

AnyProg  
C++ 数学优化包

`pangpang@hi-nginx.com`

2019 年 11 月 29 日



# 目录

<b>1</b>	<b>起源</b>	<b>5</b>
<b>2</b>	<b>功能</b>	<b>7</b>
<b>3</b>	<b>技巧</b>	<b>9</b>
3.1	线性优化 . . . . .	9
3.2	二次优化 . . . . .	10
3.3	非线性优化 . . . . .	11
3.4	混合整数优化 . . . . .	11
3.5	TSP 问题 . . . . .	11
3.6	Assignment 问题 . . . . .	11
3.7	数据拟合问题 . . . . .	11
3.8	方程组求解 . . . . .	11
<b>4</b>	<b>展望</b>	<b>13</b>



# Chapter 1

## 起源

应该有一个 C++ 版的 LINGO。

它必须免费、高效而且易用。

它必须以 C++ 的方式解决 LINGO 需要面对的问题。

它的名字是：AnyProg<sup>1</sup>。

---

<sup>1</sup>Any Programming。



## Chapter 2

# 功能

AnyProg 可用于求解以下模型定义的所有问题:

$$\begin{aligned} \min_{x \in \mathbf{R}^n} \quad & f(x) \\ \text{s.t.} \quad & g_i(x) \leq 0, \quad i = 0, \dots, m_s - 1 \\ & h_j(x) = 0, \quad j = 0, \dots, m_t - 1 \\ & x_k \in [L_k, U_k], \quad k = 0, \dots, n - 1 \end{aligned} \tag{2.1}$$

其中,  $f$  是目标函数,  $g_i$  和  $h_j$  分别是不等式约束函数 ( $m_s$  个) 和等式约束函数 ( $m_t$  个),  $x$  是一个  $n$  维实变量, 其分量  $x_k$  位于闭区间  $[L_k, U_k]$ 。模型 (2.1) 不仅适合于连续优化问题, 也适合于离散优化问题, 还适合于混合优化问题。对 AnyProg 来说, 更重要的概念是解的全局性, 而不是变量的连续性。同时, 目标函数和约束函数是否线性并不重要, AnyProg 并不区别看待它们。

AnyProg 能处理的问题的类型十分广泛: **LP**<sup>1</sup>、**QP**<sup>2</sup>、**NLP**<sup>3</sup>、**MILP**<sup>4</sup>、**MIQP**<sup>5</sup>、**MINLP**<sup>6</sup>。此外, 它也能进行数据的非线性最小二乘拟合, 以及非线性方程组的求解。

---

<sup>1</sup>线性优化

<sup>2</sup>二次优化

<sup>3</sup>非线性优化

<sup>4</sup>混合整数线性优化

<sup>5</sup>混合整数二次优化

<sup>6</sup>混合整数非线性优化





# Chapter 3

## 技巧

### 3.1 线性优化

线性优化的模型定义最好采用矩阵方式，类似于 MATLAB。如例 (3.1)：

$$\begin{aligned} \min_{x \in R^2} \quad & f(x) = 8x_0 + x_1 \\ \text{s.t.} \quad & g_0(x) = x_0 + 2x_1 \geq -14 \\ & g_1(x) = -4x_0 - x_1 \leq -33 \\ & g_2(x) = 2x_0 + x_1 \leq 20 \end{aligned} \tag{3.1}$$

对于不等于约束，如果采用的是  $\geq$  方式，则两边乘以  $-1$  使之反转。如此，原问题可用矩阵表示如下：

$$obj = \begin{pmatrix} 8 \\ 1 \end{pmatrix}, A = \begin{pmatrix} -1 & -2 \\ -4 & -1 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 14 \\ -33 \\ 20 \end{pmatrix}.$$

在 AnyProg 中，类 `real_block` 用来表示矩阵。因此，例 (3.1) 模型定义如下：

---

```
1 #include <anyprog/anyprog.hpp>
2
3 int main(int argc, char** argv)
4 {
5     size_t dim = 2;
6     anyprog::real_block obj(dim, 1), A(3, dim), b(3, 1);
7     obj << 8, 1;
8     A << -1, -2,
9         -4, -1,
10         2, 1;
11     b << 14, -33, 20;
12
13     anyprog::optimization::range_t range = { 0, 100 };
14
15     anyprog::optimization opt(obj, range);
16     opt.set_inequation_condition(A, b);
17     auto ret = opt.solve();
```

```

18  anyprog::optimization::print(opt.is_ok(), ret, obj);
19  return 0;
20  }

