Моделирование портфеля ценных бумаг

Кирилл Захаров

СПбГЭУ

22 апреля 2021 г.

Постановка задачи

 $x=(x_1,...,x_n)\in\mathbb{R}^n; r=(r_1,...,r_n)\in\mathbb{R}^n; l=(1,...,1)\in\mathbb{R}^n$ Рассмотрим следующую квадратичную функцию

$$f(X) = \sum_{i=1}^{n} c_i x_i + \frac{1}{2} \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} \gamma_{ij} x_i x_j$$
 (1)

$$f(X) = rx^{T} + \frac{1}{2}x\Sigma x^{T} \tag{2}$$

 Σ - положительно полуопределенная матрица.

Постановка задачи

Определение

Портфель называется эффективным по дисперсии, если для фиксированного дохода портфеля r_p , не существует портфеля с меньшей дисперсией.

Определение

Портфель называется эффективным по доходности, если для фиксированной дисперсии портфеля σ_p^2 , не существует портфеля с большим доходом.

Постановка задачи

Для получения максимального дохода, будем решать следующую оптимизационную задачу

$$\max_{X} \left\{ r \cdot x^{T} \mid l \cdot x^{T} = 1; x \Sigma x^{T} \leq \tilde{\sigma}_{p}; x_{i} \geq 0 \right\}$$
 (3)

А для минимизации риска

$$\min_{X} \left\{ x \Sigma x^{T} \mid l \cdot x^{T} = 1; r \cdot x^{T} \ge \tilde{r}_{p}; x_{i} \ge 0 \right\}$$
 (4)

Пусть t - неотрицательный параметр. Будем решать следующую задачу

$$\min_{X} \left\{ -t \cdot r \cdot x^{T} + \frac{1}{2} x \Sigma x^{T} \mid l \cdot x^{T} = 1; x_{i} \ge 0 \right\}$$
 (5)

Определение

Портфель называется параметрически-эффективным, если он является оптимальным решением задачи (5) для некоторого неотрицательного параметра t.

Теорема

Оптимальными условиями для квадратичной функции являются: $Ax_0 = b$ и существование вектора u, такого что $-\nabla f(x_0) = uA^T$.

Тогда получаем $t \cdot r - \Sigma x^T = u \cdot l^T \wedge l \cdot x^T = 1$. Решаем по х.

$$x^T = -u\Sigma^{-1}l^T + t\Sigma^{-1}r^T \tag{6}$$

$$l \cdot x^T = -u \cdot l\Sigma^{-1}l^T + t \cdot l\Sigma^{-1}r^T = 1 \tag{7}$$

$$u = \frac{-1}{l\Sigma^{-1}l^T} + t\frac{l\Sigma^{-1}r^T}{l\Sigma^{-1}l^T}$$
(8)

Подставим найденный вектор u в уравнение (6).

$$x^{T} \equiv x^{T}(t) = \frac{\Sigma^{-1}l^{T}}{l\Sigma^{-1}l^{T}} - \Sigma^{-1}l^{T} \cdot t \frac{l\Sigma^{-1}r^{T}}{l\Sigma^{-1}l^{T}} + t \cdot \Sigma^{-1}r^{T} =$$

$$= \frac{\Sigma^{-1}l^{T}}{l\Sigma^{-1}l^{T}} + t \left(\Sigma^{-1}r^{T} - \Sigma^{-1}l^{T} \cdot t \frac{l\Sigma^{-1}r^{T}}{l\Sigma^{-1}l^{T}}\right)$$
(9)

Пусть $h_0 = \frac{\Sigma^{-1}l^T}{l\Sigma^{-1}l^T}, \ h_1 = \Sigma^{-1}r^T - \Sigma^{-1}l^T \cdot t \frac{l\Sigma^{-1}r^T}{l\Sigma^{-1}l^T}.$ Тогда получим следующую зависимость от параметра t.

$$x^{T}(t) = h_0 + th_1 (10)$$

Теперь определим доходность портфеля и риск.

