



# 数学科と連携した 情報の授業実践について

令和4年度全国高等学校情報教育研究会

東京都立新宿山吹高等学校

中山 享司

# これからお話しすること

---

- 授業計画
- 数理最適化とは
- こんなところで使われています
- (計画に即して) 問題
- 数学科との連携
- アプリ作ってみました
- 結びの言葉

- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - こんなところで使われています
  - (計画に即して) 問題
  - 数学科との連携
  - アプリ作ってみました
  - 結びの言葉

# 指導計画について

## (1) 情報社会の問題解決

(ア) 問題を発見・解決する方法	4
(イ) 法・情報セキュリティ・情報モラル	4
(ウ) 情報技術と情報社会	4

## (2) コミュニケーションと情報デザイン

(ア) メディアとコミュニケーション	4
(イ) 情報デザインと役割	2
(ウ) コミュニケーションと情報デザイン	6

(できるだけ) 毎回5~10分程度、  
プログラムの指導に充てたい  
→ (3) の指導の効率化を目指す

## (3) コンピュータとプログラミング

(ア) コンピュータのしくみと処理	3
(イ) アルゴリズムとプログラム	8
(ウ) モデル化とシミュレーション	5

## (4) 情報通信ネットワークとデータの活用

(ア) ネットワークのしくみと構成要素	4
(イ) データベースの仕組みと活用	5
(ウ) データの収集と傾向の可視化	7

ここでの実施を想定

「情報 I」 ミニマムモデルより

# 授業計画

## ●全3時間を（ひとまず）想定

時間	内容	ねらい
1	数理最適化とは？線形計画法の紹介、実装	少ない変数の題材をモデル化できるようにする
2	複数の式での解法、ナップサック問題	制約条件が複雑になった題材をモデル化できる題材をもとに、自らモデルを構築できるようになる
3	外部ファイルを使った解法（主婦問題）	コンピュータの特性を活かして、条件が多数ある題材でもモデルを構築することができるようになる

- 
- 授業計画
  - **数理最適化とは**
  - こんなところで使われています
  - (計画に即して) 問題
  - 数学科との連携
  - アプリ作ってみました
  - 結びの言葉

