

問題解決のための最適化

# 組合せ最適化と整数計画法

## 4. 施設配置問題

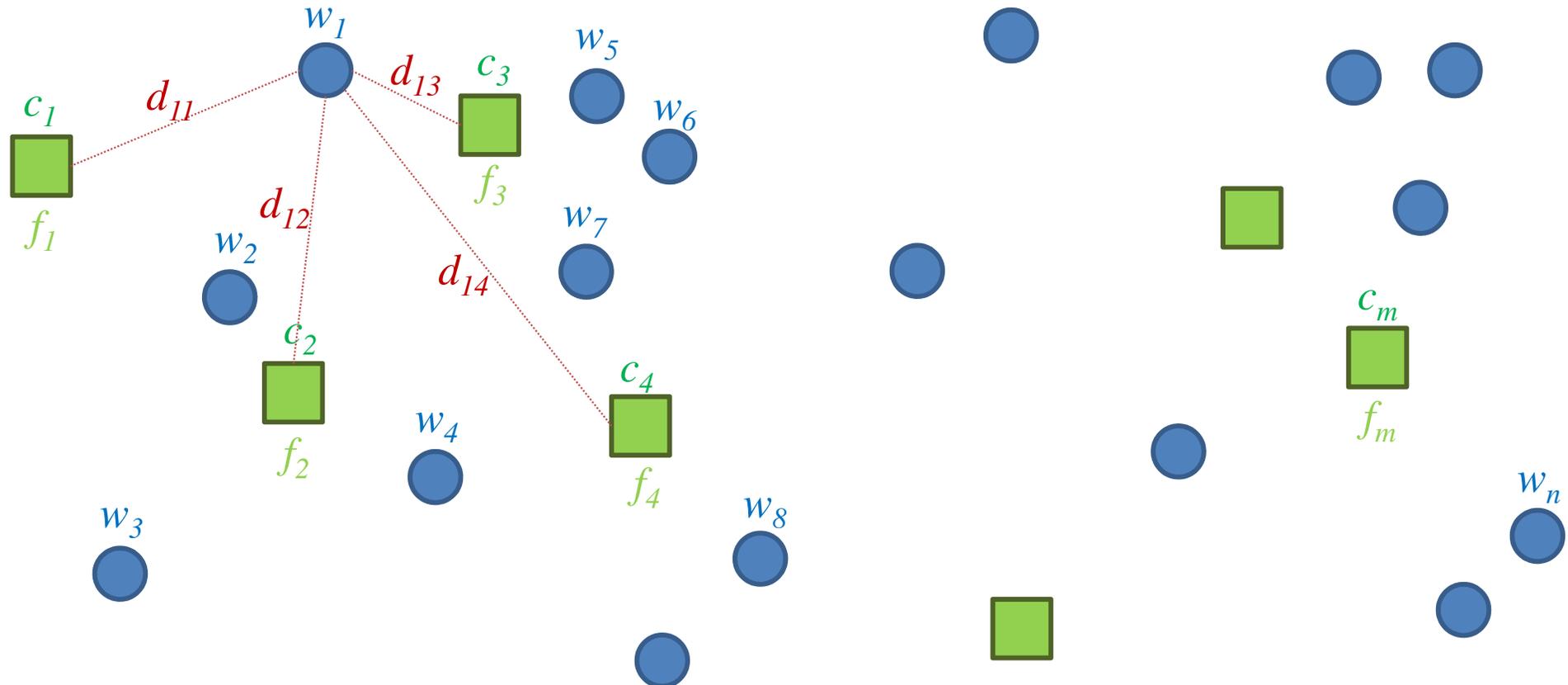
堀田 敬介

# 施設配置問題の最適化

● = 需要点 ( $n$ 個)  
■ = 施設配置候補点 ( $m$ 個)

## ➤ 施設配置問題 facility location problem

- $n$ 個の需要点と $m$ 個の施設配置候補点がある
- 需要点  $i$  には重み  $w_i$  が, 施設  $j$  には容量  $c_j$  と設置コスト  $f_j$  がある (所与)
- 需要点  $i$  が施設  $j$  を利用する場合の利用コスト  $d_{ij}$  が所与
- 候補点から  $k$ 個選んで施設を作りたい.  $k$  は所与



# 施設配置問題の最適化

## ➤ 最適化問題の定式化(変数設定・係数表記)

➤ 0-1変数  $x_{ij} = \begin{cases} 1 & \dots \text{需要点 } i \text{ は施設 } j \text{ を利用} \\ 0 & \dots \text{需要点 } i \text{ は施設 } j \text{ を利用せず} \end{cases}$

