];
s = [80 90 100 110];
c = [
    [1 2 4 3 1 2]
    [2 1 5 2 4 1]
    [3 6 2 1 2 3]
    [4 3 5 2 3 2]
];
```

輸送問題: How to use CPLEX?

- 演習2) データファイル (trex2.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [trex.xlsx] にシート[Sheet2] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [trex1xlsx.dat] をコピーして [trex2xlsx.dat] 作成し, 修正

輸送問題: How to use CPLEX?

➤ 演習2) 解答

➤ trex.xlsx

[Sheet2]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N
1	i_max=	4												
2	j_max=	6	d=	40	30	70	80	60	50					
3		s=									obj.fn.			
4		80	c=	1	2	4	3	1	2		480	= SUMPRODUCT(D4:I7, D9:I12)		
5		90		2	1	5	2	4	1					
6		100		3	6	2	1	2	3					
7		110		4	3	5	2	3	2					
8										計				
9			x=	30	0	0	0	50	0	80	= SUM(D9:I9)			
10				10	30	0	0	0	50	90				
11				0	0	70	20	10	0	100				
12				0	0	0	60	0	0	60				
13			計	40	30	70	80	60	50					
14				= SUM(D9:D12)										

➤ trex2xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("trex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B2");
```

```
d from SheetRead(sheet, "Sheet2!D2:I2");
```

```
s from SheetRead(sheet, "Sheet2!B4:B7");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet2!D4:I7");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet2!D9:I12");
```

輸送問題: How to use gurobi?

➤ 輸送問題の最適化(例1)

➤ Google colab / Python & gurobi

```
!pip install gurobipy
```

```
d = [50,80,60]      # 顧客3人の需要
c = [[3,2,4],        # 工場i→顧客jへの輸送コスト
      [5,6,5]]
s = [120,130]        # 工場2つの供給量
I = range(len(s))    # 工場2つの範囲I={0,1}
J = range(len(d))    # 顧客3人の範囲J={0,1,2}
```

```
from gurobipy import *
m = Model("Transportation") # モデルの設定

x = {}
for i in I:
    for j in J:
        x[i,j] = m.addVar(lb=0.0, vtype="C", name="x(%s,%s)" % (i+1,j+1)) # 変数設定
for i in I:
    m.addConstr(quicksum(x[i,j] for j in J) <= s[i]) # 供給制約
for j in J:
    m.addConstr(quicksum(x[i,j] for i in I) == d[j]) # 需要制約
m.setObjective(quicksum(c[i][j]*x[i,j] for i in I for j in J), GRB.MINIMIZE)

m.optimize() # 最適化実行
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

	需要	50	80	60
供給	工場\顧客	1	2	3
120	1	3	2	4
130	2	5	6	5

輸送問題: How to use gurobi?

➤ 輸送問題の最適化(例1)

➤ 実行結果(一部)

```
Solved in 1 iterations and 0.02 seconds (0.00 work units)
Optimal objective 6.300000000e+02
Variable X
-----
x(1,1)  40
x(1,2)  80
x(2,1)  10
x(2,3)  60
```

輸送問題: How to use gurobi?

➤ 輸送問題の最適化(例2)

➤ Google colab / Python & gurobi

```
d = [40, 30, 70, 80, 60, 50]
c = [[1, 2, 4, 3, 1, 2],
     [2, 1, 5, 2, 4, 1],
     [3, 6, 2, 1, 2, 3],
     [4, 3, 5, 2, 3, 2]]
s = [80, 90, 100, 110]
I = range(len(s))
J = range(len(d))
```

```
from gurobipy import *
```

...(中略)... 例1と同じ

```
m.optimize() # 最適化実行
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

		需要	40	30	70	80	60	50
供給	工場\顧客	1	2	3	4	5	6	
80	1	1	2	4	3	1	2	
90	2	2	1	5	2	4	1	
100	3	3	6	2	1	2	3	
110	4	4	3	5	2	3	2	

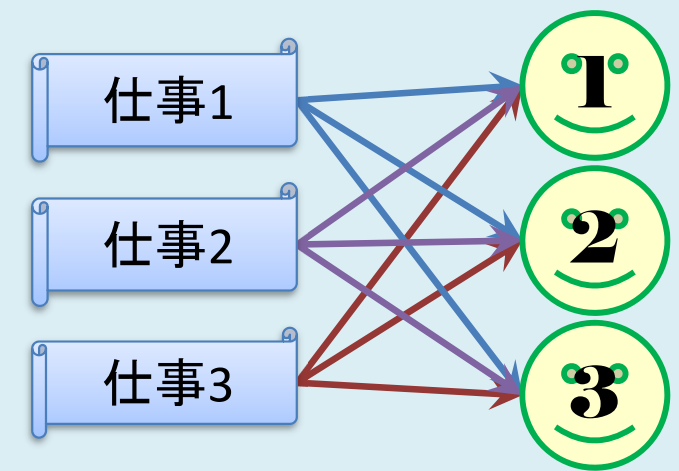
➤ 実行結果(一部)

```
Solved in 4 iterations and 0.01 seconds (0.00 work units)
Optimal objective 4.800000000e+02
Variable X
-----
x(1,1) 30 x(1,5) 50 x(2,1) 10 x(2,2) 30 x(2,6) 50
x(3,3) 70 x(3,4) 20 x(3,5) 10 x(4,4) 60
```

割当問題を解く

➤ 割当問題の最適化(例1)

- 今すべき仕事は3つあり, 3人の部下がいる
- 各部下は1つの仕事を引き受けられる
- 上司は各仕事を任せたときの部下の出来具合を5段階で評価済(右下表)
- この部署のパフォーマンスが最大になるように部下へ仕事を割り当てよ



➤ 定式化(変数設定)

- 0-1変数 $x_{ij} = \begin{cases} 1 & \dots \text{仕事}i\text{を部下}j\text{へ割り当てる} \\ 0 & \dots \text{仕事}i\text{を部下}j\text{へ割り当てない} \end{cases}$

- 変数行列 X

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} \\ x_{31} & x_{32} & x_{33} \end{pmatrix}$$

仕事\部下	1	2	3
1	2	2	4
2	5	3	2
3	4	1	3

➤ 定式化(係数表記)

- 評価を表す係数行列 C

$$C = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 5 & 3 & 2 \\ 4 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

割当問題を解く

$$X = \begin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & x_{13} \\ x_{21} & x_{22} & x_{23} \\ x_{31} & x_{32} & x_{33} \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} 2 & 2 & 4 \\ 5 & 3 & 2 \\ 4 & 1 & 3 \end{pmatrix}$$

➤ 定式化(ベタ表記)

$$\begin{aligned} \max. & \quad 2x_{11} + 2x_{12} + 4x_{13} + 5x_{21} + 3x_{22} + 2x_{23} + 4x_{31} + 1x_{32} + 3x_{33} \\ \text{s. t.} & \quad x_{11} + x_{12} + x_{13} = 1 \\ & \quad x_{21} + x_{22} + x_{23} = 1 \\ & \quad x_{31} + x_{32} + x_{33} = 1 \\ & \quad x_{11} + x_{21} + x_{31} \leq 1 \\ & \quad x_{12} + x_{22} + x_{32} \leq 1 \\ & \quad x_{13} + x_{23} + x_{33} \leq 1 \\ & \quad x_{11}, x_{12}, x_{13}, x_{21}, x_{22}, x_{23} \in \{0, 1\} \end{aligned}$$

