

数学实验 Exp10

赵晨阳 计 06 2020012363

10.8

问题分析、模型假设与模型建立

我们的目标是在满足每个时间段服务员数量要求的前提下，最小化雇佣成本。

全时的服务员将在在 12 时到 13 时之间任意时刻开始吃 1 小时的午饭。考虑到题目按照每小时为单位给出服务员数量下限要求的，全时员工若在非整点开始吃午饭，否则会降低员工的总可服务时长，故而在非整点开始吃午饭的全时服务员应调整至整点开始吃午饭。

从而，将全时服务员分为两类：第一类全时服务员在 12 时到 13 时之间吃午饭，第二类全时服务员在 13 时到 14 时之间吃午饭。我们分别用 x_1 和 x_2 表示这两类服务员的数量。

同样地，对于半时服务员，我们将所有非整点开始服务的半时员工调整至从整点开始工作。故而，总共有五类半时服务员，每一类都工作 4 小时：第一类 9 时开始工作，第二类 10 时开始，第三类 11 时开始，第四类 12 时开始，最后一类 13 时开始，用 y_1, y_2, y_3, y_4, y_5 表示五类服务员的数量。

总的雇佣成本为：

$$F = 100(x_1 + x_2) + 40(y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5) \quad (1)$$

注意，所有变量均为非负整数，符合整数规划的实际含义。

针对每个时间段，我们可以列出服务员数量的下界。

$$\begin{aligned}
 x_1 + x_2 + y_1 &\geq 4 \\
 x_1 + x_2 + y_1 + y_2 &\geq 3 \\
 x_1 + x_2 + y_1 + y_2 + y_3 &\geq 4 \\
 x_2 + y_1 + y_2 + y_3 + y_4 &\geq 6 \\
 x_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 &\geq 5 \\
 x_1 + x_2 + y_3 + y_4 + y_5 &\geq 6 \\
 x_1 + x_2 + y_4 + y_5 &\geq 8 \\
 x_1 + x_2 + y_5 &\geq 8
 \end{aligned} \tag{2}$$

此外，每天最多雇佣 3 名半时服务员，则有：

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 \leq 3 \tag{3}$$

如果每天不雇佣半时服务员，则有：

$$y_1 + y_2 + y_3 + y_4 + y_5 = 0 \tag{4}$$

如果没有半时服务员数量的限制，则没有相关限制。

算法设计

在上述模型中，费用作为目标函数，以及约束条件都是线性的。此外，所有的规划变量都必须是非负整数。我们的目标是求解一个典型的整数线性规划问题，即找到使费用最小化的有效解决方案。为了解决这个问题，我们可以将模型直接输入到 Python 的 PuLP 中进行求解。

代码

```

1  # Import necessary libraries
2  from pulp import *
3  import numpy as np
4
5
6  # Define the problem to be solved
7  def solve(half_limit=None):
8      # Define the problem
9      prob = LpProblem("Employment", LpMinimize)
10
11     # Set the parameters
12     work_time = list(range(1, 9)) # Work hours

```

```

13     n = np.array([4, 3, 4, 6, 5, 6, 8, 8]) # Number of servers needed
in each time slot
14     s_f = 100 # Daily salary of full-time server
15     s_h = 40 # Daily salary of part-time server
16
17     # Define the constraints
18     lunch_time = [4, 5]
19     l = LpVariable.dicts("l", lunch_time, lowBound=0, cat="Integer")
20     half_start_time = list(range(1, 6))
21     h = LpVariable.dicts("h", half_start_time, lowBound=0,
cat="Integer")
22
23     # Define the objective function
24     prob += lpSum(
25         [s_f * l[i] for i in lunch_time] + [s_h * h[i] for i in
half_start_time]
26     )
27
28     # Add the constraints
29     for i in work_time:
30         prob += (
31             lpSum([l[j] for j in lunch_time if j != i])
32             + lpSum([h[j] for j in half_start_time if j <= i <= j + 3])
33             >= n[i - 1]
34         )
35
36     if half_limit is not None:
37         prob += lpSum([h[i] for i in half_start_time]) <= half_limit
38
39     # Solve the problem
40     prob.solve()
41
42     # Print the results
43     print("Solution:")
44     for i in lunch_time:
45         print(f"l[{i}] = {value(l[i])}")
46     for i in half_start_time:
47         print(f"h[{i}] = {value(h[i])}")
48     print("Objective function value: ", value(prob.objective))
49     print("\n")
50
51