➤ 0-1変数  $y_j = \begin{cases} 1 & \dots \text{施設 } j \text{ を設置する} \\ 0 & \dots \text{施設 } j \text{ を設置しない} \end{cases}$

➤ 需要点集合  $I = \{1, \dots, n\}$ , 需要点  $i$  の重み  $w_i$  ( $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_n)$ )

➤ 施設候補集合  $J = \{1, \dots, m\}$ , 施設候補点  $j$  の容量  $c_j$  ( $\mathbf{c} = (c_1, \dots, c_m)$ )

➤ 施設  $j$  の設置にかかるコスト  $f_j$  ( $\mathbf{f} = (f_1, \dots, f_m)$ )

➤ 施設利用コスト行列  $\mathbf{D} = [d_{ij}]$

➤ 設置する施設の数  $k$  (所与)

需要点の重みを用いず  
変数  $x_{ij}$  を用量とする(1  
需要点が複数施設の利用可)  
定式化もあるが、  
ここでは1需要点は1施設  
のみ利用とする

施設の容量  $c_j$  を考慮しない定式  
化もあるが、現実の事例では、考  
慮しないことの方が少ないと思うの  
で、ここでは含めたもののみ扱う

## ➤ 施設配置問題のバリエーション(一部)

➤ capacitated FLP ...  $f_j$ あり,  $k$ なし, 利用コスト+設置コスト最小化

➤  $k$ -median ...  $f_j$ なし,  $k$ あり, 利用コスト加重和の最小化(min. w.sum.)

➤  $k$ -center ...  $f_j$ なし,  $k$ あり, 利用コスト最大値の最小化(min. max.)

# 施設配置問題の最適化

## ➤ capacitated facility location(CFL)の定式化 ( $f_j$ あり, $k$ なし)

min.

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m d_{ij} x_{ij} + \sum_{j=1}^m f_j y_j$$

s. t.

$$\sum_{j=1}^m x_{ij} = 1 \quad (\forall i \in I)$$

$$\sum_{i=1}^n w_i x_{ij} \leq c_j y_j \quad (\forall j \in J)$$

$$x_{ij} \leq y_j \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$x_{ij} \in \{0,1\} \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$y_j \in \{0,1\} \quad (\forall j \in J)$$

**目的:**「利用コストの和」と「施設設置費用の和」の和を最小化

**制約1:**任意の需要点  $i$  は,  $j=1, \dots, m$  ある施設のうち丁度1施設を利用する

**制約2:**各施設  $j$  の容量制約. その施設  $j$  を利用する需要点の総和は容量を  $c_j$  以下

**制約3:**設置した施設 ( $y_j=1$ ) のみ利用可. (定式化の強化用制約でもある)

# 施設配置問題の最適化

## ➤ Facility Location ( $k$ -median) の定式化 ( $f_j$ なし, $k$ あり)

min.

$$\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m d_{ij} x_{ij}$$

s. t.

$$\sum_{j=1}^m x_{ij} = 1 \quad (\forall i \in I)$$

$$\sum_{i=1}^n w_i x_{ij} \leq c_j y_j \quad (\forall j \in J)$$

$$x_{ij} \leq y_j \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$\sum_{j=1}^m y_j = k$$

$$x_{ij} \in \{0,1\} \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$y_j \in \{0,1\} \quad (\forall j \in J)$$

目的: 「利用コストの和」を最小化

制約1: 任意の需要点  $i$  は,  $j=1, \dots, m$  ある施設のうち丁度1施設を利用する

制約2: 各施設  $j$  の容量制約. その施設  $j$  を利用する需要点の総和は容量を  $c_j$  以下

制約3: 設置した施設 ( $y_j=1$ ) のみ利用可. (定式化の強化用制約でもある)

制約4: 設置する施設は  $k$  個

# 施設配置問題の最適化

## ➤ Facility Location ( $k$ -center) の定式化 ( $f_j$ なし, $k$ あり)

min.  $t$

s. t.

$$\sum_{j=1}^m x_{ij} = 1 \quad (\forall i \in I)$$

$$\sum_{i=1}^n w_i x_{ij} \leq c_j y_j \quad (\forall j \in J)$$

$$x_{ij} \leq y_j \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$\sum_{j=1}^m y_j = k$$

$$d_{ij} x_{ij} \leq t \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$x_{ij} \in \{0,1\} \quad (\forall i \in I, \forall j \in J)$$

$$y_j \in \{0,1\} \quad (\forall j \in J)$$

目的: 最大利用コストを最小化

制約1: 任意の需要点  $i$  は,  $j=1, \dots, m$  ある施設のうち丁度1施設を利用する

制約2: 各施設  $j$  の容量制約. その施設  $j$  を利用する需要点の総和は容量を  $c_j$  以下

制約3: 設置した施設 ( $y_j=1$ ) のみ利用可. (定式化の強化用制約でもある)