# 数理最適化とは

---

- 現実の問題を数式（数理モデル）として定義
- 制約条件を満たしつつ
- コストの最小化や利益が最大化されるような変数の値を求める手法

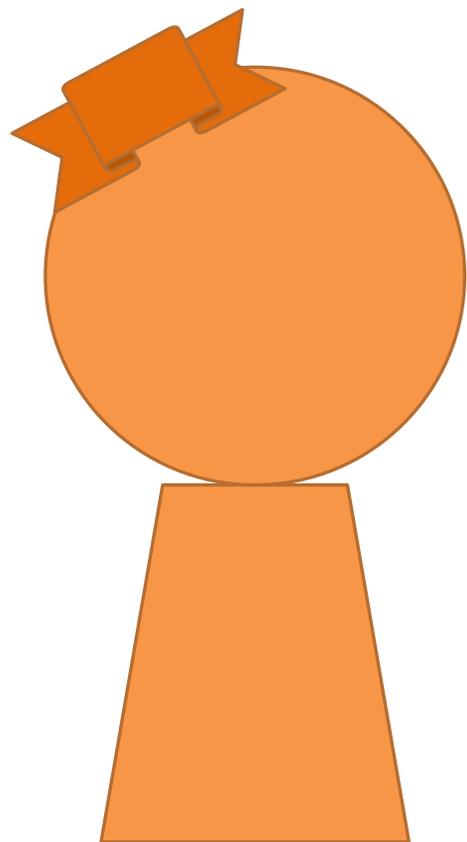
こんなことに使われています

商品の配置最適化  
店員のシフトスケジューリング  
列車の乗務員スケジューリング  
生産計画の作成 など

数式で表したものを目的関数という

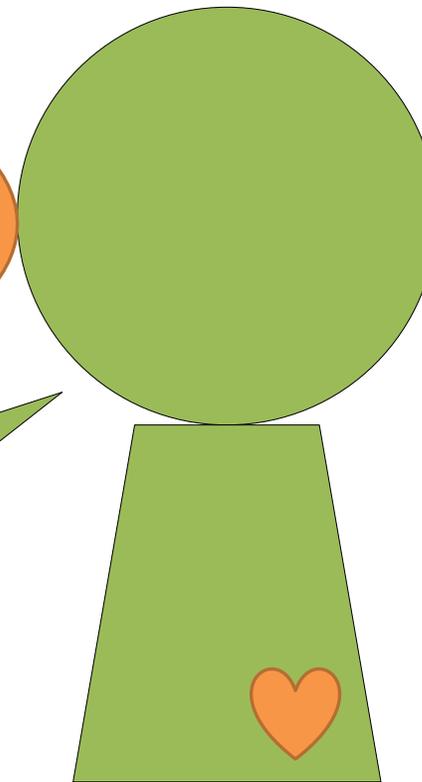
# こんな会話ありませんか？

---



数式モデルって数学ができないとわからないんだよね。  
数学苦手だから嫌だな～

何か宇宙と交信している感じだよね～勉強しても結局役に立たなさそうだよね～



# この世は

---



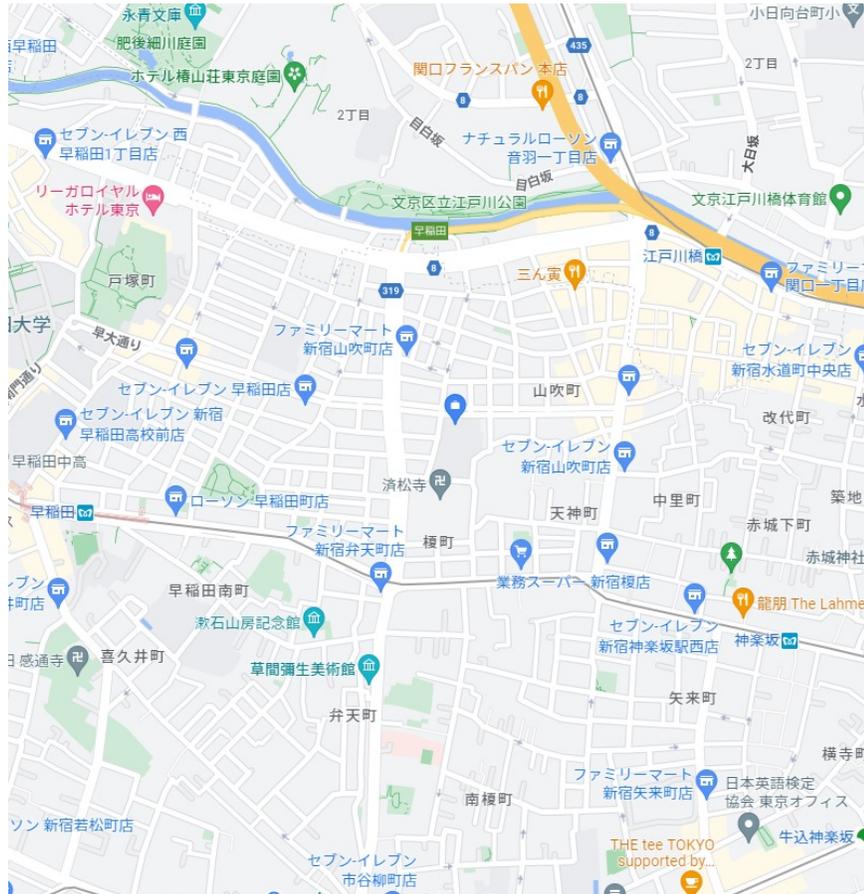
喝！！

- 数理最適化だらけなんです。
- 数理最適化で世の中は成り立っているんですよ！？

- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - **こんなところで使われています**
  - (計画に即して) 問題
  - 数学科との連携
  - アプリ作ってみました
  - 結びの言葉