```

```
52 # Call the function to solve the problem with various parameters
53 solve(3)
54 solve(0)
55 solve(None)
```

结果、分析与结论

如下只展示有效部分的输出：

```
1  Solution:
2  l[4] = 2.0
3  l[5] = 5.0
4  h[1] = 0.0
5  h[2] = 0.0
6  h[3] = 0.0
7  h[4] = 2.0
8  h[5] = 1.0
9  Objective function value:  820.0
10
11 Solution:
12 l[4] = 5.0
13 l[5] = 6.0
14 h[1] = 0.0
15 h[2] = 0.0
16 h[3] = 0.0
17 h[4] = 0.0
18 h[5] = 0.0
19 Objective function value: 1100.0
20
21 Solution:
22 l[4] = 0.0
23 l[5] = 0.0
24 h[1] = 4.0
25 h[2] = 0.0
26 h[3] = 0.0
27 h[4] = 2.0
28 h[5] = 8.0
29 Objective function value:  560.0
```

根据解决方案的结果，我们可以得出以下结论：

如果每天最多可以雇佣 3 名半时服务员，那么最小花费为 820 元，此时的员工安排是：全时服务员 $x_1 = 2$, $x_2 = 5$ ，半时服务员 $y_1 = 0$, $y_2 = 0$, $y_3 = 0$, $y_4 = 2$, $y_5 = 1$ 。

如果每天不雇佣半时服务员，那么最小花费为 1100 元，此时的员工安排是：全时服务员 $x_1 = 5$, $x_2 = 6$ ，半时服务员 $y_1 = y_2 = y_3 = y_4 = y_5 = 0$ 。

如果没有半时服务员数目的限制，那么最小花费为 560 元，此时的员工安排是：全时服务员 $x_1 = x_2 = y_2 = y_3 = 0$ ，半时服务员 $y_1 = 4$, $y_4 = 2$, $y_5 = 8$ 。

从结果可以看出，半时服务员的人数上限对最终成本影响很大。

进一步分析可以发现，半时服务员的时薪是 10 元，而全时服务员的时薪是约为 14.29 元。因此，从小时薪水的角度来看，半时服务员更划算。

另一方面，半时服务员的工作时间更灵活，可以根据工作人数的需求进行更好的调整。例如，雇佣 2 名半时服务员（分别在 9 时和 13 时工作，覆盖时间为 9-13 和 13-17）相当于雇佣一个不需要午餐时间的全时服务员，并且花费更少。因此，在没有对半时员工数量限制的情况下，不需要全时服务员。

模型中每个变量的实际含义是根据不同雇佣计划下所需雇佣的服务员数量。在实际场景中，还需要考虑可能出现的紧急情况，这将使问题更加复杂。

10.9

问题分析、模型假设与模型建立

首先，我们考虑建立原油采购模型。假设按照 10000 元 / t 购买的原油 A 的数量为 a ，按照 8000 元 / t 购买的原油 A 的数量为 b ，按照 6000 元 / t 购买的原油 A 的数量为 c 。根据它们所属的价格段，有以下限制条件： $0 \leq a \leq 500$, $0 \leq b \leq 500$, $0 \leq c \leq 500$ 。同时，当 a 没有达到上限 500 时，必须有 $b = 0$ ，即 $(500 - a) \times b = 0$ 。类似地， $(500 - b)c = 0$ 。在完成购买后，原油 A 的总吨数为 $500 + a + b + c$ ，原油 B 的总吨数为 1000。