➤ 定式化(Σ 表記)

$$\begin{aligned} \max. & \quad \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 c_{ij} x_{ij} \\ \text{s. t.} & \quad \sum_{j=1}^3 x_{ij} = 1 \quad (i = 1, \dots, 3) \\ & \quad \sum_{i=1}^3 x_{ij} \leq 1 \quad (j = 1, \dots, 3) \\ & \quad x_{ij} \in \{0, 1\} \quad (i = 1, \dots, 3; j = 1, \dots, 3) \end{aligned}$$

➤ 定式化(行列表記)

$$\begin{aligned} \max. & \quad C \odot X \\ \text{s. t.} & \quad Xe = e \\ & \quad e^T X \leq e \\ & \quad X \in \{0, 1\}^{3 \times 3} \end{aligned}$$

- ✓ $\odot$ はアダマール積(Hadamard product)
- ✓ e は要素が全て1の適当な次元のベクトル

割当問題:How to use CPLEX?

➤ 新規プロジェクトの作成

- ① [ファイル(F)]ー[新規(N)]ー[OPLプロジェクト]を選択
- ② [プロジェクト名] を記入 (例: **Assignment**) し, 3カ所にチェックする
 - ☒ デフォルトの実行構成の追加
 - ☒ モデルの作成
 - ☒ データの作成
- ③ [終了]をクリック

プロジェクト名は自由だが, **半角英数**で何の問題を解こうとしているのかが分かる名前が良い

➤ プロジェクト内のいくつかの名前を変更

- ✓ [構成1] → [**config1**] ※ 日本語を英語に変更しないと実行時エラーになる
- ✓ モデルファイル [Assignment.mod] → [**as.mod**]
- ✓ データファイル [Assignment.dat] → [**asex1.dat**]

➤ モデルファイル・データファイルを記述し保存 (次ページ参照)

➤ [config1]にモデルファイルとデータファイルをセットする

割当問題:How to use CPLEX?

➤ as.mod

```
int i_max = ...; // 行の添え字の最大値
int j_max = ...; // 列の添え字の最大値

range I = 1..i_max; // 行の添え字の範囲 [1..i_max]を指定
range J = 1..j_max; // 列の添え字の範囲 [1..j_max]を指定

int c[I,J] = ...; // 評価値Cij(size:I×J)

dvar int+ x[I,J] in 0..1; // 変数宣言:0-1変数(size:I×J)

maximize
    sum(i in I) sum(j in J) c[i,j]*x[i,j];
subject to{
    forall(i in I) {
        sum(j in J) x[i,j] == 1;
    };
    forall(j in J) {
        sum(i in I) x[i,j] <= 1;
    };
};
```

割当問題:How to use CPLEX?

➤ asex1.dat

```
i_max = 3;
```

```
j_max = 3;
```

```
c = [  
[2 2 4]  
[5 3 2]  
[4 1 3]  
];
```

割当問題:How to use

計算結果の確認

[解]タブの中身

solution (optimal)
解(最適)

最適解発見

[統計情報]タブの中身

最適値 = 11

各定数(係数行列)

最適解 $x = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$

LPではなく
IPなので
情報が少し
違う

```
// solution (optimal) with objective 11
// Quality Incumbent solution:
// MILP objective
// MILP solution norm |x| (Total, Max)
// MILP solution error (Ax=b) (Total, Max)
// MILP x bound error (Total, Max)
// MILP x integrality error (Total, Max)
// MILP slack bound error (Total, Max)
//
```

```
1.1000000000e+01
3.00000e+00 1.00000e+00
0.00000e+00 0.00000e+00
0.00000e+00 0.00000e+00
0.00000e+00 0.00000e+00
0.00000e+00 0.00000e+00
```

```
x = [[0
      0 1]
      [0 1 0]
      [1 0 0]];
```

統計情報

統計情報	値
solution (optimal) with objective 11	
Constraints	6
Variables	9
Binary	9
Non-zero coefficients	18
MIP	
Objective	11
Incumbent	11
Nodes	0
Remaining nodes	0
Iterations	2
Solution pool	
Count	2
Mean objective	9.5



割当問題: How to use CPLEX?

- 演習1) データファイル (asex1.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [asex.xlsx] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [asex1.dat] をコピーして [asex1xlsx.dat] 作成し, 修正

割当問題: How to use CPLEX?

➤ 演習1) 解答例

➤ asex.xlsx
[Sheet1]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I
1	i_max=	3							
2	j_max=	3				obj.fn.			
3	c=	2	2	4		11	= SUMPRODUCT(B3:D5, B6:D8)		
4		5	3	2					
5		4	1	3					
6	x=	0	0	1					
7		0	1	0					
8		1	0	0					

➤ asex1xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("asex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B2");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet1!B3:D5");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet1!B6:D8");
```

割当問題を解く

➤ 割当問題の最適化(例2)

- 仕事は4つ, 部下は7人, 各部下は1つの仕事を引き受けられる
- 上司は部下を5段階[1,2,3,4,5]で評価済(下表)
- この部署のパフォーマンスが最大になるように部下へ仕事を割り当てよ

➤ 最適化問題の定式化(ベタ・Σ表記)

- 0-1変数 $x_{ij} = 1$... 仕事*i*を部下*j*へ割り当てる, $x_{ij} = 0$... 割り当てない
- 係数matrix **C**:上司による部下評価値

仕事\部下	1	2	3	4	5	6	7
1	2	4	2	1	3	1	4
2	3	1	3	2	5	4	2
3	1	3	4	4	4	3	3
4	4	2	1	4	5	2	1

- CPLEXで解く(モデルファイル[as.mod]は共通で使えるので[asex2.dat]のみ作り解く)

割当問題:How to use CPLEX?

➤ asex2.dat

```
i_max = 4;  
j_max = 7;  
  
c = [  
[2 4 2 1 3 1 4]  
[3 1 3 2 5 4 2]  
[1 3 4 4 4 3 3]  
[4 2 1 4 5 2 1]  
];
```

割当問題: How to use CPLEX?

- 演習2) データファイル (asex2.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [asex.xlsx] にシート[Sheet2] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [asex2.dat] をコピーして [asex2xlsx.dat] 作成し, 修正

割当問題: How to use CPLEX?

➤ 演習2) 解答例

➤ asex.xlsx

[Sheet2]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M
1	i_max=	4											
2	j_max=	7								obj.fn.			
3	c=	2	4	2	1	3	1	4		17	= SUMPRODUCT(B3:H6, B7:H10)		
4		3	1	3	2	5	4	2					
5		1	3	4	4	4	3	3					
6		4	2	1	4	5	2	1					
7	x=	0	0	0	0	0	0	1					
8		0	0	0	0	1	0	0					
9		0	0	1	0	0	0	0					
10		0	0	0	1	0	0	0					

➤ asex2xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("asex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B2");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet2!B3:H6");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet2!B7:H10");
```

割当問題: How to use gurobi?