$$r_{p} = r \cdot x^{T}(t) = rh_{0} + rth_{1}$$

$$\sigma_{p}^{2} = (h_{0} + th_{1})^{T} \Sigma (h_{0} + th_{1}) = h_{0}^{T} \Sigma h_{0} + th_{1}^{T} \Sigma h_{0} + th_{0}^{T} \Sigma h_{1} + t^{2} h_{1}^{T} \Sigma h_{1} = h_{0}^{T} \Sigma h_{0} + 2th_{1}^{T} \Sigma h_{0} + t^{2} h_{1}^{T} \Sigma h_{1}$$

$$(12)$$

Введем дополнительные обозначения.

$$\alpha_0 = r \cdot h_0$$

$$\alpha_1 = r \cdot h_1$$

$$\beta_0 = h_0^T \Sigma h_0$$

$$\beta_1 = h_1^T \Sigma h_0$$

$$\beta_2 = h_1^T \Sigma h_1$$
(13)

Тогда получим $r_p = \alpha_0 + t\alpha_1$, $\sigma_p^2 = \beta_0 + 2t\beta_1 + t^2\beta_2$. Можно показать, что $\beta_1 = 0$, $\alpha_1 = \beta_2$. Выразим t.

$$r_p \to : t = \frac{r_p - \alpha_0}{\alpha_1}$$
 (14)

$$\sigma_p^2 \to : \ t^2 = \frac{\sigma_p^2 - \beta_0}{\beta_2} = \frac{\sigma_p^2 - \beta_0}{\alpha_1}$$
 (15)

Возведем в квадрат (14) и приравняем к (15). Получим следующее соотношение, называемое границей эффективности (efficient frontier).

$$\frac{(r_p - \alpha_0)^2}{\alpha_1} = \sigma_p^2 - \beta_0 \tag{16}$$

Оптимизационные задачи

Коэффициент Шарпа

$$Sh(X) = \frac{r_p(X) - r_f}{\sigma_p^2(X)} \tag{17}$$

$$\max_{X \in \mathbb{R}^n} \left\{ Sh(X) \mid l \cdot x^T = 1; x_i \ge 0 \right\}$$

Коэффициент Сортино

Для $r_i < r_f$

$$St(X) = \frac{r_p(X) - r_f}{\sum_i (r_i - r_f)^2}$$
 (18)

$$\max_{X \in \mathbb{R}^n} \left\{ St(X) \mid l \cdot x^T = 1; x_i \ge 0 \right\}$$

Многокритериальная задача

$$\begin{cases}
f_1(X) = r \cdot X^T \to \max_X \\
f_2(X) = Sh(X) \to \max_X \\
f_3(X) = -t \cdot r \cdot X^T + \frac{1}{2}X\Sigma X^T \to \min_X \\
l \cdot X^T = 1 \\
0 \le x_i \le 1
\end{cases} \tag{19}$$

Модель без ребалансировки

```
\Delta_{ij}=q^i(p^i_{s_j}-p^i_{b_j});\ i=1,...,n;j=1,...,k - доход за период j актива i t_0 - начальный период m - число ценных бумаг в валюте 1 \xi - курс валюты на период j
```

Example

$$\begin{split} t_1: \Delta_{i1} &= q^i(p^i_{s_1} - p^i_{b_1}), & i = 1, ..., m \\ \Delta_{i1} &= q^i(p^i_{s_1} - p^i_{b_1}) \cdot \xi, & i = m+1, ..., n \\ t_2: \Delta_{i2} &= q^i(p^i_{s_2} - p^i_{b_1}) \\ t_k: \Delta_{ik} &= q^i(p^i_{s_k} - p^i_{b_1}) \end{split}$$

Модель с ребалансировкой

 $\psi_i(t_j)$ - предсказанное значение i-го актива в период j N - количество наблюдений временного ряда $y_i=(y_1^i,...,y_N^i)$

Example

$$t_j: y_i = (y_1^i, ..., y_N^i, \psi_i(t_j))$$