制約4: 設置する施設は  $k$  個

制約5: 全ての利用コストは  $t$  以下  
目的関数でこの  $t$  を最小化することで、  
最大値最小 minimax を求められる

# 施設配置問題の最適化

## ➤ 施設配置問題 facility location problem (例1)

- 需要点  $n=10$ , 施設配置候補点  $m=5$
- 需要点  $i$  と候補点  $j$  間の距離  $d_{ij}$  が所与 (右表)
- 需要点の重み  $w_i$  (人口)
- 施設容量  $c_j$  (収容数)
- 施設設置コスト  $f_j$
- 施設設置数  $k=3$ カ所
  
- CFL 定式化 (容量ありFL) で解く
  - $f_j$ あり,  $k$ なし
- $k$ -median 定式化 (距離総和を最小化) で解く
  - $f_j$ なし,  $k$ あり
- $k$ -center 定式化 (距離最長を最小化) で解く
  - $f_j$ なし,  $k$ あり

需要点重み  $w_i$   
 施設容量  $c_j$ , 設置コスト  $f_j$   
 需要点  $\leftrightarrow$  候補点 距離  $d_{ij}$

	候補	1	2	3	4	5
	$c_j$	120	130	125	135	125
需要	$f_j$	90	50	70	80	60
1	30	7	6	6	9	9
2	25	3	5	7	8	5
3	40	3	7	8	5	4
4	35	2	7	1	7	9
5	25	8	7	6	7	9
6	20	3	4	2	8	4
7	30	9	9	6	5	7
8	45	2	9	7	1	5
9	30	8	9	7	7	4
10	50	8	6	6	2	1

# 施設配置問題をCPLEXで解く

CFL定式化  
( $f_j$ あり,  $k$ なし)

## ➤ 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: FacilityLocation)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 [FacilityLocation.mod] → [cfl.mod] ※CFLP定式化用
- ✓ データファイル [FacilityLocation.dat] → [flex1.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し, 解く

# 施設配置 問題を CPLEXで解



➤ cfl.mod

```
int i_max = ...; // 需要点の数
int j_max = ...; // 施設候補点の数
int k = ...; // 配置したい施設数

range I = 1..i_max; // 需要点集合の範囲
range J = 1..j_max; // 施設候補地集合の範囲

float d[I,J] = ...; // 需要点i が施設j を使う場合の利用コスト
int w[I] = ...; // 需要点i の重み
int c[J] = ...; // 施設j の容量
int f[J] = ...; // 施設j の設置コスト

dvar int x[I,J] in 0..1; // 需要点i が施設j を利用するかどうかの0-1変数
dvar int y[J] in 0..1; // 候補地j に施設を配置するかどうかの0-1変数

minimize
    sum(i in I) sum(j in J) d[i,j]*x[i,j] + sum(j in J) f[j]*y[j];
subject to {
    forall(i in I) {
        sum(j in J) x[i,j] == 1;
    }
    forall(j in J) {
        sum(i in I) w[i]*x[i,j] <= c[j]*y[j];
    }
    forall(i in I) {
        forall(j in J) {
            x[i,j] <= y[j];
        }
    }
}
```

CFL定式化  
( $f_j$ あり,  $k$ なし)

# 施設配置問題をCPLEXで解く

## ➤ flex1.dat

```
i_max = 10;  
j_max = 5;  
k = 3;  
  
w = [ 30 25 40 35 25 20 30 45 30 50 ];  
c = [ 95 86 99 95 85 ];  
f = [ 9 5 7 8 6 ];  
  
d = [  
[7 6 6 9 9]  
[3 5 7 8 5]  
[3 7 8 5 4]  
[2 7 1 7 9]  
[8 7 6 7 9]  
[3 4 2 8 4]  
[9 9 6 5 7]  
[2 9 7 1 5]  
[8 9 7 7 4]  
[8 6 6 2 1]  
];
```

データファイル(\*.dat)は、3種類の定式化で共通で使いたいため、モデルによっては使わない定数も全て記述してあることに注意

# 施設配置問題をCPLEXで解く

CFL定式化  
( $f_j$ あり,  $k$ なし)

## ➤ 結果([解]タブ)

```
// solution (optimal) with objective 223 ←
// 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)
//
```

