

# 线性规划算法精讲

史上最全数学建模综合教程(数学建模写作、算法、编程从入门、速成到进阶)

模型原理+Matlab/Python双语言代码演示

主讲人: 江北

## 目录 Contents





### 线性规划 模型引出



#### > XXX共有多少多少,怎么样去安排或者分配,使.....最大/最小/最优

- 若要生产两种机床,利润分别为XXX,机器有不同的损耗费用,不同的工作时间,怎么安排生产能够让**总利润最大**呢?
- 若总资产是A,有n种资产可以进行配置,每种资产配置平均收益率XXX,风险损失率XXX,手续费XXX,怎么组合投资使得收益最大,风险最小?
- 若商品有n个产地和p个销售地,需要从产地运输到销售地,各产地的产量是XXX,各销售地的需求量是XXX,不同产地运输到不同销售地的运价是XXX,怎么调运才能使总运费最省?
- 不同类型的车辆承载量不同,工地各点之间需安排车辆运输,工地里有多条线路,满足用工需求的情况下,怎么安排车辆能使**车次安排最合理**?
- 以上是一些很常见的运筹优化问题,也是数学建模比赛中比较常见的题型,简单来说就是求最大/最小也即是极值的问题,线性规划就是解决这些问题常用的工具之一。



### 线性规划 |模型引出



#### > PP同学特别喜欢玩一款游戏,想找到一种最快的方式升到满级

- 这个游戏每天有100点体力, 我们可以通过反复通关A、B、C三张地图来获取经验升级
- 通关A图可以获得20点经验,通关B图可以获得30点经验,通关C图可以获得45点经验
- 通关地图会消耗体力,通关A图消耗4点体力,通关B图消耗8点体力,通关C图消耗15点体力
- 同时A、B、C三图每天加在一起最多通关20次
- PP应该怎么组合通关ABC三个地图的次数,来使今天获得的经验最大?

### > 线性规划

- 线性规划 (Linear programming, 简称LP),是运筹学中研究较早、发展较快、应用广泛、方法较成熟的一个重要分支,是辅助人们进行科学管理的一种数学方法,是研究线性约束条件下线性目标函数的极值问题的数学理论和方法。
- 线性规划是运筹学的一个重要分支,广泛应用于军事作战、经济分析、经营管理和工程技术等方面。为合理地利用有限的人力、物力、财力等资源作出的最优决策,提供科学的依据。



### 线性规划 | 模型原理



#### > 线性规划模型的三要素

- 决策变量:问题中要确定的未知量,用于表明规划问题中的用数量表示的方案、措施等,可由决策者决定和控制;
- 目标函数: 决策变量的函数, 优化目标通常是求该函数的最大值或最小值;
- 约束条件:决策变量的取值所受到的约束和限制条件,通常用含有决策变量的等式或不等式表示。

#### > 线性规划模型建立步骤

- 从实际问题中建立数学模型一般有以下三个步骤:
  - 1. 根据影响所要达到目的的因素找到决策变量
  - 2. 由决策变量和所在达到目的之间的函数关系确定目标函数
  - 3. 由决策变量所受的限制条件确定决策变量所要满足的约束条件



### 线性规划 | 模型原理



#### > PP同学特别喜欢玩一款游戏,想找到一种最快的方式升到满级

- 决策变量: 三个地图通关次数。设A、B、C三个地图通关的次数分别为 $x_1$ , $x_2$ , $x_3$
- 目标函数: 获得的经验最高。设经验为y,  $max\ y = 20x_1 + 30x_2 + 45x_3$
- 约束条件: 消耗体力不能超过100。  $4x_1 + 8x_2 + 15x_3 \le 100$  三个地图最多通关20次。  $x_1 + x_2 + x_3 \le 20$  隐藏约束条件,  $x_1$  ,  $x_2$  ,  $x_3 \ge 0$