➤ 割当問題の最適化(例2)

➤ Google colab / Python & gurobi

```
!pip install gurobipy
```

```
c = [[2,4,2,1,3,1,4],  
      [3,1,3,2,5,4,2],  
      [1,3,4,4,4,3,3],  
      [4,2,1,4,5,2,1]]
```

```
I = range(len(c)) # 仕事4つの範囲 I={0,1,2,3}  
J = range(len(c[0])) # 部下7人の範囲 J={0,1,...,6}
```

```
from gurobipy import *
```

```
m = Model("Assignment") # モデル(割り当て問題)の設定
```

```
x = {}
```

```
for i in I:
```

```
    for j in J:
```

```
        x[i,j] = m.addVar(vtype="B", name="x[%s,%s]" % (i+1,j+1)) # 仕事iを部下jが担当
```

```
for i in I:
```

```
    m.addConstr(quicksum(x[i,j] for j in J) == 1) # 仕事制約:全ての仕事は誰かが担当
```

```
for j in J:
```

```
    m.addConstr(quicksum(x[i,j] for i in I) <= 1) # 部下制約:各部下は高々1つの仕事を担当
```

```
m.setObjective(quicksum(c[i][j]*x[i,j] for i in I for j in J), GRB.MAXIMIZE)
```

```
m.optimize() # 最適化実行
```

```
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

仕事\部下	1	2	3	4	5	6	7
1	2	4	2	1	3	1	4
2	3	1	3	2	5	4	2
3	1	3	4	4	4	3	3
4	4	2	1	4	5	2	1

輸送問題: How to use gurobi?

➤ 輸送問題の最適化(例1)

➤ 実行結果(一部)

```
Optimal solution found (tolerance 1.00e-04)  
Best objective 1.7000000000000e+01, best bound 1.7000000000000e+01, gap 0.0000%
```

Variable	X

x[1,7]	1
x[2,5]	1
x[3,4]	1
x[4,1]	1

生産計画をたてる

➤ 生産計画の最適化(例1)

- 4種の材料 A, B, C, D がある
- 5種の製品 $\alpha, \beta, \gamma, \delta, \varepsilon$ をつくる
- 各材料の所有数, 各製品を1単位作るのに必要な材料数, 利益は右表
- **総利益を最大**にする生産計画をたてたい

材料\製品	α	β	γ	δ	ε	量
A	3	0	1	3	1	80
B	1	2	0	3	2	75
C	0	4	2	5	0	95
D	2	1	0	1	2	70
利益	6	7	3	10	5	

➤ 定式化(変数設定)

- 変数 x_i ... 製品 i の作成数(単位)
- 変数ベクトル $x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)$

➤ 定式化(係数表記)

- 利益を表す係数ベクトル c
- 材料所持数を表す係数ベクトル b
- 必要材料数を表す係数行列 A

$$\begin{aligned}
 c &= (c_1 \quad c_2 \quad c_3 \quad c_4 \quad c_5) \\
 &= (6 \quad 7 \quad 3 \quad 10 \quad 5) \\
 b &= (b_1 \quad b_2 \quad b_3 \quad b_4) \\
 &= (80 \quad 75 \quad 95 \quad 70) \\
 A &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 0 & 3 & 2 \\ 0 & 4 & 2 & 5 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

生産計画をたてる

➤ 定式化(ベタ表記)

$$\begin{aligned} \max. & \quad 6x_1 + 7x_2 + 3x_3 + 10x_4 + 5x_5 \\ \text{s. t.} & \quad 3x_1 + 0x_2 + 1x_3 + 3x_4 + 1x_5 \leq 80 \\ & \quad 1x_1 + 2x_2 + 0x_3 + 3x_4 + 2x_5 \leq 75 \\ & \quad 0x_1 + 4x_2 + 2x_3 + 5x_4 + 0x_5 \leq 95 \\ & \quad 2x_1 + 1x_2 + 0x_3 + 1x_4 + 2x_5 \leq 70 \\ & \quad x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{aligned}$$

➤ 定式化(Σ 表記)

$$\begin{aligned} \max. & \quad \sum_{j=1}^5 c_j x_j \\ \text{s. t.} & \quad \sum_{j=1}^5 a_{ij} x_j \leq b_i \quad (i = 1, \dots, 4) \\ & \quad x_j \geq 0 \quad (j = 1, \dots, 5) \end{aligned}$$

$$\mathbf{c} = (c_1 \quad c_2 \quad c_3 \quad c_4 \quad c_5)$$

$$= (6 \quad 7 \quad 3 \quad 10 \quad 5)$$

$$\mathbf{b} = (b_1 \quad b_2 \quad b_3 \quad b_4)$$

$$= (80 \quad 75 \quad 95 \quad 70)$$

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} 3 & 0 & 1 & 3 & 1 \\ 1 & 2 & 0 & 3 & 2 \\ 0 & 4 & 2 & 5 & 0 \\ 2 & 1 & 0 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

➤ 定式化(行列表記)

$$\max. \mathbf{c}^T \mathbf{x}$$

$$\begin{aligned} \text{s. t.} & \quad \mathbf{A} \mathbf{x} \leq \mathbf{b} \\ & \quad \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

生産計画:How to use CPLEX?

➤ 新規プロジェクトの作成

- ① [ファイル(F)]ー[新規(N)]ー[OPLプロジェクト]を選択
- ② [プロジェクト名] を記入 (例: **ProductionPlanning**) し, 3カ所にチェックする
 - ☑ デフォルトの実行構成の追加
 - ☑ モデルの作成
 - ☑ データの作成
- ③ [終了]をクリック

プロジェクト名は自由だが, **半角英数**で何の問題を解こうとしているのかが分かる名前が良い

➤ プロジェクト内のいくつかの名前を変更

- ✓ [構成1] → [**config1**] ※ 日本語を英語に変更しないと実行時エラーになる
- ✓ モデルファイル [ProductionPlanning.mod] → [**pp.mod**]
- ✓ データファイル [ProductionPlanning.dat] → [**ppex1.dat**]

➤ モデルファイル・データファイルを記述し保存 (次ページ参照)

➤ [config1]にモデルファイルとデータファイルをセットする

生産計画:How to use CPLEX?

➤ pp.mod

```
int i_max = ...; // 材料数
int j_max = ...; // 製品数

range I = 1..i_max; // 材料集合の範囲
range J = 1..j_max; // 製品集合の範囲

int a[I,J] = ...; // 各製品1単位あたりの必要材料数を表す行列
int b[I] = ...; // 材料i の所持数
int c[J] = ...; // 製品j の1単位あたり利益

dvar float+ x[J]; // 製品j の生産量(非負)

maximize
    sum(j in J) c[j]*x[j];
subject to {
    forall(i in I) {
        sum(j in J) a[i,j]*x[j] <= b[i];
    }
}
```

生産計画:How to use CPLEX?

➤ ppex1.dat