最適値 = 223

2.2300000000e+02

1.30000e+01 1.00000e+00

0.00000e+00 0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

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

	候補	1	2	3	4	5
需要	$c_j$	120	130	125	135	125
	$f_j$	90	50	70	80	60
1	30	7	6	6	9	9
2	25	3	5	7	8	5
3	40	3	7	8	5	4
4	35	2	7	1	7	9
5	25	8	7	6	7	9
6	20	3	4	2	8	4
7	30	9	9	6	5	7
8	45	2	9	7	1	5
9	30	8	9	7	7	4
10	50	8	6	6	2	1

# 施設配置問題をCPLEXで解く

$k$ -median定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## ➤ 2つ目のモデルファイルをコピーで作成 ( $k$ -median)

- ✓ モデルファイル [`cfl.mod`]をコピー ([`cfl.mod`]を選択し [`ctrl`]+[`c`]キー押す)
- ✓ ペースト(そのまま [`ctrl`]+[`v`]キー押す)
- ✓ ファイル名を [`fl-km.mod`] として保存
- ✓ 中身を修正する

## ➤ 解く

- ✓ データファイルは共通: [`flex1.dat`]を使う

$k$ -center定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## ➤ 3つ目のモデルファイルをコピーで作成 ( $k$ -center)

- ✓ モデルファイル [`fl-km.mod`]をコピー ([`fl-km.mod`]を選択し [`ctrl`]+[`c`]押す)
- ✓ ペースト(そのまま [`ctrl`]+[`v`] キー押す)
- ✓ ファイル名を [`fl-cm.mod`] として保存
- ✓ 中身を修正する

## ➤ 解く

- ✓ データファイルは共通: [`flex1.dat`]を使う

# 施設配置 問題を CPLEXで解



➤ fl-km.mod

```
int i_max = ...; // 需要点の数  
int j_max = ...; // 施設候補点の数  
int k = ...; // 配置したい施設数
```

```
range I = 1..i_max; // 需要点集合の範囲  
range J = 1..j_max; // 施設候補地集合の範囲
```

```
float d[I,J] = ...; // 需要点i が施設j を使う場合の利用コスト  
int w[I] = ...; // 需要点i の重み  
int c[J] = ...; // 施設j の容量  
int f[J] = ...; // 施設j の設置コスト
```

```
dvar int x[I,J] in 0..1; // 需要点i が施設j を利用するかどうかの0-1変数  
dvar int y[J] in 0..1; // 候補地j に施設を配置するかどうかの0-1変数
```

```
minimize  
  sum(i in I) sum(j in J) d[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) w[i]*x[i,j] <= c[j]*y[j];  
  }  
  forall(i in I) {  
    forall(j in J) {  
      x[i,j] <= y[j];  
    }  
  }  
  sum(j in J) y[j] == k;  
}
```

$k$ -median定式化  
( $f$ なし,  $k$ あり)

CFLと異なる記述

# 施設配置問題をCPLEXで解く

k-median定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## ➤ 結果([解]タブ)

```
// solution (optimal) with objective 35
// 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)
//
```

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

最適値 = 35

3.5000000000e+01

1.30000e+01 1.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

	候補	1	2	3	4	5
需要	$c_j$	120	130	125	135	125
	$f_j$	90	50	70	80	60
1	30	7	6	6	9	9
2	25	3	5	7	8	5
3	40	3	7	8	5	4
4	35	2	7	1	7	9
5	25	8	7	6	7	9
6	20	3	4	2	8	4
7	30	9	9	6	5	7
8	45	2	9	7	1	5
9	30	8	9	7	7	4
10	50	8	6	6	2	1

# 施設配置 問題を CPLEXで解く

➤ fl-kc.mod

```
int i_max = ...; // 需要点の数
int j_max = ...; // 施設候補点の数
int k = ...; // 配置したい施設数
range I = 1..i_max; // 需要点集合の範囲
range J = 1..j_max; // 施設候補地集合の範囲
float d[I,J] = ...; // 需要点i が施設j を使う場合の利用コスト
int w[I] = ...; // 需要点i の重み
int c[J] = ...; // 施設j の容量
int f[J] = ...; // 施設j の設置コスト
```

$k$ -center定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

```
dvar int x[I,J] in 0..1; // 需要点i が施設j を利用するかどうかの0-1変数
dvar int y[J] in 0..1; // 候補地j に施設を配置するかどうかの0-1変数
dvar float t; // minimax 用変数
```

```
minimize
```

```
t;
```

```
subject to {
```

```
forall(i in I) {
```

```
sum(j in J) x[i,j] == 1;
```

```
}
```

```
forall(j in J) {
```

```
sum(i in I) w[i]*x[i,j] <= c[j]*y[j];
```

```
}
```

```
forall(i in I) {
```

```
forall(j in J) {
```

```
x[i,j] <= y[j];
```

```
d[i,j]*x[i,j] <= t;
```

```
}
```

```
}
```

```
sum(j in J) y[j] == k;
```

```
}
```