#### > 线性规划的表现形式

• 一般形式/代数形式

$$\max(\vec{x}_{min}) \ z = c_{1}x_{1} + c_{2}x_{2} + \dots + c_{n}x_{n},$$

$$\max(\vec{x}_{min}) \ z = c_{1}x_{1} + c_{2}x_{2} + \dots + c_{n}x_{n},$$

$$\max(\vec{x}_{min}) \ z = c_{1}x_{1} + c_{2}x_{2} + \dots + c_{n}x_{n},$$

$$\max(\vec{x}_{min}) \ z = c_{1}x_{1} + c_{2}x_{2} + \dots + c_{n}x_{n},$$

$$\max(\vec{x}_{min}) \ y = 20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 45x_{3},$$

$$\sum_{i=1}^{n} a_{2i}x_{1} + a_{2i}x_{2} + \dots + a_{2i}x_{n} \le (\vec{x}_{min}) = -20x_{1} + 30x_{2} + 30x$$



### 线性规划|模型原理



#### > 线性规划的表现形式

• 简写形式:  $max(\operatorname{ id} min) z = \sum_{j=1}^{n} c_{j} x_{j}$ ,

s.t. 
$$\begin{cases} \sum_{j=1}^{n} a_{ij} x_{j} \le (\vec{\mathfrak{A}} =, \ge) b_{i}, & i = 1, 2, \dots, m, \\ x_{j} \ge 0, & j = 1, 2, \dots, n. \end{cases}$$

• 矩阵表现形式:

$$max(\vec{x}min) z = c^T x,$$

$$s.t. \begin{cases} Ax \le (\vec{x} = , \ge)b, \\ x \ge 0. \end{cases}$$

$$c = [c_1, c_2, ..., c_n]^T$$
——目标函数的系数向量,即价值向量;

$$x = [x_1, x_2, ..., x_n]^T - - \lambda$$
 次向量;

$$A = (a_{ij})_{m \times n}$$
 ——约束方程组的系数矩阵;

$$b = [b_1, b_2, \dots, b_m]^T$$
——约束方程组的常数向量。

$$\max \quad y = c^{T} x,$$

$$s.t. \begin{cases} Ax \le b, \\ x \ge 0. \end{cases}$$

$$c = [20, 30, 45]^T$$

$$x = [x_1, x_2, x_3]^T$$

$$A = \begin{bmatrix} 4 & 8 & 15 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$
$$b = \begin{bmatrix} 100 & 20 \end{bmatrix}^T$$



### 线性规划 | 模型原理



#### 线性规划模型特点

- 要解决的问题是优化类的(即在有限的资源条件下,获取最大的收益)
- 目标函数和约束条件都是**决策变量的线性函数**,即不存在 $x^2$ ,  $e^x$ ,  $\frac{1}{x}$ ,  $\sin x$ ,  $\log_2 x$ 等
- 线性规划模型: 在一组线性约束条件下,求线性目标函数的最大值或最小值

数学建模的过程,就是把题目"翻译"成数学语言的过程一组公式,加上对这组公式含义的解释,就是一个数学模型

### > 线型规划模型求解

- 线性规划求解可采用单纯形法,证明比较复杂,有兴趣的可以自行学习
- 推荐采用matlab、python的相关函数进行求解,在代码讲解部分会进行讲解









### ▶ 例题 (1998年国赛A题)

- 市场上有n种资产(如股票、债券、……) $s_i$  ( $i=1,2,\cdots,n$ )供投资者选择,某公司有数额为M的一笔相当大的资金可用作一个时期的投资。公司财务分析人员对这n种资产进行了评估,估算出在这一时期内购买资产 $s_i$ 的平均收益率为 $r_i$ ,并预测出购买 $s_i$ 的风险损失率为 $q_i$ 。考虑到投资越分散,总的风险越小,公司确定,当用这笔资金购买若干种资产时,总体风险可用所投资的 $s_i$ 中最大的一个风险来度量。
- 购买 $s_i$ 要付交易费,费率为 $p_i$ ,并且当购买额不超过给定值 $u_i$ 时,交易费按购买 $u_i$ 计算(不买当然无须付费)。另外,假定同期银行存款利率是 $r_0(r_0 = 5\%)$ ,且既无交易费又无风险。
- 已知n=4时的相关数据如表所示。

$s_i$	r <sub>i</sub> (%)	q <sub>i</sub> (%)	p <sub>i</sub> (%)	$u_i$ ( $\overline{\pi}$ )
<i>S</i> <sub>1</sub>	28	2.5	1	103
$s_2$	21	1.5	2	198
$s_3$	23	5.5	4.5	52
$S_4$	25	2.6	6.5	40