接下来，假设用于加工汽油甲的原油 A 和原油 B 的数量分别为 x_1 和 x_2 ，用于加工汽油乙的原油 A 和原油 B 的数量分别为 y_1 和 y_2 。显然，我们有约束条件：

$$\begin{aligned}
 x_1, x_2, y_1, y_2 &\geq 0 \\
 x_1 + y_1 &\leq 500 + a + b + c \\
 x_2 + y_2 &\leq 1000 \\
 \frac{x_1}{x_1 + x_2} &\geq \frac{50}{100} \Rightarrow 100x_1 \geq 50(x_1 + x_2) \\
 100y_1 &\geq 60(y_1 + y_2)
 \end{aligned} \tag{5}$$

注意到最后两条约束为两种产品油料的比例限制。

最后的优化目标为：

$$F = 4800(x_1 + x_2) + 5600(y_1 + y_2) - 10000a - 8000b - 6000c \tag{6}$$

连续规划模型对问题建模时，上述变量的限制条件是实数；整数规划模型对问题建模则限制条件将是整数。

算法设计

我们的目标是求解 $\arg \max_{\text{valid solutions}} F$ ，可以直接使用 LINGO 算法进行求解。在整数规划中，还需要对每个约束变量使用 @GIN 进行限制。

以下是使用 LINGO 进行求解的代码实现，其中整数规划中的约束变量使用了 @GIN 进行限制。

整数规划代码为 10_9_1.lg4，连续规划代码为 10_9_2.lg4。

代码

```

1  MODEL:
2
3  MAX = 4800 * (x_1 + x_2) + 5600 * (y_1 + y_2) - 10000 * a - 8000 * b -
    6000 * c;
4  (500 - a) * b = 0;
5  (500 - b) * c = 0;
6  a <= 500;
7  b <= 500;
8  c <= 500;
9  100 * x_1 >= 50 * (x_1 + x_2);
10 100 * y_1 >= 60 * (y_1 + y_2);
11 x_1 + y_1 <= 500 + a + b + c;

```

```

12 x_2 + y_2 <= 1000;
13 @GIN(x_1); @GIN(x_2); @GIN(y_1); @GIN(y_2);
14 @GIN(a); @GIN(b); @GIN(c);
15
16 END

```

如果进行的是连续规划：

```

1 MODEL:
2
3 MAX = 4800 * (x_1 + x_2) + 5600 * (y_1 + y_2) - 10000 * a - 8000 * b -
4 6000 * c;
5 (500 - a) * b = 0;
6 (500 - b) * c = 0;
7 a <= 500;
8 b <= 500;
9 c <= 500;
10 100 * x_1 >= 50 * (x_1 + x_2);
11 100 * y_1 >= 60 * (y_1 + y_2);
12 x_1 + y_1 <= 500 + a + b + c;
13 x_2 + y_2 <= 1000;
14
15 END

```

输出

整数规划：

```

1 Global optimal solution found.
2 Objective value: 5000000.
3 Objective bound: 5000000.
4 Infeasibilities: 0.000000
5 Extended solver steps: 14
6 Total solver iterations: 3429
7 Elapsed runtime seconds: 0.49
8
9 Model Class: PIQP
10
11 Total variables: 7
12 Nonlinear variables: 3
13 Integer variables: 7

```

14				
15	Total constraints:	10		
16	Nonlinear constraints:	2		
17				
18	Total nonzeros:	25		
19	Nonlinear nonzeros:	2		
20				
21				
22				
23			Variable	
	Value			
24			X_1	
	0.000000			
25			X_2	
	0.000000			
26			Y_1	
	1500.000			
27			Y_2	
	1000.000			
28			A	
	500.0000			
29			B	
	500.0000			
30			C	
	0.000000			
31				
32			Row	Slack or
	Surplus			
33			1	
	5000000.			
34			2	
	0.000000			
35			3	
	0.000000			
36			4	
	0.000000			
37			5	
	0.000000			
38			6	
	500.0000			
39			7	
	0.000000			
40			8	

40		8
41	0.000000	9
42	0.000000	10
43	0.000000	
44		

连续规划:

1	Global optimal solution found.		
2	Objective value:	5000002.	
3	Objective bound:	5000002.	
4	Infeasibilities:	0.8684668E-06	
5	Extended solver steps:	3	
6	Total solver iterations:	119	
7	Elapsed runtime seconds:	0.14	
8			
9	Model Class:	QP	
10			
11	Total variables:	7	
12	Nonlinear variables:	3	
13	Integer variables:	0	
14			
15	Total constraints:	10	
16	Nonlinear constraints:	2	
17			
18	Total nonzeros:	25	
19	Nonlinear nonzeros:	2	
20			
21			
22			
23		Variable	Value
24	Cost		Reduced
25		X_1	0.000000
26	900.0000	X_2	0.000000
27		Y_1	1500.000
28	0.000000	Y_2	1000.000

27	0.000000	T_2	1000.0000	
28	0.000000	A	500.0000	
29	0.000000	B	499.9991	
30	0.000000	C	0.9319157E-03	
31				
32	Price	Row	Slack or Surplus	Dual
33	1.000000	1	5000002.	
34	6.000011	2	0.000000	
35	1073058.	3	-0.8684668E-06	
36	0.000000	4	0.000000	
37	0.000000	5	0.9319157E-03	
38	0.000000	6	499.9991	
39	-26.00000	7	0.000000	
40	-35.00000	8	0.000000	
41	7000.000	9	0.000000	
42	3500.000	10	0.000000	
43				
44				

结果、分析与结论

无论是连续规划模型还是整数规划模型，最大的利润都为 500 万，具体方案是购买 1000 吨原油 A，并将全部 1500 吨原油 A 和 1000 吨原油 B 全部用于生产汽油乙。这个方案的利润最大化是可以理解的，因为原油 B 的使用不会带来额外成本，而且汽油乙的性价比高于汽油甲。

虽然两个模型的结果一致，说明最优的整数解也是最优的头数解。然而，观察 LINGO 的迭代次数，可以发现解决整数规划模型需要三千余次迭代，而连续规划模型只需要三百余次。这符合预期，因为整数规划比连续规划更为困难，因此求解效率较低。因此，在实际求解整数规划问题时，可以首先使用连续规划算法求解，然后将其结果用于试探和预测。

上述解的实际意义可以对应到具体的原油采购和加工策略。在实际场景中，还需要考虑其他因素，特别是市场上的不确定因素。因此，此处得到的理想解可以作为实际情况下的参考。

10.11

问题分析、模型假设、模型建立与算法设计

我们假设恰好有四种切割模式（可能有某些切割模式不使用），设第 i ($1 \leq i \leq 4$) 种切割模式切割出的 290mm、315mm、350mm、455mm 钢管的数量分别为 $x_{i1}, x_{i2}, x_{i3}, x_{i4}$ ，同时一共有 y_i 根钢管使用了第 i 种切割模式，每个变量都需要是**非负整数**。

最后切割出的不同钢管的个数需要满足客户需求，因此我们有以下约束条件：

$$\begin{aligned} y_1 x_{11} + y_2 x_{21} + y_3 x_{31} + y_4 x_{41} &\geq 15 \\ y_1 x_{12} + y_2 x_{22} + y_3 x_{32} + y_4 x_{42} &\geq 28 \\ y_1 x_{13} + y_2 x_{23} + y_3 x_{33} + y_4 x_{43} &\geq 21 \\ y_1 x_{14} + y_2 x_{24} + y_3 x_{34} + y_4 x_{44} &\geq 30 \end{aligned} \quad (7)$$

同时，每根原料钢管最多可以生产 5 根产品，因此有：

$$\forall 1 \leq i \leq 4, x_{i1} + x_{i2} + x_{i3} + x_{i4} \leq 5 \quad (8)$$

此外，每根钢管浪费不超过 100mm，即一根钢管至少使用 1750mm，我们有：

$$\forall 1 \leq i \leq 4, 1750 \leq 290x_{i1} + 315x_{i2} + 350x_{i3} + 455x_{i4} \leq 1850 \quad (9)$$