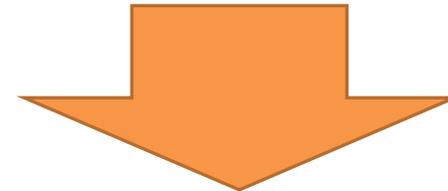
# たとえば！

## ● 宅配業者の宅配・集荷業務



車に積める荷物の量は決まっています  
宅配をしながら集荷をしたいです。  
(できれば) 何度も同じ道を通りたくありません

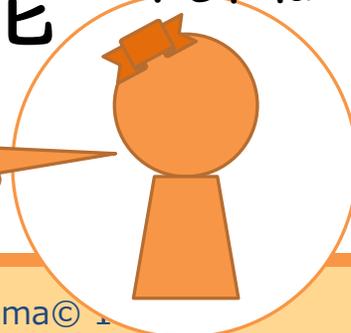
どのようなルートが一番効率がいいでしょうか？



## 数理最適化で解決可能

やるわね～

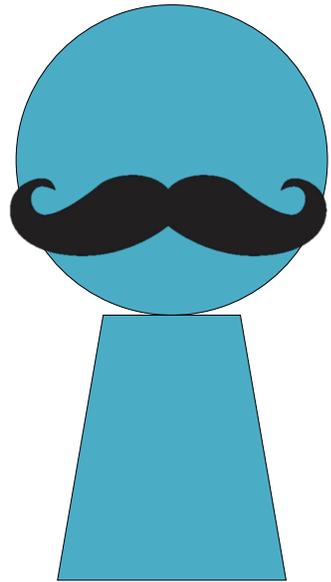
効率化が図れるのはいいことだわ



# たとえば2

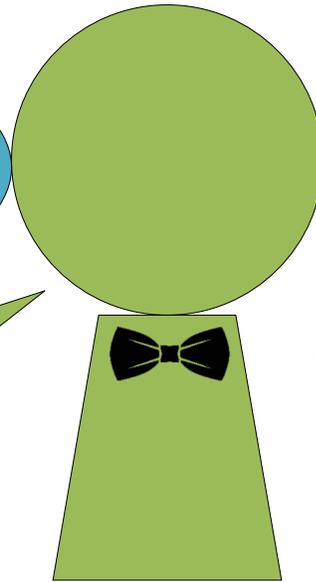
## ● アルバイトのシフト問題

従業員ごとに、出勤できる曜日・時間が決まっている  
従業員ごとに、専門の業務がある  
その日ごとに、必要な従業員数が違う



K田くんがいる日はいいけど、他の日は弱い！対策を！

人件費の問題もあるので、一筋縄ではいかないですよ～



↓

## 数理最適化で解決可能

そうなのね～



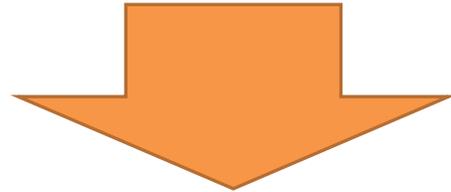
私の生活にもつながっているのね

<https://www.msiism.jp/article/jrs-shift-scheduling.html>

# たとえば3

## ●配車計画

週末はなかなかタクシーがつかまらない  
呼んでも待ち時間が長い



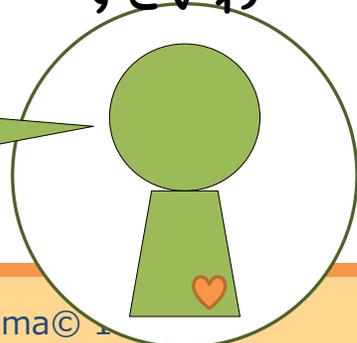
### 数理最適化で解決可能

需要予測（機械学習）  
もしている

配車の最適化（待ち時間を全体で最適・最短にする）

便利なサービスの中には数理最適化があるのね

すごいわ～



- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - こんなところで使われています
  - **(計画に即して) 問題**
  - 数学科との連携
  - アプリ作ってみました
  - 結びの言葉