```
i_max = 4;  
j_max = 5;  
  
c = [6 7 3 10 5];  
b = [80 75 95 70];  
  
a = [  
[3 0 1 3 1]  
[1 2 0 3 2]  
[0 4 2 5 0]  
[2 1 0 1 2]  
];
```

生産計画:How to use CPLEX?

➤ 計算結果の確認([解]タブの中身)

最適値

```
// solution (optimal) with objective 316
// Quality There are no bound infeasibilities.
// There are no reduced-cost infeasibilities.
// Maximum Ax-b residual           = 0
// Maximum c-B'pi residual         = 0
// Maximum |x|                     = 45.5
// Maximum |slack|                 = 4
// Maximum |pi|                    = 2.2
// Maximum |red-cost|              = 0.2
// Condition number of unscaled basis = 1.2e+01
//
```

```
x = [0 1 45.5 0 34.5];
```

optimal solution
最適解

生産計画: How to use CPLEX?

- 演習1) データファイル (ppex1.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [ppex.xlsx] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [ppex1.dat] をコピーして [ppex1xlsx.dat] 作成し, 修正

生産計画: How to use CPLEX?

➤ 演習1) 解答例

➤ ppex.xlsx
[Sheet1]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L
1	i_max=	4						[H3] = SUMPRODUCT(B3:F3, B\$9:F\$9)				
2	j_max=	5						obj.fn.			→[H4:H7]へコピー	
3	c=	6	7	3	10	5		316		b=		
4	A =	3	0	1	3	1		80	≦	80		
5		1	2	0	3	2		71	≦	75		
6		0	4	2	5	0		95	≦	95		
7		2	1	0	1	2		70	≦	70		
8												
9	x=	0.0	1.0	45.5	0.0	34.5						

➤ ppex1xlsx.dat SheetConnection sheet("ppex.xlsx");

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B1");
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B2");
c from SheetRead(sheet, "Sheet1!B3:F3");
a from SheetRead(sheet, "Sheet1!B4:F7");
b from SheetRead(sheet, "Sheet1!J4:J7");

x to SheetWrite(sheet, "Sheet1!B9:F9");
```

生産計画をたてる

➤ 生産計画の最適化(例2)

- 7種の材料 A, B, ..., G がある
- 5種の製品 $\alpha, \beta, \gamma, \delta, \varepsilon$ をつくる
- 各材料の所有数, 各製品を1単位作るのに必要な材料数, 利益は右表
- **総利益最大**の生産計画をたてよ

材料\製品	α	β	γ	δ	ε	量
A	2	0	1	3	1	80
B	3	1	0	3	1	75
C	0	2	3	5	0	95
D	3	2	0	1	2	70
E	1	0	3	0	3	60
F	0	3	0	2	4	80
G	1	5	0	4	1	90
利益	8	7	3	9	6	

➤ 線形最適化問題として定式化し, CPLEXで解く

- モデルファイル[pp.mod]は共通なので, データファイル[ppex2.dat]を作り解く

生産計画: How to use CPLEX?

- 演習2) データファイル (ppex2.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [ppex.xlsx] にシート[Sheet2] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [ppex2.dat] をコピーして [ppex2xlsx.dat] 作成し, 修正

生産計画: How to use CPLEX?

➤ 演習2) 解答例

➤ ppex.xlsx
[Sheet2]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L
1	i_max=	7						[H3] = SUMPRODUCT(B3:F3, B\$9:F\$9)				
2	j_max=	5						obj.fn.		→[H4:H10]へコピー		
3	c=	6	7	3	10	5		0		b=		
4	A =	2	0	1	3	1		0	≦	80		
5		3	1	0	3	1		0	≦	75		
6		0	2	3	5	0		0	≦	95		
7		3	2	0	1	2		0	≦	70		
8		1	0	3	0	3		0	≦	60		
9		0	3	0	2	4		0	≦	80		
10		1	5	0	4	1		0	≦	90		
11												
12	x=											

➤ ppex2xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("ppex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet2!B2");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet2!B3:F3");
```

```
a from SheetRead(sheet, "Sheet2!B4:F10");
```

```
b from SheetRead(sheet, "Sheet2!J4:J10");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet2!B12:F12");
```

生産計画: How to use gurobi?

➤ 生産計画の最適化(例1)

➤ Google colab / Python & gurobi

```
!pip install gurobipy
```

```
c = [6, 7, 3, 10, 5]
b = [80, 75, 95, 70]
A = [[3, 0, 1, 3, 1],
      [1, 2, 0, 3, 2],
      [0, 4, 2, 5, 0],
      [2, 1, 0, 1, 2]]
I = range(len(A))      # 材料4つの範囲 I={0, 1, 2, 3}
J = range(len(A[0]))   # 製品5つの範囲 J={0, 1, 2, 3, 4}
```

```
from gurobipy import *
m = Model("ProductPlanning") # モデル(生産計画)の設定

x = {}
for j in J:
    x[j] = m.addVar(lb=0.0, vtype="C", name="x[%s]" % (j+1)) # 変数設定: 製品j生産量

for i in I:
    m.addConstr(quicksum(A[i][j]*x[j] for j in J) <= b[i]) # 材料制約
m.setObjective(quicksum(c[j]*x[j] for j in J), GRB.MAXIMIZE) # 目的関数: 利益最大

m.optimize() # 最適化実行
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

材料\製品	α	β	γ	δ	ε	量
<i>A</i>	3	0	1	3	1	80
<i>B</i>	1	2	0	3	2	75
<i>C</i>	0	4	2	5	0	95
<i>D</i>	2	1	0	1	2	70
利益	6	7	3	10	5	

生産計画: How to use gurobi?

➤ 生産計画の最適化(例1)

➤ 実行結果(一部)

```
Solved in 5 iterations and 0.02 seconds (0.00 work units)
Optimal objective  3.160000000e+02
```

Variable	X
x[2]	1
x[3]	45.5
x[5]	34.5

栄養問題を解く

➤ 栄養問題の最適化(例1)

- 4種の栄養素 A~D がある
- 5種の食品 $\alpha \sim \varepsilon$ がある
- 各食品を1単位摂取すると得られる栄養素, コストは表の通り

栄養素\食品	α	β	γ	δ	ε	必要量
A	2.5	0.7	1.3	3.1	4.1	70
B	11	21	5	13	12	300
C	0.6	4.2	2.5	5.1	0.8	50
D	23	16	15	0	12	150
コスト(円)	52	64	32	46	38	

- 摂取必要量を満たし, コスト最小となる各食品の摂取量を知りたい

➤ 定式化(変数設定)

- 変数 x_j ... 食品 j の摂取量(単位)
- 変数ベクトル $x = (x_1, x_2, x_3, x_4, x_5)$

➤ 定式化(係数表記)