在计算成本时，我们可以将一根原料钢管的基础价格设为 1。考虑了使用频率排序后，进一步假设 $y_1 \geq y_2 \geq y_3 \geq y_4$ ，最终的优化目标位为：

$$F = 1.1y_1 + 1.2y_2 + 1.3y_3 + 1.4y_4 \quad (10)$$

进一步约束优化

1. 可行方案有限

考虑到题切割方案的限制非常严格，这样的可行方案并不多。于是先枚举出所有的可行方案（代码位于 `./codes/10_11_1.py` 中），如下：

```
1 MAX_VALUE = 5
2 MIN_VALUE = 1750
3 MAX_WEIGHT = 1850
4
5 for x1 in range(MAX_VALUE + 1):
6     for x2 in range(MAX_VALUE + 1):
7         for x3 in range(MAX_VALUE + 1):
8             for x4 in range(MAX_VALUE + 1):
9                 total_weight = 290 * x1 + 315 * x2 + 350 * x3 + 455 * x4
10                if x1 + x2 + x3 + x4 <= MAX_VALUE and total_weight <=
11                MAX_WEIGHT and total_weight >= MIN_VALUE:
13                    print(x1, x2, x3, x4)
```

合法方案有且仅有：

```
1 0 0 0 4
2 0 0 5 0
3 0 1 3 1
4 0 2 2 1
5 0 3 1 1
6 1 0 3 1
7 1 1 2 1
8 1 2 0 2
9 2 0 1 2
10 2 1 0 2
11 3 0 0 2
```

基于此，我们可以加入对 x_{ij} 的限制以减小 LINGO 算法的计算量，以期望加速程序运行效率。不过，由于本问题的规模较小，这样的优化效果有限。虽然提前进行参数搜索以加强限制在这道题中没有显著作用，但是当问题规模增大时可能会有奇效。

2. 总切割次数有限

之前的优化方案较为复杂，考虑到总切割次数必然存在下界，也即假设所有原料钢管的长度都能用于生产时，没有任何损耗，也需要至少：

$$\left\lceil \frac{15 \times 290 + 28 \times 315 + 21 \times 350 + 30 \times 455}{1850} \right\rceil = 19 \quad (11)$$

因此至少需要 19 根钢管，我们以此为约束：

$$\sum_{i=1}^4 y_i \geq 19 \quad (12)$$

代码

代码位于 ./codes/10_11_2.lg4 下：

```
1  MODEL:
2
3  MIN = 1.1 * y_1 + 1.2 * y_2 + 1.3 * y_3 + 1.4 * y_4;
4  1750 <= 290 * x_11 + 315 * x_12 + 350 * x_13 + 455 * x_14;
5  290 * x_11 + 315 * x_12 + 350 * x_13 + 455 * x_14 <= 1850;
6  1750 <= 290 * x_21 + 315 * x_22 + 350 * x_23 + 455 * x_24;
7  290 * x_21 + 315 * x_22 + 350 * x_23 + 455 * x_24 <= 1850;
8  1750 <= 290 * x_31 + 315 * x_32 + 350 * x_33 + 455 * x_34;
9  290 * x_31 + 315 * x_32 + 350 * x_33 + 455 * x_34 <= 1850;
10 1750 <= 290 * x_41 + 315 * x_42 + 350 * x_43 + 455 * x_44;
11 290 * x_41 + 315 * x_42 + 350 * x_43 + 455 * x_44 <= 1850;
12 y_1 * x_11 + y_2 * x_21 + y_3 * x_31 + y_4 * x_41 >= 15;
13 y_1 * x_12 + y_2 * x_22 + y_3 * x_32 + y_4 * x_42 >= 28;
14 y_1 * x_13 + y_2 * x_23 + y_3 * x_33 + y_4 * x_43 >= 21;
15 y_1 * x_14 + y_2 * x_24 + y_3 * x_34 + y_4 * x_44 >= 30;
16 y_1 >= y_2;
17 y_2 >= y_3;
18 y_3 >= y_4;
19 x_11 + x_12 + x_13 + x_14 <= 5;
20 x_21 + x_22 + x_23 + x_24 <= 5;
21 x_31 + x_32 + x_33 + x_34 <= 5;
22 x_41 + x_42 + x_43 + x_44 <= 5;
23 y_1 + y_2 + y_3 + y_4 >= 19;
24 @GIN(y_1); @GIN(x_11); @GIN(x_12); @GIN(x_13); @GIN(x_14);
25 @GIN(y_2); @GIN(x_21); @GIN(x_22); @GIN(x_23); @GIN(x_24);
26 @GIN(y_3); @GIN(x_31); @GIN(x_32); @GIN(x_33); @GIN(x_34);
27 @GIN(y_4); @GIN(x_41); @GIN(x_42); @GIN(x_43); @GIN(x_44);
```

```

27  EQUATION_17, EQUATION_18, EQUATION_19, EQUATION_20, EQUATION_21,
28
29  END