# 例題

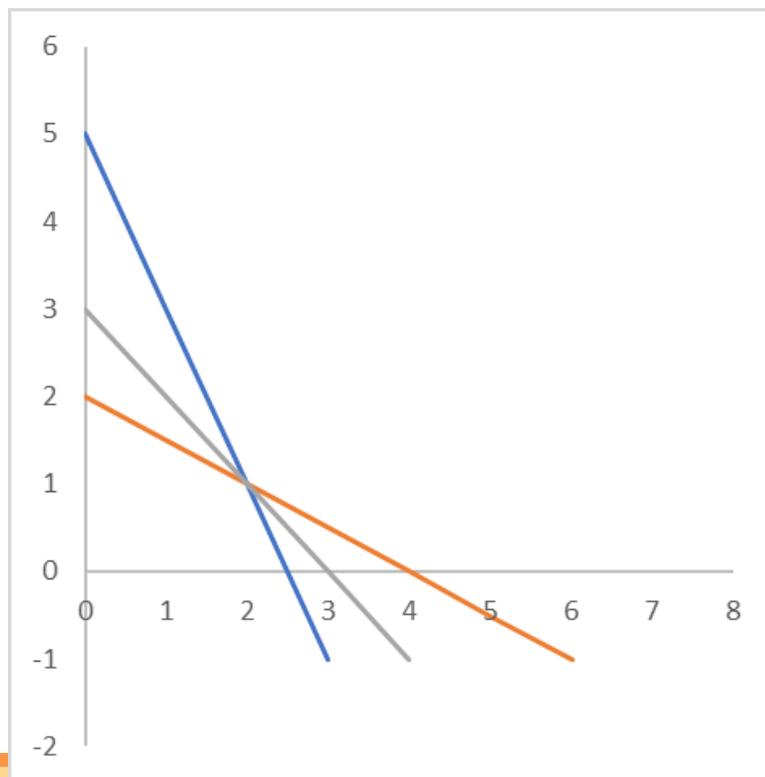
- $x+y$ が最大となる $x$ と $y$ のそれぞれ浮動小数点と整数の組み合わせを求めよ

<条件>

$$x \geq 0, y \geq 0$$

$$2x + y \leq 5$$

$$x + 2y \leq 4$$





# 解答例

```
!pip install pulp  
from pulp import *
```

ライブラリのインストール  
(グーグルドライブは必須)

pulpというライブラリに入っている関数  
やクラスを全て使える



# プログラムの実装

## 解答例

```
problem = LpProblem('simple_problem', LpMaximize)
```

# 問題の定義

```
x = LpVariable('x')  
y = LpVariable('y')
```

# 変数の定義  
カンマで区切って、  
cat="Integer"と入れると  
整数で定義される

```
problem += x + y
```

# 目的関数（これを最大化したい）

```
problem += -1*x + 3 >= y
```

```
problem += -1/2*x + 2 >= y
```

# 制約条件の定義

右辺のyに係数がつくとエラー



# プログラムの実装

## 解答例

- `status = problem.solve()`
- `print(LpStatus[status])`
- `print("x:", x.value())`
- `print("y:", y.value())`

解けたらoptimal  
(最適)  
と表示

このコード自体  
は使いまわせば  
良い

結果の表示



# 指導のポイント

- コードは
  - 問題の定義
  - 変数の定義
  - 目的関数の定義
  - 制約条件の定義

何を最大化（最小化）したいのか  
（目的関数は何か）と  
制約条件は何かを考えさせる  
= 定式化

・・・を記述する。

- 書き方として・・・

● 目的関数は  
problem +=  $\overset{\text{式1}}{x + y}$  となっているのに対して

● 制約条件は  
problem +=  $\overset{\text{式1}}{-1 * x + 3} \geq \overset{\text{式2 (片方は定数でも良い)}}{y}$  となっているところに注意

等式でつなぐ

# 指導のポイント

---

- なんて線形計画法をやるんですか？  
→身の回りのことを抽象化（モデル化）できるようにする
- この時にモデル化された数式の解法が線形計画法（基礎的なので取っ掛かりやすい）
- 意外とたくさんのが解決できる！
- どのように抽象化したら良いのかを検討
- 基本的な手法で広範囲の問題を解決できる

# 食事問題

---

問題) 食品A,B,Cの3種類を組み合わせて摂取する。

栄養素摂取量を満たした上で、食費を最小限にできる摂取量を求める。

## ●食品

- ・食品A：価格=20, 栄養素1=22, 栄養素2=20, 栄養素3=10
- ・食品B：価格=12, 栄養素1=13, 栄養素2=30, 栄養素3=5
- ・食品C：価格=18, 栄養素1=17, 栄養素2=5, 栄養素3=12

