

这个不难，但是要用到一些向量和矩阵运算的技巧。

首先，我们假设预期组合收益是给定的，不妨设其为 μ_* ，可以看作是一个参数，后面会允许其变动。

首先将输入向量化：

$$\begin{cases} \mathbf{w} = (w_1, w_2, \dots, w_m) \\ \boldsymbol{\mu} = (R_1, R_2, \dots, R_m) \end{cases}$$

令方差协方差矩阵为 Σ ，其(i,j)元素为 $\Sigma_{i,j} = \rho_{i,j}\sigma_i\sigma_j$ 。

我们的问题是给定约束条件(期望回报率向量和权重归一)，求方差的最小值：

$$\min_{\mathbf{w}} \sigma^2(\mathbf{w}) = \mathbf{w}^T \Sigma \mathbf{w} \quad (0)$$

s.t.

$$\begin{cases} \mathbf{w}^T \boldsymbol{\mu} = \mu_* \\ \mathbf{w}^T \mathbf{1} = 1 \end{cases} \quad (1)$$

引入拉格朗日因子 λ, δ 我们求下列函数的无约束最小值：

$$F(\mathbf{w}, \lambda, \delta) = \mathbf{w}^T \Sigma \mathbf{w} - \lambda (\mathbf{w}^T \boldsymbol{\mu} - \mu_*) - \delta (\mathbf{w}^T \mathbf{1} - 1)$$

令其对权重向量的梯度为零向量，即

$$\nabla_{\mathbf{w}} \sigma^2 = \Sigma \mathbf{w} - \lambda \boldsymbol{\mu} - \delta \mathbf{1} = \mathbf{0}$$

解得

$$\mathbf{w} = \Sigma^{-1} (\lambda \boldsymbol{\mu} + \delta \mathbf{1}) \quad (2)$$

带入约束条件(1)，整理可得

$$\begin{cases} \lambda B + \delta A = \mu_* \\ \lambda A + \delta C = 1 \end{cases}$$

这里我们定义了 $A = \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \mathbf{1} = \mathbf{1}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}$, $B = \boldsymbol{\mu}^T \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu}$, $C = \mathbf{1}^T \Sigma^{-1} \mathbf{1}$ 。

解上述的线性方程组得到

$$\begin{cases} \lambda = \frac{\mu_* C - A}{D} \\ \delta = \frac{B - \mu_* A}{D} \end{cases} \quad (3)$$

其中 $D = BC - A^2$ 。

结合(0)-(3)，求得此时的最优权重

$$\begin{aligned} \mathbf{w}_{\text{opt}} &= \Sigma^{-1} (\lambda \boldsymbol{\mu} + \delta \mathbf{1}) \\ &= \frac{\mu_* C - A}{D} \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} + \frac{B - \mu_* A}{D} \Sigma^{-1} \mathbf{1} \\ &= \frac{B \Sigma^{-1} \mathbf{1} - A \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} + \mu_* (C \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - A \Sigma^{-1} \mathbf{1})}{D} \end{aligned}$$

对应的方差为

$$\begin{aligned} \sigma^2 &= \mathbf{w}^T \Sigma^{-1} \mathbf{w} = (\lambda \boldsymbol{\mu}^T + \delta \mathbf{1}^T) \Sigma^{-1} (\lambda \boldsymbol{\mu} + \delta \mathbf{1}) \\ &= \lambda^2 B + 2\lambda\delta A + \delta^2 C \\ &= \frac{1}{D^2} [B(\mu_* C - A)^2 + 2A(\mu_* C - A)(B - \mu_* A) + C(B - \mu_* A)^2] \\ &= \frac{1}{D^2} (BC - A^2) [C\mu_*^2 - 2\mu_* A + B] \\ &= \frac{1}{D} [C\mu_*^2 - 2\mu_* A + B] \end{aligned}$$

可以看到方差与预期回报 μ_* 之间是一个抛物线的关系。其上半段就是我们熟知的efficient frontier。抛物线左端点对应的是最小方差 σ_{\min} 。可以求出此时对应的预期回报为

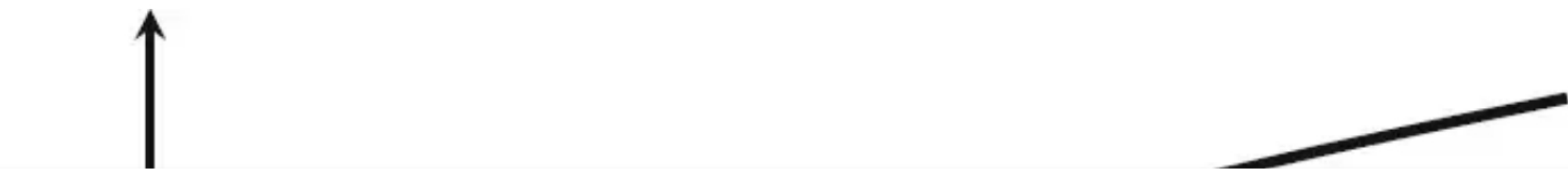
$$\frac{\partial \sigma_{\min}^2}{\partial \mu_*} = 0 \implies C\mu_* = A \implies \mu_*^{\text{opt}} = \frac{A}{C},$$

其值为

$$\sigma_{\min}^2 = (BC - A^2) \left(\frac{A^2}{C} - 2\frac{A^2}{C} + B \right) = \frac{1}{C}$$

此时对应权重为

$$\mathbf{w}_{\min\text{opt}} = \frac{B \Sigma^{-1} \mathbf{1} - A \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} + \frac{A}{C} (C \Sigma^{-1} \boldsymbol{\mu} - A \Sigma^{-1} \mathbf{1})}{D} = \frac{1}{D} \left(B - \frac{A^2}{C} \right) \Sigma^{-1} \mathbf{1} = \frac{1}{C} \Sigma^{-1} \mathbf{1}$$



怎样求 m 支股票组成的最小方差投资组合？