$k$ -medianと  
異なる記述

# 施設配置問題をCPLEXで解く

$k$ -center定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## ➤ 結果([解]タブ)

```
// solution (optimal) with objective 6  
// 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)  
//  
t = 6;  
x = [  
  [0 0 1 0 0]  
  [1 0 0 0 0]  
  [1 0 0 0 0]  
  [1 0 0 0 0]  
  [0 0 1 0 0]  
  [1 0 0 0 0]  
  [0 0 1 0 0]  
  [0 0 0 0 1]  
  [0 0 0 0 1]  
  [0 0 0 0 1]]];  
y = [  
  [1 0 1 0 1]]];
```

最適値 = 35

6.0000000000e+00

1.90000e+01 6.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

0.00000e+00

	候補	1	2	3	4	5
需要	$c_j$	120	130	125	135	125
	$f_j$	90	50	70	80	60
1	30	7	6	6	9	9
2	25	3	5	7	8	5
3	40	3	7	8	5	4
4	35	2	7	1	7	9
5	25	8	7	6	7	9
6	20	3	4	2	8	4
7	30	9	9	6	5	7
8	45	2	9	7	1	5
9	30	8	9	7	7	4
10	50	8	6	6	2	1

# 施設配置問題をgurobiで解く

## ➤ 問題(ex1)をpython & gurobi で記述(データ生成部分①)

```
# coding: Shift_JIS
from gurobipy import *
```

①

```
# ##### 例題設定 #####
```

```
def make_data_ex1():
```

```
    k = 3
```

```
    w = [30,25,40,35,25,20,30,45,30,50]
```

```
    c = [120,130,125,135,125]
```

```
    f = [90,50,70,80,60]
```

```
    d = {(0,0):7,(0,1):6,(0,2):6,(0,3):9,(0,4):9,
         (1,0):3,(1,1):5,(1,2):7,(1,3):8,(1,4):5,
         (2,0):3,(2,1):7,(2,2):8,(2,3):5,(2,4):4,
         (3,0):2,(3,1):7,(3,2):1,(3,3):7,(3,4):9,
         (4,0):8,(4,1):7,(4,2):6,(4,3):7,(4,4):9,
         (5,0):3,(5,1):4,(5,2):2,(5,3):8,(5,4):4,
         (6,0):9,(6,1):9,(6,2):6,(6,3):5,(6,4):7,
         (7,0):2,(7,1):9,(7,2):7,(7,3):1,(7,4):5,
         (8,0):8,(8,1):9,(8,2):7,(8,3):7,(8,4):4,
         (9,0):8,(9,1):6,(9,2):6,(9,3):2,(9,4):1,
```

```
    } # 需要点iが施設jを使う場合の利用コスト
```

```
    return k,w,c,f,d
```

```
# 必要施設数(設置施設数)
# 需要点iの重み
# 施設jの容量
# 施設jの設置コスト
```

※3種の定式化で共通  
で使うので、それぞれで  
使うデータと使わない  
データがあることに注意

# 施設配置問題をgurobiで解く

CFL定式化  
( $f_j$ あり,  $k$ なし)

➤ 問題(ex1)をpython &

```
# ##### 定式化 #####
def cfl(w,c,f,d):
    mod = Model("facility location problem:CFL")

    # 変数設定
    x,y = {},{}
    for j in range(len(c)):
        y[j] = mod.addVar(vtype="B", name="y(%s)" % j)
        for i in range(len(w)):
            x[i,j] = mod.addVar(vtype="B", name="x(%s,%s)" % (i,j))
    mod.update()

    # 制約条件の設定
    for i in range(len(w)):
        mod.addConstr(quicksum(x[i,j] for j in range(len(c))) == 1)
    for j in range(len(c)):
        mod.addConstr(quicksum(w[i]*x[i,j] for i in range(len(w))) <= c[j]*y[j])
    for j in range(len(w)):
        for i in range(len(c)):
            mod.addConstr(x[i,j] <= y[j])

    # 目的関数の設定
    mod.setObjective(quicksum(d[i,j]*x[i,j] for i in range(len(w)) for j in
range(len(c)) + quicksum(f[j]*y[j] for j in range(len(c))), GRB.MINIMIZE)
    mod.update()
    mod.__data = x,y
    return mod
```