- 摂取必要量を表す係数ベクトル b
- コストを表す係数ベクトル c
- 含有栄養素を表す係数行列 A

$$\begin{aligned}
 b &= (b_1 \quad b_2 \quad b_3 \quad b_4) \\
 &= (70 \quad 300 \quad 50 \quad 150) \\
 c &= (c_1 \quad c_2 \quad c_3 \quad c_4 \quad c_5) \\
 &= (52 \quad 64 \quad 32 \quad 46 \quad 38) \\
 A &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 2.5 & 0.7 & 1.3 & 3.1 & 4.1 \\ 11 & 21 & 5 & 13 & 12 \\ 0.6 & 4.2 & 2.5 & 5.1 & 0.8 \\ 23 & 16 & 15 & 0 & 12 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

栄養問題を解く

➤ 定式化(ベタ表記)

$$\begin{aligned} \min. & 52x_1 + 64x_2 + 32x_3 + 46x_4 + 38x_5 \\ \text{s. t.} & 2.5x_1 + 0.7x_2 + 1.3x_3 + 3.1x_4 + 4.1x_5 \geq 70 \\ & 11x_1 + 21x_2 + 5x_3 + 13x_4 + 12x_5 \geq 300 \\ & 0.6x_1 + 4.2x_2 + 2.5x_3 + 5.1x_4 + 0.8x_5 \geq 50 \\ & 23x_1 + 16x_2 + 15x_3 + 0x_4 + 12x_5 \geq 150 \\ & x_1, x_2, x_3, x_4, x_5 \geq 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \mathbf{b} &= (b_1 \quad b_2 \quad b_3 \quad b_4) \\ &= (70 \quad 300 \quad 50 \quad 150) \\ \mathbf{c} &= (c_1 \quad c_2 \quad c_3 \quad c_4 \quad c_5) \\ &= (52 \quad 64 \quad 32 \quad 46 \quad 38) \\ \mathbf{A} &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} & a_{15} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} & a_{25} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} & a_{35} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} & a_{45} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} 2.5 & 0.7 & 1.3 & 3.1 & 4.1 \\ 11 & 21 & 5 & 13 & 12 \\ 0.6 & 4.2 & 2.5 & 5.1 & 0.8 \\ 23 & 16 & 15 & 0 & 12 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

➤ 定式化(Σ 表記)

$$\begin{aligned} \min. & \sum_{j=1}^5 c_j x_j \\ \text{s. t.} & \sum_{j=1}^5 a_{ij} x_j \geq b_i \quad (i = 1, \dots, 4) \\ & x_j \geq 0 \quad (j = 1, \dots, 5) \end{aligned}$$

➤ 定式化(行列表記)

$$\begin{aligned} \min. & \mathbf{c}^T \mathbf{x} \\ \text{s. t.} & \mathbf{A} \mathbf{x} \geq \mathbf{b} \\ & \mathbf{x} \geq \mathbf{0} \end{aligned}$$

栄養問題:How to use CPLEX?

➤ 新規プロジェクトの作成

- ① [ファイル(F)]ー[新規(N)]ー[OPLプロジェクト]を選択
- ② [プロジェクト名] を記入(例:Nutrients)し, 3カ所にチェックする
 - ☑ デフォルトの実行構成の追加
 - ☑ モデルの作成
 - ☑ データの作成
- ③ [終了]をクリック

プロジェクト名は自由だが, 半角英数で何の問題を解こうとしているのかが分かる名前が良い

➤ プロジェクト内のいくつかの名前を変更

- ✓ [構成1] → [config1] ※ 日本語を英語に変更しないと実行時エラーになる
- ✓ モデルファイル [Nutrients.mod] → [nt.mod]
- ✓ データファイル [Nutrients.dat] → [ntex1.dat]

➤ モデルファイル・データファイルを記述し保存(次ページ参照)

➤ [config1]にモデルファイルとデータファイルをセットする

栄養問題:How to use CPLEX?

➤ nt.mod

```
int i_max = ...; // 栄養素数
int j_max = ...; // 食品数

range I = 1..i_max; // 栄養素集合の範囲
range J = 1..j_max; // 食品集合の範囲

float a[I,J] = ...; // 各食品1単位あたりの栄養素含有量
float c[J] = ...; // 各食品1単位あたりの摂取カロリー
float b[I] = ...; // 各栄養素の摂取必要量

dvar float+ x[J]; // 食品j の摂取量(非負)

minimize
    sum(j in J) c[j]*x[j];
subject to {
    forall(i in I) {
        sum(j in J) a[i,j]*x[j] >= b[i];
    }
}
```

營養問題:How to use CPLEX?

➤ ntex1.dat

```
i_max = 4;  
j_max = 5;  
  
c = [52 64 32 46 38];  
b = [70 300 50 150];  
  
a = [  
[2.5 0.7 1.3 3.1 4.1]  
[11 21 5 13 12]  
[0.6 4.2 2.5 5.1 0.8]  
[23 16 15 0 12]  
];
```

栄養問題:How to use CPLEX?

➤ 計算結果の確認([解]タブの中身)

最適値

```
// solution (optimal) with objective 960.810287123481
// Quality There are no bound infeasibilities.
// There are no reduced-cost infeasibilities.
// Max. unscaled (scaled) Ax-b resid.           = 2.84217e-14 (1.77636e-15)
// Max. unscaled (scaled) c-B'pi resid.         = 7.10543e-15 (7.10543e-15)
// Max. unscaled (scaled) |x|                   = 13.0703 (13.0703)
// Max. unscaled (scaled) |slack|               = 72.681 (4.54256)
// Max. unscaled (scaled) |pi|                 = 2.72066 (43.5306)
// Max. unscaled (scaled) |red-cost|           = 18.6449 (26.8182)
// Condition number of scaled basis             = 6.6e+00
//
```

```
x = [0 4.1148 0 4.365 13.07];
```

optimal solution
最適解

栄養問題: How to use CPLEX?

- 演習1) データファイル (ntex1.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - Excelファイル [ntex.xlsx] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [ntex1.dat] をコピーして [ntex1xlsx.dat] 作成し, 修正

栄養問題: How to use CPLEX?

➤ 演習1) 解答例

➤ ntex.xlsx
[Sheet1]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K
1	ex1	4	i_max				[H4] = SUMPRODUCT(C4:G4, C\$10:G\$10)				
2		5	j_max				→[H5:H8]へコピー				
3		栄養素\食品	α	β	γ	δ	ε	摂取総量		必要量	
4		A	2.5	0.7	1.3	3.1	4.1	70.000	$\cong$	70	
5		B	11	21	5	13	12	300.000	$\cong$	300	
6		C	0.6	4.2	2.5	5.1	0.8	50.000	$\cong$	50	
7		D	23	16	15	0	12	222.681	$\cong$	150	
8		コスト (円)	¥52	¥64	¥32	¥46	¥38	960.810	min.		
9								obj.fn.			
10		摂取量x	0.000	4.115	0.000	4.365	13.070				