#### > 例题 (1998年国赛A题)

• 投资收益问题: 给上述公司设计投资组合方案,用给定资金M,有选择地购买若干种资产或存银行生息,使净收益尽可能大,总体风险尽可能小。

### ▶ 问题分析

- 决策变量: 投资**不同项**目 $s_i$  **的为** $x_i$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )
- 目标函数: 净收益Q尽可能大、总风险尽可能小
- 约束条件: 总资金M有限, 每一笔投资都是非负数
- 且已知,目标函数和约束条件都是决策变量的线性函数

### 可以构建线性规划模型!







#### > 模型假设

- · 可供投资的资金数额M相当大
- 投资越分散,总的风险越小,总体风险可用所投资的si中最大的一个风险来度量
- 可供选择的n+1种资产(含银行存款)之间是相互独立的
- 每种资产可购买的数量为任意值
- 在当前投资周期内,  $r_i$ ,  $q_i$ ,  $p_i$ ,  $u_i$  ( $i = 0,1,\dots,n$ ) 固定不变
- 不考虑在资产交易过程中产生的其他费用,如股票交易印花税等
- 由于投资数额M相当大,而题目设定的定额 $u_i$ 相对M很小, $p_i u_i$ 更小,因此假设每一笔交易 $x_i$ 都大于对应定额 $u_i$

#### > 模型建立

- 总体风险用所投资的 $s_i$ 中最大的一个风险来衡量,即 $\max\{q_ix_i|i=1,2,\cdots,n\}$ .
- 购买 $s_i$  ( $i=1,2,\cdots,n$ ) 所付交易费本来是一个分段函数,但假设中已经假设每一笔交易 $x_i$ 都大于对应定额 $u_i$ ,所以交易费= $p_ix_i$ ,这样购买 $s_i$ 的净收益可以简化为 $(r_i-p_i)x_i$ 。





#### > 模型建立

目标函数为 
$$\begin{cases} \max \sum_{i=0}^{n} (r_i - p_i) x_i, \\ \min \{ \max_{1 \leq i \leq n} \{q_i x_i \} \} \end{cases}$$
 约束条件为 
$$\begin{cases} \sum_{i=0}^{n} (1 + p_i) x_i = M, \\ x_i \geq 0, \quad i = 0, 1, \cdots, n. \end{cases}$$

• 这是一个多目标规划模型!

### > 模型的简化

- 在实际投资中,投资者承受风险的程度不一样,若给定风险一个界限a,使最大的一个风险 $\frac{q_ix_i}{M} \leq a$ ,可找到相应的投资方案。这样把**多目标规划变成一个目标的线性规划**。
- 这里将目标函数 $min\{max_{1 \le i \le n}\{q_ix_i\}\}$ 转化为了约束条件:  $\frac{q_ix_i}{M} \le a$  (总体风险小于某个常数)

$$max\sum_{i=0}^{n}(r_i-p_i)x_i$$
 s.t.  $\begin{cases} \dfrac{q_ix_i}{M}\leq a,i=1,2,\cdots,n, \\ \sum\limits_{i=0}^{n}(1+p_i)x_i=M, \\ x_i\geq 0,\quad i=0,1,\cdots,n. \end{cases}$  并注公介号:【数模加油站】 免费





### Matlab linprog函数

$$[x, fval] = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb, ub)$$

$$\min_{x} f^{T}x,$$

$$s.t. \begin{cases} A \cdot x \leq b, \\ Aeq \cdot x = beq, \\ lb \leq x \leq ub. \end{cases}$$

- f——目标函数的系数向量(必须是求最小值形式下的)
- A,b——不等式约束条件的变量系数矩阵和常数项矩阵(必须是≤形式)
- Aeq, beq——等式约束条件的系数矩阵和常数项矩阵
- lb, ub——决策变量的最小取值和最大取值
- x是返回的最优解的变量取值, fval返回目标函数的最优值
- 注意:

要调用linprog函数,变量必须是标准形式,即目标函数是求最小值,约束条件都是小于等于号或等号如果不满足标准形式,我们可以用同乘"一"变号来继续求解





### > 先来求解PP升级的问题

$$\max \quad \mathbf{y} = 20x_1 + 30x_2 + 45x_3, \qquad \min \quad -\mathbf{y} = -20x_1 - 30x_2 - 45x_3,$$

$$\text{s.t.} \begin{cases} 4x_1 + 8x_2 + 15x_3 \le 100, \\ x_1 + x_2 + x_3 \le 20, \\ x_1, x_2, x_3 \ge 0. \end{cases}$$

$$\text{s.t.} \begin{cases} 4x_1 + 8x_2 + 15x_3 \le 100, \\ x_1 + x_2 + x_3 \le 20, \\ x_1, x_2, x_3 \ge 0. \end{cases}$$

$$[x, fval] = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb, ub)$$

$$\min_{x} f^{T}x, 
s.t. \begin{cases} A \cdot x \leq b, \\ Aeq \cdot x = beq, \\ lb \leq x \leq ub. \end{cases} \begin{cases} f = \begin{bmatrix} -20, -30, -45 \end{bmatrix}^{T} \\ A = \begin{bmatrix} 4 & 8 & 15 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \\ b = \begin{bmatrix} 100, 20 \end{bmatrix}^{T} \\ lb = \begin{bmatrix} 0, 0, 0 \end{bmatrix}^{T} \end{cases}$$

$$[x, fval] = linprog(f, A, b, [], [], lb)$$





#### > 先来求解PP升级的问题

```
• Matlab代码
  clc, clear
  f = [-20; -30; -45];
  A = [4, 8, 15; 1, 1, 1;];
  b = [100; 20];
  lb = zeros(3,1);
  [x,fval] = linprog(f,A,b,[],[],lb)%没有等号约束
  y=-fval %目标函数为最大化
  disp('A、B、C三图分别通关的次数为:')
  disp(x)
  disp('最终获得的经验为: ')
  disp(y)
```

A、B、C三图分别通关的次数为: 15.0000 5.0000 0 最终获得的经验为:

注意: 这个题目其实是整数线性规划,并不适用这个函数,这 里求出整数解是巧合!





### > 投资收益问题

$$\max \sum_{i=0}^{n} (r_i - p_i) x_i \text{ s.t.} \begin{cases} \frac{q_i x_i}{M} \le a, i = 1, 2, \dots, n, \\ \sum_{i=0}^{n} (1 + p_i) x_i = M, \\ x_i \ge 0, \quad i = 0, 1, \dots, n. \end{cases} \qquad \min \sum_{i=0}^{n} (p_i - r_i) x_i \text{ s.t.} \begin{cases} \frac{q_i x_i}{M} \le a, i = 1, 2, \dots, n, \\ \sum_{i=0}^{n} (1 + p_i) x_i = M, \\ x_i \ge 0, \quad i = 0, 1, \dots, n. \end{cases}$$

• 目标函数同乘"-"号化为标准形式,约束条件满足标准形式,无需处理

$s_i$	r <sub>i</sub> (%)	q <sub>i</sub> (%)	p <sub>i</sub> (%)	$u_i$ (元)
<i>S</i> <sub>1</sub>	28	2.5	1	103
$s_2$	21	1.5	2	198
$s_3$	23	5.5	4.5	52
$S_4$	25	2.6	6.5	40

min 
$$f = [0.05, 0.27, 0.19, 0.185, 0.185] \cdot [x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]^T$$
  
$$\begin{cases} x_0 + 1.01x_1 + 1.02x_2 + 1.045x_3 + 1.065x_4 = M, \\ 0.025 & 1.045x_3 + 1.065x_4 = M, \end{cases}$$





#### 投资收益问题

```
 \begin{aligned} \min & \ f = [0.05, \ 0.27, \ 0.19, \ 0.185, \ 0.185] \cdot [x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]^T \\ & \ \begin{cases} x_0 + 1.01x_1 + 1.02x_2 + 1.045x_3 + 1.065x_4 = M, \\ 0.025x_1 \leq aM, \\ 0.015x_2 \leq aM, \\ 0.055x_3 \leq aM, \\ 0.026x_4 \leq aM, \\ x_i \geq 0 \ (i = 0, 1, \cdots, 4). \end{aligned}
```

- 这里不妨取M=1万元
- 由于 $\alpha$ 是任意给定的风险度,到底怎样没有一个准则,不同的投资者有不同的风险度。我们从 $\alpha = 0.001$ 进行循环搜索,搜索至 $\alpha = 5\%$ (低风险者能够接受的风险)
- 下面是代码详解