②

1つのファイル「cfl.py」に  
①②③の順に記述して保存

```
# ##### 実行 #####
if __name__ == "__main__":
    k,w,c,f,d = make_data_ex1()
    mod = cfl(w,c,f,d)
    mod.write("cflex1.lp")
    mod.optimize()
    print("¥n optimal value = ", mod.ObjVal)
    mod.printAttr('X')
    mod.write("cflex1.sol")
```

③

# データ生成関数  
# モデルの作成  
# lpファイルの作成  
# 最適化の実行  
# 最適値の出力  
# 最適解をsolファイルに出力

# 施設配置問題をgurobiで解く

➤ Pythonファイル(cfl.py)をgurobi上で実行し, 解く

➤ [Win]+[R] キー で [ファイル名を指定して実行] d-boxを起動する

➤ 枠内で `cmd [Enter]`

➤ コマンドプロンプト command prompt のウィンドウ(黒い画面)が起動する

➤ コマンドプロンプト内でコマンド(命令文)を打って順次命令を実行する

(1) 実行ファイルがあるフォルダに移動する

```
cd [フォルダへのパス] [Enter]
```

(2) 以下の命令文を打って gurobi を起動する

```
gurobi [Enter]
```

➤ 起動した gurobi 内で, 以下の命令文を打って問題を解く

```
gurobi> exec( open("cfl.py").read() ) [Enter]
```

※python3系の場合

※python2系の場合の命令文は以下

```
gurobi> execfile("cfl.py") [Enter]
```

# 施設配置問題をgurobiで解く

CFL定式化  
( $f_j$ あり,  $k$ なし)

## 実行結果

```
optimal value = 223.0
-----
Variable      X
-----
      y(1)      1
      x(0,1)     1
      x(1,1)     1
      x(2,1)     1
      y(2)      1
      x(3,2)     1
      x(4,2)     1
      x(5,2)     1
      x(6,2)     1
      y(4)      1
      x(7,4)     1
      x(8,4)     1
      x(9,4)     1
gurobi> _
```

```
gurobi> exec(open("cfl.py").read())
Gurobi Optimizer version 9.5.2 build v9.5.2rc0 (win64)
Thread count: 10 physical cores, 20 logical processors, using up to 20 threads
Optimize a model with 65 rows, 55 columns and 205 nonzeros
Model fingerprint: 0x4333b926
Variable types: 0 continuous, 55 integer (55 binary)
Coefficient statistics:
  Matrix range      [1e+00, 1e+02]
  Objective range   [1e+00, 9e+01]
  Bounds range      [1e+00, 1e+00]
  RHS range         [1e+00, 1e+00]
Found heuristic solution: objective 404.0000000
Presolve time: 0.00s
Presolved: 65 rows, 55 columns, 205 nonzeros
Variable types: 0 continuous, 55 integer (55 binary)
Found heuristic solution: objective 385.0000000

Root relaxation: objective 1.995250e+02, 41 iterations, 0.00 seconds (0.00 work)

Nodes | Current Node | Objective Bounds | Work
Expl Unexpl | Obj Depth IntInf | Incumbent BestBd Gap | It/Node Time
-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----
  0    0   199.52500   0   13   385.00000   199.52500   48.2%   -    0s
H  0    0             cutoff   0             223.00000   199.52500   10.5%   -    0s
  0    0             cutoff   0             223.00000   223.00000   0.00%   -    0s

Cutting planes:
  Gomory: 5
  MIR: 1
  StrongCG: 1
  Zero half: 4

Explored 1 nodes (48 simplex iterations) in 0.01 seconds (0.00 work units)
Thread count was 20 (of 20 available processors)

Solution count 3: 223 385 404

Optimal solution found (tolerance 1.00e-04)
Best objective 2.2300000000000e+02, best bound 2.2300000000000e+02, gap 0.0000%
```

# 施設配置問題をgurobiで解く

$k$ -median定式化  
( $f$ なし,  $k$ あり)