➤ ntex1xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("ntex.xlsx");
```

```
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B1");
```

```
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!B2");
```

```
c from SheetRead(sheet, "Sheet1!C8:G8");
```

```
a from SheetRead(sheet, "Sheet1!C4:G7");
```

```
b from SheetRead(sheet, "Sheet1!J4:J7");
```

```
x to SheetWrite(sheet, "Sheet1!C10:G10");
```

栄養問題を解く

- 栄養問題の最適化(例2) ※データはExcelファイル
 - 18種の栄養素がある
 - 23種の食品がある
 - 各食品を1単位摂取すると得られる栄養素, カロリーはデータ表の通り
 - 摂取必要量を満たし, コスト最小の食品摂取量を求めよ
- 線形最適化問題として定式化し, CPLEXで解く
 - モデルファイル[nt.mod]は共通なので, データファイル[ntex2.dat]を作り解く

栄養問題: How to use gurobi?

➤ 栄養問題の最適化(例1)

➤ Google colab / Python & g

```
!pip install gurobipy
```

```
c = [52, 64, 32, 46, 38]
```

```
b = [70, 300, 50, 150]
```

```
A = [[2.5, 0.7, 1.3, 3.1, 4.1],  
      [11, 21, 5, 13, 12],  
      [0.6, 4.2, 2.5, 5.1, 0.8],  
      [23, 16, 15, 0, 12]
```

```
]
```

```
I = range(len(A)) # 栄養素4つの範囲 I = {0, 1, 2, 3}
```

```
J = range(len(A[0])) # 食品5つの範囲 J = {0, 1, 2, 3, 4}
```

```
from gurobipy import *
```

```
m = Model("Nutrients") # モデル(栄養問題)の設定
```

```
x = {}
```

```
for j in J:
```

```
    x[j] = m.addVar(lb=0.0, vtype="C", name="x[%s]" % (j+1)) # 変数:食品jの摂取量
```

```
for i in I:
```

```
    m.addConstr(quicksum(A[i][j]*x[j] for j in J) >= b[i]) # 栄養素制約
```

```
m.setObjective(quicksum(c[j]*x[j] for j in J), GRB.MINIMIZE) # 目的関数:コスト最小
```

```
m.optimize() # 最適化実行
```

```
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

栄養素\食品	α	β	γ	δ	ε	必要量
<i>A</i>	2.5	0.7	1.3	3.1	4.1	70
<i>B</i>	11	21	5	13	12	300
<i>C</i>	0.6	4.2	2.5	5.1	0.8	50
<i>D</i>	23	16	15	0	12	150
コスト(円)	52	64	32	46	38	

栄養問題: How to use gurobi?

➤ 栄養問題の最適化(例1)

➤ 実行結果(一部)

```
Solved in 3 iterations and 0.02 seconds (0.00 work units)
Optimal objective  9.608102871e+02
```

Variable	X
x[2]	4.11485
x[4]	4.36498
x[5]	13.0703

多品種輸送問題を解く

➤ 多品種輸送問題の最適化(例1)

- 3つの工場で4種の製品A,B,C,Dを作っている. ただし, 工場1はBとD, 工場2はA,B,C, 工場3はB,C,Dのみを生産できる
- 各工場の生産可能量は製品の種類に関係なく, それぞれ最大1200個
- 5人の顧客に必要な量を輸送する. **輸送コスト最小となる輸送計画**をたてたい

＜各工場で生産可能な製品と合計生産可能量＞

工場\製品	A	B	C	D	生産可能量
1	—	OK	—	OK	1200
2	OK	OK	OK	—	1200
3	—	OK	OK	OK	1200

＜製品1単位あたり輸送コストと需要＞

顧客	工場輸送コスト			製品需要			
	1	2	3	A	B	C	D
α	4	6	9	80	85	300	6
β	5	4	7	270	160	400	7
γ	6	3	4	250	130	350	4
δ	8	5	3	160	60	200	3
ε	10	8	4	180	40	150	5

➤ 定式化(変数/係数)

- 変数 x_{ijk} : 工場 $j \rightarrow$ 顧客 i の製品 k 輸送量
- 生産可能量の係数ベクトル b
- 輸送コストを表す係数行列 C
- 需要を表す係数行列 D

多品種輸送問題を解く

➤ 定式化(ベタ表記)

$$\begin{aligned}
 \min. & \quad 4(x_{111}+x_{112}+x_{113}+x_{114}) + \dots + 4(x_{531}+x_{532}+x_{533}+x_{534}) \\
 \text{s. t. } & \quad x_{111}+x_{121}+x_{131}=80, x_{112}+x_{122}+x_{132}=85 \\
 & \quad x_{113}+x_{123}+x_{133}=300, x_{114}+x_{124}+x_{134}=6 \\
 & \quad \dots \\
 & \quad (x_{111}+x_{112}+x_{113}+x_{114})+\dots+(x_{511}+x_{512}+x_{513}+x_{514}) \leq 1200 \\
 & \quad (x_{121}+x_{122}+x_{123}+x_{124})+\dots+(x_{521}+x_{522}+x_{523}+x_{524}) \leq 1200 \\
 & \quad (x_{131}+x_{132}+x_{133}+x_{134})+\dots+(x_{531}+x_{532}+x_{533}+x_{534}) \leq 1200 \\
 & \quad (x_{111}+x_{211}+x_{311}+x_{411}+x_{511})+(x_{113}+x_{213}+x_{313}+x_{413}+x_{513}) \\
 & \quad + (x_{124}+x_{224}+x_{324}+x_{424}+x_{524}) \\
 & \quad + (x_{131}+x_{231}+x_{331}+x_{431}+x_{531}) = 0 \\
 & \quad x_{111}, \dots, x_{534} \geq 0
 \end{aligned}$$

各工場の生産不可
製品の輸送量を0に

➤ 定式化(Σ表記)

$$\begin{aligned}
 \min. & \quad \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 c_{ijk} x_{ijk} \\
 \text{s. t. } & \quad \sum_{j=1}^3 x_{ijk} = d_{ik} \quad (i = 1, \dots, 5; k = 1, \dots, 4) \\
 & \quad \sum_{i=1}^5 \sum_{k=1}^4 x_{ijk} \leq b_j \quad (j = 1, \dots, 3) \\
 & \quad \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 m_{jkk} x_{ijk} = 0 \\
 & \quad x_{ijk} \geq 0 \quad (i = 1, \dots, 5; j = 1, \dots, 3; k = 1, \dots, 4)
 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
 \mathbf{b} &= (b_1 \quad b_2 \quad b_3) \\
 &= (1200 \quad 1200 \quad 1200) \\
 \mathbf{C} &= \begin{pmatrix} c_{11} & c_{12} & c_{13} \\ c_{21} & c_{22} & c_{23} \\ c_{31} & c_{32} & c_{33} \\ c_{41} & c_{42} & c_{43} \\ c_{51} & c_{52} & c_{53} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 4 & 6 & 9 \\ 5 & 4 & 7 \\ 6 & 3 & 4 \\ 8 & 5 & 3 \\ 10 & 8 & 4 \end{pmatrix} \\
 \mathbf{D} &= \begin{pmatrix} d_{11} & d_{12} & d_{13} & d_{14} \\ d_{21} & d_{22} & d_{23} & d_{24} \\ d_{31} & d_{32} & d_{33} & d_{34} \\ d_{41} & d_{42} & d_{43} & d_{44} \\ d_{51} & d_{52} & d_{53} & d_{54} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 80 & 85 & 300 & 6 \\ 270 & 160 & 400 & 7 \\ 250 & 130 & 350 & 4 \\ 160 & 60 & 200 & 3 \\ 180 & 40 & 150 & 5 \end{pmatrix} \\
 \mathbf{M} &= \begin{pmatrix} m_{11} & m_{12} & m_{13} & m_{14} \\ m_{21} & m_{22} & m_{23} & m_{24} \\ m_{31} & m_{32} & m_{33} & m_{34} \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

多品種輸送問題:How to use CPLEX?