## ●必要な栄養素摂取量

- ・栄養素1：200
- ・栄養素2：200
- ・栄養素3：100

<https://www.y-shinno.com/pulp-intro/>より



# プログラムの実装

## 解答例

```
problem = LpProblem( 'syokuji', LpMinimize)
```

価格の最小値  
を求める

```
A = LpVariable(name = "A", lowBound = 0, cat="Integer")
```

```
B = LpVariable(name = "B", lowBound = 0, cat="Integer")
```

# lowBound  
変数の下限値

```
C = LpVariable(name = "C", lowBound = 0, cat="Integer")
```

# catで変数の種  
類を宣言。  
Integer = 整数

```
problem += 20*A + 12*B + 18*C
```

```
problem += 22*A + 13*B + 17*C >= 200
```

```
problem += 20*A + 30*B + 5*C >= 200
```

```
problem += 10*A + 5*B + 12*C >= 100
```

# ここを隠して、目的関数  
と制約条件を考えさせる

# ナップサック問題

問題) 様々な冒険を経て宝島に辿り着いたあなたは、そこにある全ての宝をリュックに入れて持ち帰ろうとしました。しかし残念ながら、リュックには65kgまでしか宝を詰めることが出来ないため、うまくお宝を選びながら利益が最大になるような組み合わせを考える必要があります。  
ここではそれぞれのお宝は無限にあるとします

## 宝島のお宝

宝0 :  $value_0 = 105$ 万円 /  $weight_0 = 10$ kg

宝1 :  $value_1 = 140$ 万円 /  $weight_1 = 13$ kg

宝2 :  $value_2 = 65$ 万円 /  $weight_2 = 6$ kg

宝3 :  $value_3 = 90$ 万円 /  $weight_3 = 11$ kg

宝4 :  $value_4 = 220$ 万円 /  $weight_4 = 20$ kg

宝5 :  $value_5 = 170$ 万円 /  $weight_5 = 18$ kg

利益が最大になるように、  
お宝をリュックに詰めたい！

# 指導のポイント

- 目的関数、制約条件が問題文だけだと分かりづらい

一言で言えば利益 (= 価値)

- 目的関数：お宝の価値 × お宝を持っていく個数  
(これを最大化したい)

一言で言えば重量

これの存在に気づかせる

- 制約条件：お宝の重さ × お宝を持っていく個数

# 解答例

formatメソッドにより、amount  
というリスト全体を初期設定

- `values = [105, 140, 65, 90, 220, 170]`
- `weights = [10, 13, 6, 11, 20, 18]`
- `problem = LpProblem('knapsack', LpMaximize)`
- `amounts = [LpVariable('amount_{}'.format(i), lowBound = 0, cat = "Integer") for i in range(len(weights))]`
- `problem += lpDot(values, amounts)`
- `problem += lpDot(weights, amounts) <= 65`
- `print(problem)`

リストの要素数  
今回は0~5のループ

右の () 内の内積

formatメソッドについては <https://www.javadrive.jp/python/string/index24.html>

# 動かしたら

---

- コンピュータを使うと、一瞬であらゆる組み合わせを試行することができる  
(そういうプログラムを作る)
- 数字を変えてやり直すことも簡単に可能  
すぐに解が求まる
- 身の回りのことを題材にして、問題を作らせる  
(スマホの契約で、最低料金になるプランの検討など)

モデルを作るメリット

# 主婦問題

---

問題) food.csv にリストアップされている 77 種類の食料品から何をどのくらい購入すれば、nutrient.csv に記載された 1 日に健康維持に必要な栄養素を最安で充足することができるか？