```

编译、运行后可知，解是  $f(6.5, 7) = 59$ 。本例不包含等式约束。若有，则可效法  $A$ 、 $b$ ，炮制  $Aeq$  和  $beq$ ，然后使用方法 `set_equation_condition(Aeq, beq)` 添加等式约束，继而求解。本例中的 `range` 是范围，表示  $\forall i, x_i \in [0, 100]$ 。若变量的不同分量有不同的范围限制，可用容器 `std::vector` 包装范围类 `range_t` 列表，并按顺序定义各分量范围。若有较好初值，则可替换范围参数。使用范围参数意味着初值是随机的，有可能不能求解。此时可多次运行程序。随机初值引起的解的不确定性问题。解决该问题的最佳方法是用 `search` 方法取代 `solve` 方法；前者对应于全局解，后者对应于局部解。使用该方法时，对于局部解较少的模型，务必减少前两个参数<sup>1</sup>的数值。

## 3.2 二次优化

二次优化的模型定义如下：

$$\begin{aligned}
 \min_{x \in \mathbf{R}^n} \quad & f(x) = \frac{1}{2}x^T Hx + c^T x \\
 \text{s.t.} \quad & A \cdot x \leq b \\
 & Aeq \cdot x = beq \\
 & x_k \in [L_k, U_k], \quad k = 0, \dots, n-1
 \end{aligned} \tag{3.2}$$

该模型用矩阵形式表示。在求解该类模型时，最好的方式就是顺其自然。比如下例：

$$\begin{aligned}
 \min_{x \in \mathbf{R}^2} \quad & f(x) = \frac{1}{2}x_0^2 + x_1^2 - x_0x_1 - 2x_0 - 6x_1 \\
 \text{s.t.} \quad & g_0(x) = x_0 + x_1 \leq 2 \\
 & g_1(x) = -x_0 + 2x_1 \leq 2 \\
 & g_2(x) = 2x_0 + x_1 \leq 3
 \end{aligned} \tag{3.3}$$

其矩阵表示如下：

$$H = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 2 \end{pmatrix}, A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ -1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}, b = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, c = \begin{pmatrix} -2 \\ -6 \end{pmatrix}$$

因此，它的模型定义为：

```

1  #include <anyprog/anyprog.hpp>
2
3  int main(int argc, char** argv)
4  {
5      size_t dim = 2;
6      anyprog::real_block H(dim, dim), c(dim, 1);
7      H << 1, -1,
8          -1, 2;

```

<sup>1</sup>`search` 方法的前两个参数的默认值分别是 100 和 30，这是专门应对变态测试模型的基本配置。对于局部解较少的普通模型，两个数值都可以大幅度降低；一般设置 10,3 即可。

```
9      c << -2, -6;
10
11      anyprog::optimization::function_t obj = [&](const anyprog::real_block& x) {
12          anyprog::real_block ret = 0.5 * (x.transpose() * H * x) + c.transpose() * x;
13          return ret(0, 0);
14      };
15
16      anyprog::real_block A(3, dim), b(3, 1);
17      A << 1, 1,
18          -1, 2,
19          2, 1;
20      b << 2, 2, 3;
21
22      anyprog::optimization::range_t range = { 0, 100 };
23
24      anyprog::optimization opt(obj, range, dim);
25      opt.set_inequation_condition(A, b);
26      auto ret = opt.solve();
27      anyprog::optimization::print(opt.is_ok(), ret, obj);
28      return 0;
29 }
```

---

编译、运行，其解为  $f(0.666667, 1.33333) = -8.22222$

### 3.3 非线性优化

### 3.4 混合整数优化

### 3.5 TSP 问题

### 3.6 Assignment 问题

### 3.7 数据拟合问题

### 3.8 方程组求解



## Chapter 4

### 展望