#### > 投资收益问题代码

```
clc, clear;
% a矩阵的元素是不同风险率,从0到0.05等差取值,相邻两个数相差0.001
a = (0: 0.001: 0.05);
f = [-0.05, -0.27, -0.19, -0.185, -0.185]; % 目标函数的系数向量
% A是不等式约束条件的变量系数构成的矩阵
% 用zeros (4, 1) 先构造4行一列的全是0的矩阵,也就是对x_0无约束;
% 再构造对角矩阵diag([0.025, 0.015, 0.055, 0.026]), 对角线上元素为约束条件中变量的系数
A = [zeros(4, 1), diag([0.025, 0.015, 0.055, 0.026])];
Aeq = [1, 1. 01, 1. 02, 1. 045, 1. 065]; % 等式约束的系数矩阵,也就是所有资产投资
bea = 1:
1b = zeros(5, 1):
0 = zeros(1, length(a)); % 初始化保存最优解的矩阵(0, 因为现在还没求出最优解, 元素全设为()
XX = []; % 定义个空矩阵, 用来存不同风险率下的最优解
% 利用矩阵()存储风险率a(i)下最大的收益; for循环中i在变化,风险率a(i)不同,求出对应的最优解存在矩阵()内
for i = 1: length(a) % length求出矩阵a的元素个数,有多少个元素,就循环多少次
b = a(i)*ones(4,1); % b是约束条件的常数项矩阵,4行1列,每个元素值都是常数a(i)
[x, y] = linprog(f, A, b, Aeq, beq, lb); % 调用linprog函数
Q(i) = -y; % 负负得正,就是所需求的最大值了
XX = [XX; x'];
end
plot (a, Q, '*r'); % 以风险率为横轴,收益为纵轴,绘制不同风险率下的最优收益
xlabel('风险率'); % x和y轴分别附上标签
ylabel('最大收益');
```

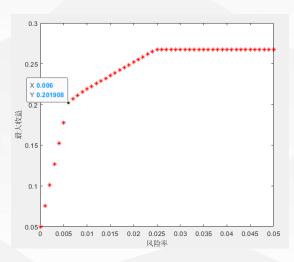




### > 结果分析

- 风险a与收益Q之间的关系见图。从图中可以看出:
  - 1)风险不超过2.5%时,风险大,收益也大
- 2) 在a = 0.006附近有一个转折点,在这一点左边,风险增加很少时,利润增长很快。在这一点右边,风险增加很大时,利润增长很缓慢,所以对于风险和收益没有特殊偏好的投资者来说,应该选择曲线的转折点作为最优投资组合,大约是a = 0.6%, Q = 2000,所对应投资方案为:

风险度a = 0.006,收益Q = 2019元;  $x_0 = 0$ 元,  $x_1 = 2400$ 元,  $x_2 = 4000$ 元,  $x_3 = 1091$ 元,  $x_4 = 2212$ 元



- 本题中做了很多模型假设,理论上来说不做也可以求解,且考虑更全面,但数模比赛时间很紧张, 合理的假设也很重要
- 除了固定风险来简化模型,也可以固定收益,或者赋予风险收益相应的权重,来权衡二者的取舍

### 数模比赛没有标准模型,建模合理即可!!





### ➤ Python linprog函数

 $result = linprog(c, A\_ub, b\_ub, A\_eq, b\_eq, bounds, method)$ 

$$\min_{x} cx,$$

$$s.t. \begin{cases} A\_ub \cdot x \leq b\_ub, \\ A\_eq \cdot x = b\_eq, \\ x \in bounds. \end{cases}$$

- c——目标函数的决策变量对应的系数向量(行列向量都可以,下同)
- A\_ub, b\_ub——不等式约束条件的变量系数矩阵和常数项矩阵(必须是≤形式)
- A\_eq,b\_eq——等式约束条件的系数矩阵和常数项矩阵
- bounds——表示决策变量定义域的n×2矩阵, None表示无穷
- method——调用的求解方法, 默认为 highs
- result有多个参数,常用x为最优解,fun为函数最小值, nit迭代次数等, 调用时用result.x
- 注意:

要调用linprog函数,变量必须是标准形式,即目标函数是求最小值,约束条件都是小于等于号或等号如果不满足标准形式,我们可以用同乘"一"变号来继续求解





#### > 先来求解PP升级的问题

$$\max \quad \mathbf{y} = 20x_1 + 30x_2 + 45x_3, \qquad \min \quad -\mathbf{y} = -20x_1 - 30x_2 - 45x_3,$$

$$\text{s.t.} \begin{cases} 4x_1 + 8x_2 + 15x_3 \le 100, \\ x_1 + x_2 + x_3 \le 20, \\ x_1, x_2, x_3 \ge 0. \end{cases}$$

$$\text{s.t.} \begin{cases} 4x_1 + 8x_2 + 15x_3 \le 100, \\ x_1 + x_2 + x_3 \le 20, \\ x_1, x_2, x_3 \ge 0. \end{cases}$$

 $result = linprog(c, A_ub, b_ub, A_eq, b_eq, bounds, method)$ 

$$\min_{x} cx,$$

$$s.t. \begin{cases} A\_ub \cdot x \leq b\_ub \\ A\_eq \cdot x = b\_eq, \\ x \in bounds. \end{cases}$$

$$\begin{cases} c = \begin{bmatrix} -20, -30, -45 \end{bmatrix} \\ A\_ub = \begin{bmatrix} 4 & 8 & 15 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \end{cases}$$

$$\max_{x \in bounds} cx,$$

$$\begin{cases} c = \begin{bmatrix} -20, -30, -45 \end{bmatrix} \\ A\_ub = \begin{bmatrix} 4 & 8 & 15 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \end{cases}$$

$$\max_{x \in bounds} cx,$$

$$\max_{x \in bounds} cx$$





#### > 先来求解PP升级的问题

```
    Python代码

  import numpy as np
  from scipy.optimize import linprog
  c = [-20, -30, -45]
  A_ub = [[4, 8, 15], [1, 1, 1]]
  b_ub = [100, 20]
  bounds=[[0,None],[0,None],[0,None]]
  result = linprog(c, A_ub, b_ub,bounds=bounds)
  print(result)
  print('A、B、C三图分别通关的次数为:')
  print(result.x)
  y = -result.fun
  print('最终获得的经验为:')
  print(y)
```

```
status: 0
success: True
upper: marginals: array([0., 0., 0.])
residual: array([inf, inf, inf])
x: array([15., 5., 0.])
A、B、C三图分别通关的次数为:
[15. 5. 0.]
最终获得的经验为:
450.0
```

• 注意:

这个题目其实是整数线性规划,并不适用这个函数,这里求出整数解是巧合!





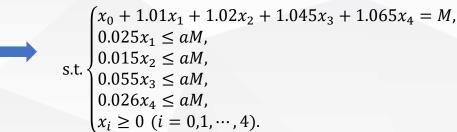
### > 投资收益问题

$$\max \sum_{i=0}^{n} (r_i - p_i) x_i \text{ s.t.} \begin{cases} \frac{q_i x_i}{M} \le a, i = 1, 2, \dots, n, \\ \sum_{i=0}^{n} (1 + p_i) x_i = M, \\ x_i \ge 0, \quad i = 0, 1, \dots, n. \end{cases} \min \sum_{i=0}^{n} (p_i - r_i) x_i \text{ s.t.} \begin{cases} \frac{q_i x_i}{M} \le a, i = 1, 2, \dots, n, \\ \sum_{i=0}^{n} (1 + p_i) x_i = M, \\ x_i \ge 0, \quad i = 0, 1, \dots, n. \end{cases}$$

• 目标函数同乘"-"号化为标准形式,约束条件满足标准形式,无需处理

$s_i$	r <sub>i</sub> (%)	q <sub>i</sub> (%)	p <sub>i</sub> (%)	$u_i$ (元)
$s_1$	28	2.5	1	103
$s_2$	21	1.5	2	198
$s_3$	23	5.5	4.5	52
$S_4$	25	2.6	6.5	40

min 
$$f = [0.05, 0.27, 0.19, 0.185, 0.185] \cdot [x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]^T$$