➤ 新規プロジェクトの作成

- ① [ファイル(F)]ー[新規(N)]ー[OPLプロジェクト]を選択
- ② [プロジェクト名] を記入 (例: **MultiTransport**) し, 3カ所にチェックする
 - ☑ デフォルトの実行構成の追加
 - ☑ モデルの作成
 - ☑ データの作成
- ③ [終了]をクリック

プロジェクト名は自由だが, **半角英数**で何の問題を解こうとしているのかが分かる名前が良い

➤ プロジェクト内のいくつかの名前を変更

- ✓ [構成1] → [**config1**] ※ 日本語を英語に変更しないと実行時エラーになる
- ✓ モデルファイル [MultiTransport.mod] → [**mt.mod**]
- ✓ データファイル [MultiTransport.dat] → [**mtex1.dat**]

➤ モデルファイル・データファイルを記述し保存 (次ページ参照)

➤ [config1]にモデルファイルとデータファイルをセットする

多品種輸送問題:How to use CPLEX?

➤ mt.mod

```
int i_max = ...; // 顧客数
int j_max = ...; // 工場数
int k_max = ...; // 製品数

range I = 1..i_max; // 顧客集合の範囲
range J = 1..j_max; // 工場集合の範囲
range K = 1..k_max; // 製品集合の範囲

int c[I,J] = ...; // 工場 j → 顧客 i への製品1単位あたり輸送コスト
int d[I,K] = ...; // 顧客 i の 製品 k の需要量
int b[J] = ...; // 工場 j の生産可能合計量
int m[J,K] = ...; // 工場 j の 製品 k の生産有無を表す係数行列

dvar float+ x[I,J,K]; // 工場 j → 顧客 i への 製品 k の輸送量(非負)

minimize
    sum(i in I) sum(j in J) sum(k in K) c[i,j]*x[i,j,k];
subject to {
    forall(i in I) {
        forall(k in K) {
            sum(j in J) x[i,j,k] == d[i,k];
        }
    }
    forall(j in J) {
        sum(i in I) sum(k in K) x[i,j,k] <= b[j];
        sum(i in I) sum(k in K) m[j,k]*x[i,j,k] == 0;
    }
}
```

多品種輸送問題:How to use CPLEX?

➤ mtex1.dat

```
i_max = 5;  
j_max = 3;  
k_max = 4;  
  
b = [1200 1200 1200];  
c = [  
[4 6 9]  
[5 4 7]  
[6 3 4]  
[8 5 3]  
[10 8 4]  
];  
d = [  
[ 80 85 300 6]  
[270 160 400 7]  
[250 130 350 4]  
[160 60 200 3]  
[180 40 150 5]  
];  
m = [  
[1 0 1 0]  
[0 0 0 1]  
[1 0 0 0]  
];
```

工場\製品	<i>A</i>	<i>B</i>	<i>C</i>	<i>D</i>	生産 可能量
<i>1</i>	—	<i>OK</i>	—	<i>OK</i>	<i>1200</i>
<i>2</i>	<i>OK</i>	<i>OK</i>	<i>OK</i>	—	<i>1200</i>
<i>3</i>	—	<i>OK</i>	<i>OK</i>	<i>OK</i>	<i>1200</i>

最適値

$$x = \begin{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 85 & 0 & 6 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 80 & 0 & 300 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 7 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 270 & 160 & 400 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 250 & 130 & 350 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 4 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 160 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 60 & 200 & 3 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 180 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \\ \begin{bmatrix} 0 & 40 & 150 & 5 \end{bmatrix} \end{bmatrix};$$

...工場1 (B=85, D=6)
 ...工場2 (A=80, C=300)
 ...工場3 (0)

顧客 α への輸送

Optimal
solution
最適解

	製品需要			
顧客	<i>A</i>	<i>B</i>	<i>C</i>	<i>D</i>
α	80	85	300	6
β	270	160	400	7
γ	250	130	350	4
δ	160	60	200	3
ε	180	40	150	5

多品種輸送問題: How to use CPLEX?

- 演習1) データファイル (ntex1.dat) をExcel入出力に変更せよ
 - モデルファイル [nt.mod] をコピーして [ntxlsx.mod] 作成し, 修正
 - Excelファイル [ntex.xlsx] を作成し, データを適切に記述
 - データファイル [ntex1.dat] をコピーして [ntex1xlsx.dat] 作成し, 修正

添え字3つ(3次元)では
Excelへ入出力出来ない
ので, 変数・定式化を
2次元版に修正する

工場 j から顧客 i へ
の製品 k の輸送量

変数 $x_{i,j,k} \rightarrow x_{qk}$

工場 j と顧客 i との組合せ
 $q=3(i-1)+j$ についての
製品 k の輸送量

i	j	q
1	1	1
1	2	2
1	3	3
2	1	4
2	2	5
2	3	6
⋮	⋮	⋮
5	1	13
5	2	14
5	3	15

多品種輸送問題: How to use CPLEX?

➤ 変数 $x_{i,j,k} \rightarrow x_{qk} \quad q=3(i-1)+j$

➤ 3次元変数 $x_{i,j,k}$ 版の定式化 (Σ 表記)

$$\begin{aligned} \min. & \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 c_{ij} x_{ijk} \\ \text{s. t. } & \sum_{j=1}^3 x_{ijk} = d_{ik} \quad (i = 1, \dots, 5; k = 1, \dots, 4) \\ & \sum_{i=1}^5 \sum_{k=1}^4 x_{ijk} \leq b_j \quad (j = 1, \dots, 3) \\ & \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 m_{jk} x_{ijk} = 0 \\ & x_{ijk} \geq 0 \quad (i = 1, \dots, 5; j = 1, \dots, 3; k = 1, \dots, 4) \end{aligned}$$

➤ 2次元変数 x_{qk} 版の定式化 (Σ 表記)

$$\begin{aligned} \min. & \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 c_{ij} x_{3(i-1)+j,k} \\ \text{s. t. } & \sum_{j=1}^3 x_{3(i-1)+j,k} = d_{ik} \quad (i = 1, \dots, 5; k = 1, \dots, 4) \\ & \sum_{i=1}^5 \sum_{k=1}^4 x_{3(i-1)+j,k} \leq b_j \quad (j = 1, \dots, 3) \\ & \sum_{i=1}^5 \sum_{j=1}^3 \sum_{k=1}^4 m_{jk} x_{3(i-1)+j,k} = 0 \\ & x_{3(i-1)+j,k} \geq 0 \quad (i = 1, \dots, 5; j = 1, \dots, 3; k = 1, \dots, 4) \end{aligned}$$

多品種輸送問題:How to use CPLEX?