➤ 問題(ex1)をpython &

```
# ##### 定式化 #####
```

```
def flkm(k,w,c,d):
```

```
    mod = Model("facility location problem: FL_k-median")
```

```
    # 変数設定
```

```
    x,y = {},{}  
    for j in range(len(c)):
```

```
        y[j] = mod.addVar(vtype="B", name="y(%s)" % j)
```

```
        for i in range(len(w)):
```

```
            x[i,j] = mod.addVar(vtype="B", name="x(%s,%s)" % (i,j))
```

```
    mod.update()
```

```
    # 制約条件の設定
```

```
    for i in range(len(w)):
```

```
        mod.addConstr(quicksum(x[i,j] for j in range(len(c))) == 1)
```

```
    for j in range(len(c)):
```

```
        mod.addConstr(quicksum(w[i]*x[i,j] for i in range(len(w))) <= c[j]*y[j])
```

```
    for j in range(len(w)):
```

```
        for i in range(len(c)):
```

```
            mod.addConstr(x[i,j] <= y[j])
```

```
    mod.addConstr(quicksum(y[j] for j in range(len(c))) == k)
```

```
    # 目的関数の設定
```

```
    mod.setObjective(quicksum(d[i,j]*x[i,j] for i in range(len(w)) for j in
```

```
range(len(c))), GRB.MINIMIZE)
```

```
    mod.update()
```

```
    mod.__data = x,y
```

```
    return mod
```

1つのファイル「fl-km.py」に  
①②③の順に記述して保存

```
# ##### 実行 #####
```

```
if __name__ == "__main__":
```

```
    k,w,c,f,d = make_data_ex1() # データの読み込み
```

```
    mod = flkm(k,w,c,d) # モデルの生成
```

```
    mod.write("fl-kmex1.lp") # lpファイルの書き出し
```

```
    mod.optimize() # 最適化の実行
```

```
    print("¥n optimal value = ", mod.ObjVal)
```

```
    mod.printAttr('X') # 最適解の出力
```

```
    mod.write("fl-kmex1.sol") # 最適解の書き出し
```

②

③

# 施設配置問題をgurobiで解く

$k$ -median定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## 実行結果

```
gurobi> exec(open("fl-km.py").read())
Gurobi Optimizer version 9.5.2 build v9.5.2rc0 (win64)
Thread count: 10 physical cores, 20 logical processors, using up to 20 threads
Optimize a model with 66 rows, 55 columns and 210 nonzeros
Model fingerprint: 0x980ec5f3
Variable types: 0 continuous, 55 integer (55 binary)
Coefficient statistics:
  Matrix range      [1e+00, 1e+02]
  Objective range   [1e+00, 9e+00]
  Bounds range      [1e+00, 1e+00]
  RHS range         [1e+00, 3e+00]
Found heuristic solution: objective 54.0000000
Presolve time: 0.00s
Presolved: 66 rows, 55 columns, 210 nonzeros
Variable types: 0 continuous, 55 integer (55 binary)
Found heuristic solution: objective 51.0000000

Root relaxation: objective 3.445238e+01, 23 iterations, 0.00 seconds (0.00 work units)

   Nodes          |   Current Node   |   Objective Bounds   |   Work
  Expl Unexpl |  Obj  Depth IntInf | Incumbent  BestBd   Gap   | It/Node Time
-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----
    0     0   34.45238    0   4    51.00000   34.45238  32.4%   -    0s
H    0     0           42.00000000   34.45238  18.0%   -    0s
H    0     0           36.00000000   34.45238   4.30%   -    0s
H    0     0           35.00000000   34.45238   1.56%   -    0s
    0     0   34.45238    0   4    35.00000   34.45238   1.56%   -    0s

Explored 1 nodes (23 simplex iterations) in 0.01 seconds (0.00 work units)
Thread count was 20 (of 20 available processors)

Solution count 5: 35 36 42 ... 54

Optimal solution found (tolerance 1.00e-04)
Best objective 3.500000000000e+01, best bound 3.500000000000e+01, gap 0.0000%
```

```
optimal value = 35.0

Variable          X
-----|-----
      y(0)         1
     x(1,0)        1
     x(2,0)        1
     x(7,0)        1
      y(2)         1
     x(0,2)        1
     x(3,2)        1
     x(4,2)        1
     x(5,2)        1
      y(4)         1
     x(6,4)        1
     x(8,4)        1
     x(9,4)        1
gurobi>
```

# 施設配置問題をgurobiで解く

$k$ -center定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

➤ 問題(ex1)をpython &

```
##### 定式化 #####
def flkc(k,w,c,d):
    mod = Model("facility location problem: FL_k-center")

    # 変数設定
    x,y = {},{}
    for j in range(len(c)):
        y[j] = mod.addVar(vtype="B", name="y(%s)" % j)
        for i in range(len(w)):
            x[i,j] = mod.addVar(vtype="B", name="x(%s,%s)" % (i,j))
    t = mod.addVar(vtype="C", name="t")
    mod.update()

    # 制約条件の設定
    for i in range(len(w)):
        mod.addConstr(quicksum(x[i,j] for j in range(len(c))) == 1)
    for j in range(len(c)):
        mod.addConstr(quicksum(w[i]*x[i,j] for i in range(len(w))) <= c[j]*y[j])
    for j in range(len(w)):
        for i in range(len(c)):
            mod.addConstr(x[i,j] <= y[j])
            mod.addConstr(d[i,j]*x[i,j] <= t)
    mod.addConstr(quicksum(y[j] for j in range(len(c))) == k)

    # 目的関数の設定
    mod.setObjective(t, GRB.MINIMIZE)
    mod.update()
    mod.__data = x,y
    return mod
```