# food.csvの一部

food	Calories	Protein	Calcium	Iron	Vitamin A	Thiamine	Riboflavin	Niacin	Ascorbic Acid (Vitamin C)
WheatFlour	44.7	1411	2	365	0	55.4	33.3	441	0
Macaroni	11.6	418	0.7	54	0	3.2	1.9	68	0
WheatCereal	11.8	377	14.4	175	0	14.4	8.8	114	0
CornFlakes	11.4	252	0.1	56	0	13.5	2.3	68	0
CornMeal	36	897	1.7	99	30.9	17.4	7.9	106	0
HominyGrits	28.6	680	0.8	80	0	10.6	1.6	110	0
Rice	21.2	460	0.6	41	0	2	4.8	60	0
RolledOats	25.3	907	5.1	341	0	37.1	8.9	64	0
WhiteBread	15	488	2.5	115	0	13.8	8.5	126	0
WholeWheatBread	12.2	484	2.7	125	0	13.9	6.4	160	0
RyeBread	12.4	439	1.1	82	0	9.9	3	66	0
PoundCake	8	130	0.4	31	18.9	2.8	3	17	0
SodaCrackers	12.5	288	0.5	50	0	0	0	0	0
Milk	6.1	310	10.5	18	16.8	4	16	7	177
EvaporatedMilk	8.4	422	15.1	9	26	3	23.5	11	60
Butter	10.8	9	0.2	3	44.2	0	0.2	2	0
Oleomargarine	20.6	17	0.6	6	55.8	0.2	0	0	0
Eggs	2.9	238	1	52	18.6	2.8	6.5	1	0
Cheese (Cheddar)	7.4	448	16.4	19	28.1	0.8	10.3	4	0
Cream	3.5	49	1.7	3	16.9	0.6	2.5	0	17
PeanutButter	15.7	661	1	48	0	9.6	8.1	471	0
Mayonnaise	8.6	18	0.2	8	2.7	0.4	0.5	0	0



# 解答例

- `from pulp import *`
- `import numpy as np`
- `import pandas as pd`
- `df_food = pd.read_csv(' food.csv' )`
- `df_nutrient = pd.read_csv(' nutrient.csv' )`

ライブラリを一通り準備

csv読み込み

# 解答例

● `problem = LpProblem( 'syufu' ,LpMinimize)`

問題の定義 (最小化)

● `food_amount = [LpVariable('food_{0}'.format(i), lowBound=0) for i in range(len(df_foods))]`

変数の定義

● `problem += lpSum(food_amount)`

目的関数

● `for k,v in df_nutrient.iterrows():`

`problem += lpDot(food_amount,df_foods[v.Nutrient]) >= v.Intake`

制約条件

例えばこんな問題が  
作れます

---

# (現代にアレンジ) スムージー問題

- 栄養とりたい
- カロリー摂りたくない
- バナナ・トマト・きゅうり・・・・の栄養表を用意
- どれを組み合わせ、どんな商品にする？

こんな問題どうでしょう

# 指導のポイント

---

- 問題（題材）を定式化するイメージが持てるか。
- 文章題の文書を読んで、式にすることが出来るか

- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - こんなところで使われています
  - (計画に即して) 問題
  - **数学科との連携**
  - アプリ作ってみました
  - 結びの言葉

# 数学科との連携

- ある題材について・・・
- 数学科でやること
- 情報科でやること
- 教材を共有し検討する

○○は数学  
■ ■は情報  
と一概に言えない

- 有機的な連携を図り、問題解決のための  
資質・能力を育成！

異なる役割を持ったものたちが組織全体として  
1つの目標を達成するために相互作用

- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - こんなところで使われています
  - (計画に即して) 問題
  - 数学科との連携
  - **アプリ作ってみました**
  - 結びの言葉

# ここで

---

- アプリを作りました
- 会計時に硬貨をを
  - ・なるべく少ない数で支払う
  - ・なるべく多くの数で支払うこれらがシミュレーションできるアプリ
- <https://coin-problem.herokuapp.com>

- 
- 授業計画
  - 数理最適化とは
  - こんなところで使われています
  - (計画に即して) 問題
  - 数学科との連携
  - アプリ作ってみました
  - **結びの言葉**

- 
- 最初は3時間の指導計画を構想していたが、「自分で問題を作らせる」という活動を入れると、5時間くらい欲しい

---

身の回りのことを抽象化（モデル化）して、問題解決する力は、コンピュータがこれだけ普及した現代においては、必要な力！