➤ mt2.mod

2次元変数

x_{qk} 版

```
int i_max = ...; // 顧客数
int j_max = ...; // 工場数
int k_max = ...; // 製品数
range I = 1..i_max; // 顧客集合の範囲
range J = 1..j_max; // 工場集合の範囲
range Q = 1..i_max*j_max; // q=3(i-1)+j に変換する
range K = 1..k_max; // 製品集合の範囲

int c[I,J] = ...; // 工場 j → 顧客 i への製品1単位あたり輸送コスト
int d[I,K] = ...; // 顧客 i の 製品 k の需要量
int b[J] = ...; // 工場 j の生産可能合計量
int m[J,K] = ...; // 工場 j の 製品 k の生産有無を表す係数行列

dvar float+ x[Q,K]; // 工場 j → 顧客 i への 製品 k の輸送量(非負)

minimize
    sum(i in I) sum(j in J) sum(k in K) c[i,j]*x[3*(i-1)+j,k];
subject to {
    forall(i in I) {
        forall(k in K) {
            sum(j in J) x[3*(i-1)+j,k] == d[i,k];
        }
    }
    forall(j in J) {
        sum(i in I) sum(k in K) x[3*(i-1)+j,k] <= b[j];
        sum(i in I) sum(k in K) m[j,k]*x[3*(i-1)+j,k] == 0;
    }
}
```

修正箇所

(mt.mod参照)

多品種輸送問題: How to use CPLEX?

➤ mtex1.xlsx
[Sheet1]

	A	B	C	D	E	F	G	H	I	J	K	L	M	N	O	P	Q	R	S	T	U	V	W	X	
1	多品種輸送										i_max=	5													目的関数
2		輸送コスト				製品需要					j_max=	3					x							総輸送コ	
3	顧客	1	2	3		A	B	C	D		k_max=	4		i	j	q	1	2	3	4		輸送コ	輸送量	14482	
4	α	4	6	9		80	85	300	6					1	1	1	0	85	0	6		4	91	364	
5	β	5	4	7		270	160	400	7					1	2	2	80	0	260	0		6	340	2040	
6	γ	6	3	4		250	130	350	4					1	3	3	0	0	40	0		9	40	360	
7	δ	8	5	3		160	60	200	3					2	1	4	0	160	0	7		5	167	835	
8	ε	10	8	4		180	40	150	5					2	2	5	270	0	0	0		4	270	1080	
9														2	3	6	0	0	400	0		7	400	2800	
10		工場\製品				A	B	C	D	生産可能量				3	1	7	0	130	0	4		6	134	804	
11				1		1	0	1	0	1200				3	2	8	250	0	0	0		3	250	750	
12				2		0	0	0	1	1200				3	3	9	0	0	350	0		4	350	1400	
13				3		1	0	0	0	1200				4	1	10	0	48	0	0		8	48	384	
14		1=生産不可 / 0=生産可												4	2	11	160	0	0	0		5	160	800	
15														4	3	12	0	12	200	3		3	215	645	
16														5	1	13	0	0	0	0		10	0	0	
17														5	2	14	180	0	0	0		8	180	1440	
18														5	3	15	0	40	150	5		4	195	780	

➤ mtex1xlsx.dat

```
SheetConnection sheet("mtex1.xlsx");
i_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!L1");
j_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!L2");
k_max from SheetRead(sheet, "Sheet1!L3");
c from SheetRead(sheet, "Sheet1!C4:E8");
d from SheetRead(sheet, "Sheet1!F4:I8");
m from SheetRead(sheet, "Sheet1!F11:I13");
b from SheetRead(sheet, "Sheet1!J11:J13");
x to SheetWrite(sheet, "Sheet1!Q4:T18");
```

多品種輸送問題: How to use gurobi?

➤ 多品種輸送問題の最適化(例1)

➤ Google colab / Python & gurobi

```
!pip install gurobipy
```

```
# 多品種輸送問題
```

```
b = [1200, 1200, 1200] # 3工場の供給量
```

```
c = [[4, 6, 9], # 工場j → 顧客i への単位当たり輸送コスト  
      [5, 4, 7],  
      [6, 3, 4],  
      [8, 5, 3],  
      [10, 8, 4]]
```

```
d = [[ 80, 85, 300, 6], # 顧客i の 製品k の需要  
      [270, 160, 400, 7],  
      [250, 130, 350, 4],  
      [160, 60, 200, 3],  
      [180, 40, 150, 5]]
```

```
p = [[1, 0, 1, 0], # 工場j が製品kを生産不可=1  
      [0, 0, 0, 1],  
      [1, 0, 0, 0]]
```

```
I = range(len(c)) # 顧客数5人の範囲I={0, 1, 2, 3, 4}
```

```
J = range(len(c[0])) # 工場数3の範囲J={0, 1, 2}
```

```
K = range(len(d[0])) # 製品数4の範囲K={0, 1, 2, 3}
```

(次ページへ続く...)

多品種輸送問題: How to use gurobi?

➤ 多品種輸送問題の最適化(例1)

➤ Google colabory / Python & gurobi

```
from gurobipy import *
m = Model("MultiTransport") # モデル(生産計画)の設定

x = {} # 変数設定:工場j→顧客iへの製品kの輸送量
for i in I:
    for j in J:
        for k in K:
            x[i,j,k] = m.addVar(lb=0.0, vtype="C", name="x[%s,%s,%s]" % (i+1,j+1,k+1))

for i in I:
    for k in K:
        m.addConstr(quicksum(x[i,j,k] for j in J) == d[i][k]) # 需要制約
for j in J:
    m.addConstr(quicksum(x[i,j,k] for i in I for k in K) <= b[j]) # 供給制約
    m.addConstr(quicksum(p[j][k]*x[i,j,k] for i in I for k in K) == 0) # 生産不可制約

m.setObjective(quicksum(c[i][j]*x[i,j,k] for i in I for j in J for k in K),
GRB.MINIMIZE) # 目的関数:輸送コスト最小

m.optimize() # 最適化実行
m.printAttr('X') # 最適解の表示
```

多品種輸送問題: How to use gurobi?

➤ 多品種輸送問題の最適化(例1)

➤ 実行結果(一部)

Solved in 3 iterations and 0.01 seconds (0.00 work units)
Optimal objective 1.448200000e+04

Variable	X
x[1,1,2]	85
x[1,1,4]	6
x[1,2,1]	80
x[1,3,3]	300
x[2,1,2]	160
x[2,1,4]	7
x[2,2,1]	270
x[2,2,3]	260
x[2,3,3]	140
x[3,1,2]	130
x[3,1,4]	4
x[3,2,1]	250
x[3,3,3]	350
x[4,1,2]	45
x[4,1,4]	3
x[4,2,1]	160
x[4,3,2]	15
x[4,3,3]	200
x[5,2,1]	180
x[5,3,2]	40
x[5,3,3]	150
x[5,3,4]	5