```

输出

```

1  Global optimal solution found.
2  Objective value:                21.50000
3  Objective bound:                21.50000
4  Infeasibilities:                0.000000
5  Extended solver steps:           428
6  Total solver iterations:         127221
7  Elapsed runtime seconds:         8.42
8
9  Model Class:                    PIQP
10
11  Total variables:                20
12  Nonlinear variables:            20
13  Integer variables:              20
14
15  Total constraints:              21
16  Nonlinear constraints:           4
17
18  Total nonzeros:                94
19  Nonlinear nonzeros:            16
20
21
22
23          Variable                Value      Reduced
24  Cost
25          Y_1                    14.00000
26  -0.1000000
27          Y_2                     4.00000
28  0.000000
29          Y_3                     1.00000
30  0.1000000
31          Y_4                     0.00000
32  0.2000000
33          X_11                    1.00000
34  0.000000
35
36          X_12                    2.00000

```

30	0.000000	X_13	0.000000	
31	0.000000	X_14	2.000000	
32	0.000000	X_21	0.000000	
33	0.000000	X_22	0.000000	
34	0.000000	X_23	5.000000	
35	0.000000	X_24	0.000000	
36	0.000000	X_31	2.000000	
37	0.000000	X_32	0.000000	
38	0.000000	X_33	1.000000	
39	0.000000	X_34	2.000000	
40	0.000000	X_41	2.000000	
41	0.000000	X_42	1.000000	
42	0.000000	X_43	0.000000	
43	0.000000	X_44	2.000000	
44				
45		Row	Slack or Surplus	Dual
46	Price	1	21.50000	
47	-1.000000	2	80.00000	
48	0.000000	3	20.00000	
49	0.000000	4	0.000000	
50	0.000000	5	100.0000	

	0.000000		
51		6	90.00000
	0.000000		
52		7	10.00000
	0.000000		
53		8	55.00000
	0.000000		
54		9	45.00000
	0.000000		
55		10	1.000000
	0.000000		
56		11	0.000000
	0.000000		
57		12	0.000000
	0.000000		
58		13	0.000000
	0.000000		
59		14	10.00000
	0.000000		
60		15	3.000000
	0.000000		
61		16	1.000000
	0.000000		
62		17	0.000000
	0.000000		
63		18	0.000000
	0.000000		
64		19	0.000000
	0.000000		
65		20	0.000000
	0.000000		
66		21	0.000000
	-1.200000		

结果、分析与结论

最终求解的最优解为 21.5 个单位花销。使用了三种切割模式，分别切割出了四种钢管，其数量分别为 1, 2, 0, 2；0, 0, 5, 0；2, 0, 1, 2。同时，使用这三种切割模式的原料钢管数量分别为 14, 4, 1。

参考下方表格：

表 1 加工方案

序号	x_i	x_{i1}	x_{i2}	x_{i3}	x_{i4}
1	14	1	2	0	2
2	4	0	0	5	0
3	1	2	0	1	2
4	0	0	0	0	0

注意到 $y_4 = 0$ ，这是可以理解的。从建模过程中可以看出，由于使用频率较低的切割模式会线性增大切割成本，所以最终选择了三种切割模式，具有一定合理性。

这一模型的现实意义是显然的，我们求出了每种切割模式以及具体的使用。当然，实际的加工过程不可能做到加工无损耗，所以在现实生活中还需要添加更多限制条件。

最后，在对整数规划问题的优化上，存在多种可行的优化方案，可以都进行尝试，选取简洁容易实现却又行之有效的方法，比如我的处理过程选用了第二种新增的优化限制。