# 連続最適化特論 期末レポート

## M1-55-17 高野昂平

## 課題について

課題内容として、不動点近似法の 3 つのアルゴリズム (POCS, Krasnosel'skii-Mann, Halpern) について挙動を調べた。

言語は Python を用いた。

## **POCS**

POCS アルゴリズムを実装する上で、閉球を用いるため、以下のような簡単な閉球クラスを作成した。

Listing 1 閉球クラス

```
class ClosedBall:
1
            def __init__(self, center, radius):
2
3
                self.center = np.array(center)
                self.radius = radius
4
5
            def projection (self, coordinate):
6
7
                norm = np.linalg.norm(coordinate - self.center)
                if norm <= self.radius:</pre>
8
                    return coordinate
9
10
                else:
                    return self.center + (self.radius / norm) * (coordinate -
11
                        self.center)
```

この閉球クラスは中心 center と半径 radius を元に作成されるクラスで、射影を行うメソッド projection を持つ。

$$P(\boldsymbol{x}) = \begin{cases} \boldsymbol{c} + \frac{r}{\|\boldsymbol{x} - \boldsymbol{c}\|} (\boldsymbol{x} - \boldsymbol{c}) & (\boldsymbol{x} \notin B) \\ \boldsymbol{x} & (\boldsymbol{x} \in B) \end{cases}$$
(1)

projection メソッドはこの射影 P(x) に相当し、projection メソッドの取る引数 coordinate は P(x) の x にあたる。

挙動を調べるにあたって、2次元平面上の4つの円における不動点近似を例に見ていく。

Listing 2 4つの円における不動点近似

```
1
       def main():
2
           cb1 = ClosedBall((3, 3), 5)
3
           cb2 = ClosedBall((0, 0), 3)
           cb3 = ClosedBall((-3, -3), 10)
4
           cb4 = ClosedBall((2, 1), 7)
5
6
7
           coordinate = cb4.projection(np.array((21, 5)))
           print(coordinate)
8
9
            coordinate = cb3.projection(coordinate)
           print(coordinate)
10
11
            coordinate = cb2.projection(coordinate)
           print(coordinate)
12
            coordinate = cb1.projection(coordinate)
13
           print(coordinate)
14
```

Listing 3 出力結果

```
1 [8.84984849 2.44207337]
2 [6.08748157 1.17344926]
3 [2.9457696 0.56783928]
4 [2.9457696 0.56783928]
```

4つの円として、cb1,cb2,cb3,cb4 を生成した (Listing1 2-5 行目)。この生成した円はそれぞれ projection メソッドを用いて、射影を返すことができ、その射影をそれぞれ  $P_1$ ,  $P_2$ ,  $P_3$ ,  $P_4$  とすると、不動点 T は  $T=P_1P_2P_3P_4(\boldsymbol{x})$  となる。今回は挙動を調べるため、 $P_4(\boldsymbol{x})$ ,  $P_3P_4(\boldsymbol{x})$ ,  $P_2P_3P_4(\boldsymbol{x})$ ,  $P_1P_2P_3P_4(\boldsymbol{x})$  を順に出力している (Listing2 7-14 行目)。 $\boldsymbol{x}=(21,5)$  とした。

 $P_4(x)$ ,  $P_3P_4(x)$ ,  $P_2P_3P_4(x)$  の計算においては、与えられた座標が円外にあるため、計算が行われるが、 $P_1P_2P_3P_4(x)$  の計算においては与えられた座標が cb1 の円内にあるため、与えられた座標がそのまま cb1 の射影となっている (式 (1))。

## Krasnosel'skii-Mann

POCS と同様に4つの円を生成し、どのように不動点近似が行われていくのかその挙動を見ていく。 まず、非拡大写像として以下のようなメソッドを実装した。

Listing 4 非拡大写像

```
def non_expansion_map(cb_list, coordinate):
    sum = np.array((0, 0))
    for cb in cb_list[1:]:
        sum = sum + cb.projection(coordinate)
    else:
        average = sum / (len(cb_list) - 1)
    return cb_list[0].projection(average)
```

このメソッドは以下の式

$$T(\boldsymbol{x}) = P_0 \left( \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} P_i(\boldsymbol{x}) \right)$$

をプログラム上に落とした式である。

次に、再帰的に不動点近似を行うメソッド km を以下に示す。

Listing 5 Krasnosel'skii-Mann メソッド

```
def km(coordinate, cb_list, alpha = 0.5):
1
2
            new\_coordinate = alpha * coordinate + (1 - alpha) *
               non_expansion_map(
                cb_list, coordinate
3
4
           norm = np.linalg.norm(new_coordinate - coordinate)
5
6
           print(new_coordinate, norm)
            if norm < 10**-6:
7
8
                return new_coordinate
            else:
9
                return km(new_coordinate, cb_list)
10
```

