

### 第 3 次作业

提交日期：11 月 12 日

1. 考虑  $n$  个风险资产，随机收益率记为列向量  $\mathbf{R} = (R_1, \dots, R_n)^\top$ ，期望收益率为列向量  $\boldsymbol{\mu} = (\mu_1, \dots, \mu_n)^\top$ ，协方差矩阵为  $\boldsymbol{\Sigma} = (\sigma_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ ， $\sigma_{ii}$  表示第  $i$  个资产收益率的方差。注意  $\boldsymbol{\Sigma}$  是对称矩阵，且我们总假设  $\boldsymbol{\Sigma}$  是正定矩阵，故也是可逆矩阵。

- a. 记资产组合权重向量为  $\mathbf{w} = (w_1, \dots, w_n)^\top$ ，满足

$$\mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n = w_1 + \dots + w_n = 1$$

其中  $\mathbf{1}_n = (1, \dots, 1)^\top$  表示全为 1 的列向量。资产组合  $R_w = \mathbf{w}^\top \mathbf{R}$ 。请说明资产组合的期望收益为  $\mu_w = \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu}$ ，方差  $\sigma_w^2 = \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}$ 。

- b. 现在考虑给定资产组合期望收益  $\mu_w = \mu_e$  时，资产组合的方差最小化问题。为推导简便起见，我们把目标函数选为  $\frac{1}{2} \sigma_w^2$ （最小化该目标函数与最小化  $\sigma_w^2$  等价），权重向量  $\mathbf{w}$  需要满足两个约束条件： $\mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n = 1$  和  $\mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu} = \mu_e$ 。因此我们把最小化问题写为：

$$\min_{\mathbf{w}} \frac{1}{2} \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w} \quad \text{s.t.} \quad \mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n = 1 \text{ 且 } \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu} = \mu_e.$$

其中  $\mathbf{w}$  为选择变量。上述约束最小化问题对应的 Lagrangian 函数（复习或学习高数有关内容）可写为

$$L = \frac{1}{2} \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w} - \lambda (\mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n - 1) - \delta (\mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu} - \mu_e),$$

其中  $\lambda$  为约束  $\mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n = 1$  对应的乘子， $\delta$  为约束  $\mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu} = \mu_e$  对应的乘子。有了 Lagrangian 函数之后，求解约束最小化问题就转化为求解 Lagrangian 函数的极值问题。为此，需要推导  $L$  关于  $\mathbf{w}$  的导数。我们使用下列向量记号：

$$\frac{\partial F}{\partial \mathbf{w}} = \left( \frac{\partial F}{\partial w_1}, \dots, \frac{\partial F}{\partial w_n} \right)^\top,$$

其中  $F$  为  $n$  个变量  $\mathbf{w}^\top = (w_1, \dots, w_n)$  的函数。

- i. 当  $F = \frac{1}{2} \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}$  时，请验证  $\partial F / \partial \mathbf{w} = \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}$ 。

注：你可以选择使用“暴力”解法，把  $\mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}$  写为求和形式  $\sum_i \sum_j w_i \sigma_{ij} w_j$ ，然后计算其关于  $w_k, k = 1, \dots, n$  的偏导数。另外一种更简明的办法是定义  $\mathbf{v} = \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}$ ， $\mathbf{v} = (v_1, \dots, v_n)^\top$  为一个列向量，并且每个元素  $v_i$  都是  $\mathbf{w}$  的函数  $v_i(\mathbf{w})$ 。如此一来  $\mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w} = \mathbf{w}^\top \mathbf{v} = w_1 v_1(\mathbf{w}) + \dots + w_n v_n(\mathbf{w})$ ，你只需要验证 (i)

$$\frac{\partial \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}}{\partial w_k} = w_1 \frac{\partial v_1}{\partial w_k} + \cdots + w_n \frac{\partial v_n}{\partial w_k} + v_i$$

