使い方

本パッケージは、SCIOLICという名前で、分離可能凸整数整数係数線型制約付き整数最適化問題 (Separatable Convex Inter Optimization with Linear Integer Condition)を解くことができます。具体 的には、目的函数 fが

$$f(x) = \sum_i f(x_i)$$

と書け、各fは一変数凸函数であるようなものであって、各変数 x_i は整数値をとり、 l_i,u_i,a_i,b_i,c_id_i は全て整数であるとして、制約条件が

$$\forall i, l_i \leq x_i \leq u_i$$

$$\sum_i a_{ij} x_j \leq b_i$$

$$\sum_i c_{ij} x_j = d_i$$

と書けるようなものです。例えば、各 $f(x_i)$ が線型函数であれば、これは凸函数になります。

では、使い方を以下に説明していきます。まず、githubからoptimizerとgraverという二つの名前のファイルを git clone で適当なディレクトリにダウンロードしてください。さらに、本パッケージは内部でnumpy及びcythonに依存しているので、あらかじめ

pip install numpy

pip install cython

としてnumpy、cythonをダウンロードしておきます。

また、内部で暗にC言語が使われているので、ビルドが必要になります。

python setup.py build_ext --inplace

コマンドによりビルド出来ます。パソコンにCコンパイラがない場合は、VisualStudioなど適宜導入してください。(無料で出来ます。)

では、問題を解いていきましょう。

まず、Solver = SCIOLIC()でSCIOLICクラスをインスタンス化し、

Solver.N_search_feasible で実行可能解の探索回数を指定、

Solver.alpha で近似度、即ちx*を出力される解として、

$$\alpha = 1 - \frac{f(x^*) - \min f}{\max f - \min f} = \frac{\max f - f(x^*)}{\max f - \min f}$$

 $\epsilon 0 < \alpha < 1$ の範囲で指定できます。定義より $0 \le \alpha \le 1$ となり、1に近ければ近いほど最適解に近いと言えますが。 α が1に近いほど解の改善アルゴリズムの繰り返し回数が増えます。

Solver.verbose でログ出力を指定できます。即ち、True ならログ出力し、False ならしません。

問題を解くためには。

Solver.add_variable("x", 3, 5) のようにすれば、 $3 \le x \le 5$ の値をとる変数xを追加できます。制約条件に不等式

$$2x - y - 2z > 2$$

を追加したいときは、

Solver.add_condition(">", 2)のようにして、条件式の定数と不等号を定義し、

Solver.define_coefficient(0, "x", 2) のようにすれば、0番目の条件式(条件式の番号は、追加された順番です。)の変数xの係数を2に指定できます。

最後に、 $solver.add_convexfunc("x", 3)$ によって、目的函数の変数xに依存する部分の係数を指定できます。係数の代わりに一変数凸函数fを定義して代入、即ち

def f(x):

return 3*x

Solver.add_convexfunc("x", f)

のようにすることもできます。fが凸であるかどうかはあらかじめ人間が判断しておく必要があります。

具体例を見ると、例えば、以下のような目的函数を最小化するためには、以下のように記述します。

objective: 3x + 4y + 2z

$$2x - y - 2z > 2$$

$$3 \le x \le 5$$

$$1 \le y \le 4$$

$$-2 \le z \le 3$$

from optimizer import *

SCIOLICクラスをインスタンス化する

Solver = SCIOLIC()

実行可能解を最大何回探索するか

```
Solver.N_search_feasible = 10
 # 近似度
Solver.alpha = 0.9
 # ログ出力するかどうか
Solver.verbose = True
 Solver.add_variable("x", 3, 5)
 Solver.add_variable("y", 1, 4)
 Solver.add_variable("z", -2, 3)
 Solver.add_condition(">", 2)
 Solver.define_coefficient(0, "x", 2)
Solver.define_coefficient(0, "y", -1)
Solver.define_coefficient(0, "z", -2)
# 制約条件とグレーバー基底を保存する
Solver.config_graver()
 Solver.add_convexfunc("x", 3)
Solver.add_convexfunc("y", 4)
Solver.add_convexfunc("z", 2)
以上で問題が定義できたので、
print(Solver.search())
によって解の探索を実行します。 search メソッドは、0番目に解、1番目に最適解かそうでないかを
返します。例えば、上の問題の場合は、実行可能解の探索に成功している限り
({'x': 3, 'y': 1, 'z': -2}, True)
という答えが返ってくるはずです。
```