このメソッドは、以下の式をプログラム上に落としたもので、終了条件を  $||T(x)-x||<10^{-6}$  としている。また、ステップ幅  $\alpha$  はデフォルトで 0.5 としている。

$$\boldsymbol{x}_{n+1} = \alpha \boldsymbol{x}_n - (1 - \alpha) T(\boldsymbol{x}_n)$$

実行時の main 文は以下の通りで、POCS の実験の時と同様の円を 4 つ生成している。また、初期点も同様のものとした。

#### Listing 6 main 文

#### Listing 7 出力結果

```
[13.54251669 \quad 3.04986877] \quad 7.708246829925411
 1
 2
           \begin{bmatrix} 9.80634186 & 2.07789922 \end{bmatrix} \ \ 3.8605345646038773 
          [7.93066159 \ 1.58316718] \ 1.939828931025051
 3
          \begin{bmatrix} 6.81445695 & 1.29779227 \end{bmatrix} \ \ 1.1521074738158075
 4
          \begin{bmatrix} 6.06084541 & 1.12728637 \end{bmatrix} \ \ 0.7726594470796265
 5
 6
 7
 8
           \lceil 2.94942643 \ 0.54857829 \rceil \ 1.8142098167533117e - 06
9
          [2.94942495 \ 0.54857802] \ 1.511841513954326\,e{-06}
10
          [2.94942371 \ 0.54857779] \ 1.259867928364655e-06
11
          [2.94942268 \ 0.54857759] \ 1.0498899403072627e-06
12
13
          [2.94942182 \ 0.54857743] \ 8.74908283890604e-07
```

出力行数が非常に長くなるため、一部割愛したが、実行結果としては 79 回の再帰にて終了条件を満たし、不動点近似を完了した。POCS での近似と近い結果となっていることがわかる。

## Halpern

このアルゴリズムにおいても、Krasnosel'skii-Mann アルゴリズムと同様の非拡大写像を用いた (Listing4)。 以下が Halpern アルゴリズムを実装したものである。

Listing 8 Halpern メソッド

```
def halpern(coordinate, cb_list, step, initial):
    alpha = 1 / (2**step)
    new_coordinate = alpha * initial + (1 - alpha) * non_expansion_map(
        cb_list, coordinate
    )
    next_step = step + 1
    norm = np.linalg.norm(new_coordinate - coordinate)
    print(new_coordinate, norm)
```

1-4 行目は以下の式をプログラム上に起こしたものである。

$$egin{aligned} lpha_k &= rac{1}{2^k} \ m{x}_{k+1} &= lpha_k m{x}_0 + (1-lpha_k) T(m{x}_k) \end{aligned}$$

Halpern の挙動確認においても同様に 4 つの円と初期点を元に不動点近似を行った。円の実装については POCS にて使用した ClosedBall クラスを用いている。

#### Listing 9 main 文

```
1
       def main():
2
           cb0 = ClosedBall((3, 3), 5)
3
           cb1 = ClosedBall((0, 0), 3)
           cb2 = ClosedBall((-3, -3), 10)
4
           cb3 = ClosedBall((2, 1), 7)
5
           cb_list = [cb0, cb1, cb2, cb3]
6
7
           coordinate = np.array((21, 5))
8
           halpern (coordinate, cb_list, 1, coordinate)
```

#### Listing 10 出力結果

```
1
      [13.54251669 \quad 3.04986877] \quad 7.708246829925411
        [9.80262528 \ \ 2.07944725] \ \ 3.8637424430288365 
2
3
       [7.92277551 \ 1.57865309] \ 1.9454125408529224 
       [6.65232618 \ 1.25963155] \ 1.3098916863739631
4
      [5.74176409 \ 1.07823057] \ 0.9284555086952968
5
6
7
                      . . . . . . . .
8
      9
10
       [2.9446993]
                 0.57337988] 1.5396715812279111e-06
11
12
      [2.9446983
                 0.57337969] 1.0264561652676736e-06
13
       [2.94469762 \ 0.57337956] \ 6.843083314337784e-07
```

こちらも同様に、出力結果が長いので一部割愛した。実行結果としては 42 回の再帰にて終了条件を満たした。ステップ幅が Krasnosel'skii-Mann アルゴリズムと異なり、最初は大きく不動点に近づくため、再帰回数が少なくなっていると考えられる。