#### > 投资收益问题

```
 \begin{aligned} \min & \ f = [0.05, \ 0.27, \ 0.19, \ 0.185, \ 0.185] \cdot [x_0, x_1, x_2, x_3, x_4]^T \\ & \ \begin{cases} x_0 + 1.01x_1 + 1.02x_2 + 1.045x_3 + 1.065x_4 = M, \\ 0.025x_1 \leq aM, \\ 0.015x_2 \leq aM, \\ 0.055x_3 \leq aM, \\ 0.026x_4 \leq aM, \\ x_i \geq 0 \ (i = 0, 1, \cdots, 4). \end{aligned}
```

- 这里不妨取M=1万元
- 由于 $\alpha$ 是任意给定的风险度,到底怎样没有一个准则,不同的投资者有不同的风险度。我们从 $\alpha = 0.001$ 进行循环搜索,搜索至 $\alpha = 5\%$ (低风险者能够接受的风险)
- 下面是代码详解





#### > 投资收益问题代码

```
# 导入必要的库
import matplotlib.pyplot as plt # 用于绘图
from numpy import ones, diag, c_, zeros # 用于创建和操作数组
from scipy.optimize import linprog # 用于执行线性规划
# 设置matplotlib的参数使其支持LaTeX文本和字体大小
plt.rc('text', usetex=True)
plt.rc('font', size=16)
# 线性规划问题的目标函数系数
c = [-0.05, -0.27, -0.19, -0.185, -0.185]
# 线性不等式约束的系数矩阵 (A * x <= b)
# 使用c_来合并数组, zeros创建一个全0的数组作为第一列,
diag创建一个对角阵
A = c_{-}[zeros(4), diag([0.025, 0.015, 0.055, 0.026])]
# 线性等式约束的系数矩阵和右侧的值 (Aeq * x = beq)
Aeq = [[1, 1.01, 1.02, 1.045, 1.065]];
bea = [1]
# 初始化参数a, 以及两个用于存储结果的空列表
a = 0:
aa = [];
ss = []:
# 循环, a的值从0开始, 以0.001的步长增加, 直到0.05
```

```
while a < 0.05:
   # 创建线性不等式约束的右侧值(b)
   b = ones(4) * a
   # 执行线性规划, 得到最优解
   res = 1inprog(c, A, b, Aeq, beq, bounds=[(0, None), (0, None), (0, None), (0, None)]
None), (0, None), (0, None)])
   # 提取线性规划的解向量x和最优值()
   x = res. x;
   0 = -res. fun
   # 将当前的a值和对应的最优值Q存入列表
   aa. append (a);
   ss. append (Q)
   # a增加0.001
   a = a + 0.001
# 绘制结果, a值与最优值Q之间的关系图
plt.plot(aa, ss, 'r*') # 使用红色星号标记数据点
# 设置坐标轴标签,其中a和Q将使用LaTeX格式显示
plt. xlabel ('$a$')
plt.ylabel('$Q$', rotation=90)
# 保存绘制的图像到文件中, 分辨率为500dpi
plt. savefig ('figure5_1_1. png', dpi=500)
# 显示图形
plt. show ()
```

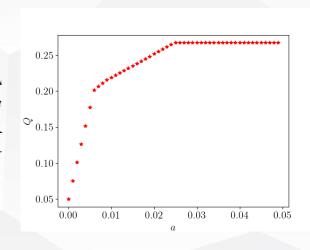




#### > 结果分析

- 风险a与收益Q之间的关系见图。从图中可以看出:
  - 1)风险不超过2.5%时,风险大,收益也大
- 2) 在a = 0.006附近有一个转折点,在这一点左边,风险增加很少时,利润增长很快。在这一点右边,风险增加很大时,利润增长很缓慢,所以对于风险和收益没有特殊偏好的投资者来说,应该选择曲线的转折点作为最优投资组合,大约是a = 0.6%, Q = 2000,所对应投资方案为:

风险度a = 0.006,收益Q = 2019元;  $x_0 = 0$ 元,  $x_1 = 2400$ 元,  $x_2 = 4000$ 元,  $x_3 = 1091$ 元,  $x_4 = 2212$ 元



- 本题中做了很多模型假设,理论上来说不做也可以求解,且考虑更全面,但数模比赛时间很紧张, 合理的假设也很重要
- 除了固定风险来简化模型,也可以固定收益,或者赋予风险收益相应的权重,来权衡二者的取舍

### 数模比赛没有标准模型,建模合理即可!!



## 欢迎关注数模加油站

### **THANKS**