以及 (ii) 上式等于  $2v_i$  即可。

ii. 当  $F = \mathbf{w}^\top \mathbf{x}$  而  $\mathbf{x}$  为一个常数列向量时, 请验证  $\partial F / \partial \mathbf{w} = \mathbf{x}$ 。

iii. 利用上述结论, 验证 Lagrangian 函数的导数等于:

$$\frac{\partial L}{\partial \mathbf{w}} = \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w} - \lambda \mathbf{1}_n - \delta \boldsymbol{\mu}.$$

c. Lagrangian 函数的极值条件为  $\frac{\partial L}{\partial \mathbf{w}} = \mathbf{0}_n$ , 其中  $\mathbf{0}_n$  表示一个  $n \times 1$  的零向量。与最小化问题中的两个约束条件联立, 可以得到如下  $n + 2$  个联立方程组:

$$\begin{cases} \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w} - \lambda \mathbf{1}_n - \delta \boldsymbol{\mu} = \mathbf{0}_n & (1) \\ \mathbf{w}^\top \mathbf{1}_n = 1 & (2) \\ \mathbf{w}^\top \boldsymbol{\mu} = \mu_e & (3) \end{cases}$$

而其中的未知量为权重向量  $\mathbf{w}$  (共  $n$  个未知量) 以及两个乘子  $\lambda$  和  $\delta$ , 共计  $n + 2$  个未知量。求解该方程, 可以得到有效组合权重向量  $\mathbf{w}_e$ 。步骤如下:

i. 说明 (1) 可重写为

$$\lambda \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{1}_n + \delta \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} = \mathbf{w}.$$

ii. 先将上式左乘  $\mathbf{1}_n^\top$ , 再将上式左乘  $\boldsymbol{\mu}^\top$ , 说明你将得到如下形式的线性方程组:

$$\begin{bmatrix} A & B \\ B & C \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda \\ \delta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ \mu_e \end{bmatrix}, \quad (4)$$

并给出  $A, B, C$  的表达式, 并说明  $A, C > 0$ 。注:  $A, C > 0$  需要用到  $\boldsymbol{\Sigma}$  是正定矩阵这一事实 (正定矩阵的逆矩阵是不是正定矩阵?)。

iii. 求解二元线性方程组 (4), 说明方程的解  $\lambda_e, \delta_e$  是  $\mu_e$  的线性函数。注: 你可以使用 Cramer 法则求 (4) 中系数矩阵的逆。

iv. 最优权重可以写为  $\mathbf{w}_e = \lambda_e \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{1}_n + \delta_e \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu}$ 。据此说明

$$\sigma_e^2 = \mathbf{w}_e^\top \boldsymbol{\Sigma} \mathbf{w}_e = A \lambda_e^2 + 2B \lambda_e \delta_e + C \delta_e^2,$$

其中  $A, B, C$  为 (4) 式对应的表达式。进一步说明, 给定期望收益率  $\mu_e$  所对应的最小方差组合  $\mathbf{w}_e^\top \mathbf{R}$  的方差  $\sigma_e^2$  是  $\mu_e$  的二次函数:

$$\sigma_e^2 = a \mu_e^2 + b \mu_e + c, \quad (5)$$

二次曲线  $(\mu_e, \sigma_e)$  就是  $n$  个资产组合可行集的边界。

d. 请求出 (5) 式中  $a, b, c$  关于  $\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}$  等参数的表达式; 并说明且  $a > 0$ 。

e. 请说明有效组合  $(\mu_e, \sigma_e)$  构成双曲线的一支, 并求出其两条渐近线的表达式。

f. 基于 (5) 式, 求出最小方差点  $(\mu_m, \sigma_m)$  关于  $\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}$  等参数的表达式。

g. 假设无风险资产利率  $r_f < \mu_m$ 。请计算最优风险资产组合  $(\mu_*, \sigma_*)$  的表达式。注意最优风险资产组合的确定条件:  $(\mu_*, \sigma_*)$  与  $(r_f, 0)$  连线与有效前沿相切。

h. 请将  $(\mu_*, \sigma_*)$  表示为  $\boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}$  等参数的表达式。