②

1つのファイル「fl-kc.py」に  
①②③の順に記述して保存

```
##### 実行 #####
if __name__ == "__main__":
    k,w,c,f,d = make_data_ex1() # データの生成
    mod = flkc(k,w,c,d) # モデルの生成
    mod.write("fl-kcex1.lp") # lpファイルの生成
    mod.optimize() # 最適化
    print("¥n optimal value = ", mod.ObjVal)
    mod.printAttr('X') # 最適解の出力
    mod.write("fl-kcex1.sol") # 最適解の保存
```

③

# 施設配置問題をgurobiで解く

$k$ -center定式化  
( $f_j$ なし,  $k$ あり)

## 実行結果

```
optimal value = 6.0
-----
Variable      X
-----
y(0)          1
x(1,0)        1
x(3,0)        1
x(7,0)        1
y(2)          1
x(0,2)        1
x(4,2)        1
x(5,2)        1
x(6,2)        1
y(4)          1
x(2,4)        1
x(8,4)        1
x(9,4)        1
t             6
gurobi> _
```

```
gurobi> exec(open("fl-kc.py").read())
Gurobi Optimizer version 9.5.2 build v9.5.2rc0 (win64)
Thread count: 10 physical cores, 20 logical processors, using up to 20 threads
Optimize a model with 116 rows, 56 columns and 310 nonzeros
Model fingerprint: 0xf99b88f6
Variable types: 1 continuous, 55 integer (55 binary)
Coefficient statistics:
  Matrix range      [1e+00, 1e+02]
  Objective range   [1e+00, 1e+00]
  Bounds range      [1e+00, 1e+00]
  RHS range         [1e+00, 3e+00]
Found heuristic solution: objective 9.0000000
Presolve removed 30 rows and 0 columns
Presolve time: 0.00s
Presolved: 86 rows, 56 columns, 255 nonzeros
Variable types: 0 continuous, 56 integer (55 binary)

Root relaxation: objective 6.000000e+00, 23 iterations, 0.00 seconds (0.00 work units)

   Nodes          |   Current Node   |   Objective Bounds   |   Work
  Expl Unexpl |  Obj  Depth IntInf | Incumbent  BestBd  Gap | It/Node Time
-----
    0     0    6.00000    0   2    9.00000    6.00000  33.3%   -   0s
H    0     0    7.00000000    0   2    7.00000000    6.00000  14.3%   -   0s
H    0     0    6.00000000    0   2    6.00000000    6.00000  0.00%   -   0s
    0     0    6.00000    0   2    6.00000    6.00000  0.00%   -   0s

Explored 1 nodes (23 simplex iterations) in 0.02 seconds (0.00 work units)
Thread count was 20 (of 20 available processors)

Solution count 3: 6 7 9

Optimal solution found (tolerance 1.00e-04)
Best objective 6.000000000000e+00, best bound 6.000000000000e+00, gap 0.0000%
```

# 【演習】施設配置問題を解く

- 施設配置問題 facility location problem (ex2)
  - 需要点  $n=30$ , 施設配置候補点  $m=10$
  - 需要点  $i$  と候補点  $j$  間の距離  $d_{ij}$  が所与 (右表)
  - 需要点の重み  $w_i$  (人口)
  - 施設容量  $c_j$  (収容数)
  - 施設設置コスト  $f_j$
  - 施設設置数  $k=4$  カ所
- CFL 定式化 (容量あり FL) で解く
  - $f_j$  あり,  $k$  なし
- $k$ -median 定式化 (距離総和を最小化) で解く
  - $f_j$  なし,  $k$  あり
- $k$ -center 定式化 (距離最長を最小化) で解く
  - $f_j$  なし,  $k$  あり

需要点重み  $w_i$   
施設容量  $c_j$ , 設置コスト  $f_j$   
需要点  $\leftrightarrow$  候補点 距離  $d_{ij}$

	候補	1	2	3	...	10
需要	$c_j$					
	$f_j$					
1						
2						
3						
4						
5						
6						
7						
8						
...						
30						