

# 1 Введение

Формулировка задачи:

Есть  $N = 100$  акций. Для каждой из них есть динамика изменения цены за промежуток времени  $T = 100$ . Необходимо составить портфель (набор) акций, чтобы максимизировать среднюю доходность за весь период времени, при этом чтобы уровень риска не превосходил определённое значение  $\sigma \leq \sigma_0 = 0.2$ , а также общая цена портфеля была не более определённой суммы  $S \leq S_0 = 1000000$  USD.

## 2 Целевая функция в неявном виде

Пусть есть матрица  $X$ , в которой строка  $X_{i,j} = 1$ , если  $i$ -ая акция куплена  $j$  раз. Тогда, чтобы получить число купленных  $i$ -ых акций, Также пусть  $P$  - матрица, в которой элемент  $P_{i,j}$  - это стоимость  $j$ -ой акции на  $i$ -ый момент времени. Очевидно, что мы сразу можем преобразовать её в матрицу  $R$ , в которой элемент  $R_{i,j}$  - это доходность  $j$ -ой акции на  $i$ -ый момент времени. Тогда, если мы умножим матрицу  $R$  на вектор  $\vec{x}$ , то получим вектор  $\vec{r}$  такой, что  $r_i$  - доходность портфеля в  $i$ -ый момент времени:

$$\vec{r} = R\vec{y}$$

или:

$$r_i = \sum_{j=0}^{N-1} R_{i,j} y_j$$

Тогда, по заданному выражению, найдём среднюю доходность за весь период времени:

$$\bar{r} = \frac{1}{T} \sum_{i=0}^{T-1} r_i$$

Данную функцию, по условию задачи, мы и будем максимизировать. Теперь составим условие на риск и цену. Для этого воспользуемся формулой риска и цены портфеля:

$$\sigma = \sqrt{\frac{T}{T-1} \sum_{i=0}^{T-1} (r_i - \bar{r})^2}$$

$$S = \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i$$

Таким образом задача выглядит следующим образом: необходимо максимизировать выражение:

$$\bar{r} = \frac{1}{T} \sum_{i=0}^{T-1} r_i$$

и при этом необходимо выполнение следующих условий:

$$\sqrt{\frac{T}{T-1} \sum_{i=0}^{T-1} (r_i - \bar{r})^2} \leq \sigma_0$$

$$\sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i \leq S_0$$

Преобразуем первое условие:

$$\begin{aligned} & \sqrt{\frac{T}{T-1} \sum_{i=0}^{T-1} (r_i - \bar{r})^2} \leq \sigma_0 \iff \\ & \iff \sum_{i=0}^{T-1} (r_i - \bar{r})^2 \leq \frac{T-1}{T} \sigma_0^2 \iff \\ & \iff \sum_{i=0}^{T-1} (r_i^2 - 2r_i \bar{r} + \bar{r}^2) \leq \frac{T-1}{T} \sigma_0^2 \iff \\ & \iff \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 - 2\bar{r} \sum_{i=0}^{T-1} r_i + \bar{r}^2 \sum_{i=0}^{T-1} 1 \leq \frac{T-1}{T} \sigma_0^2 \iff \\ & \iff T\bar{r}^2 - 2\bar{r} \sum_{i=0}^{T-1} r_i + \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 \leq \frac{T-1}{T} \sigma_0^2 \iff \\ & \iff \bar{r}^2 - 2\bar{r} \frac{1}{T} \sum_{i=0}^{T-1} r_i \leq \frac{T-1}{T^2} \sigma_0^2 - \frac{1}{T} \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 \iff \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&\Longleftrightarrow \bar{r}^2 - 2\bar{r}^2 \leq \frac{T-1}{T^2}\sigma_0^2 - \frac{1}{T}\sum_{i=0}^{T-1}r_i^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \bar{r}^2 \geq \frac{1}{T}\sum_{i=0}^{T-1}r_i^2 - \frac{T-1}{T^2}\sigma_0^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \left(\frac{1}{T}\sum_{i=0}^{T-1}r_i\right)^2 \geq \frac{1}{T}\sum_{i=0}^{T-1}r_i^2 - \frac{T-1}{T^2}\sigma_0^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \frac{1}{T^2}\sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_ir_j \geq \frac{1}{T}\sum_{i=0}^{T-1}r_i^2 - \frac{T-1}{T^2}\sigma_0^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_ir_j \geq T\sum_{i=0}^{T-1}r_i^2 - (T-1)\sigma_0^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_ir_j - \sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_i^2 \geq -(T-1)\sigma_0^2 \Longleftrightarrow \\
&\Longleftrightarrow \sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_i(r_i - r_j) \leq (T-1)\sigma_0^2
\end{aligned}$$

Таким образом получаем, что нам нужно максимизировать выражение:

$$\sum_{i=0}^{T-1}r_i$$

и при этом необходимо выполнение условий:

$$\begin{aligned}
&\sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_i(r_i - r_j) \leq (T-1)\sigma_0^2 \\
&\sum_{i=0}^{N-1}M_{0,i}y_i \leq S_0
\end{aligned}$$

Сделаем следующее: пусть есть некие параметры  $\alpha$  и  $\beta$  ( $\alpha, \beta \in [0, 1]$ ) такие, что данные условия можно переписать в виде:

$$\sum_{i=0}^{T-1}\sum_{j=0}^{T-1}r_i(r_i - r_j) = (T-1)\alpha\sigma_0^2$$

$$\sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i = S_0 \beta$$

Очевидно, что чем ближе данные параметры к единице, тем лучше. Тогда данную задачу можно представить в виде задачи максимизации целевой функции вида:

$$f(\vec{r}) = C_1 \sum_{i=0}^{T-1} r_i + C_2 \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i (r_i - r_j) - (T-1) \alpha \sigma_0^2 \right)^2 + C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i - S_0 \beta \right)^2$$

, где  $C_1$ ,  $C_2$  и  $C_3$  - некоторые веса. Очевидно, что такое решение

### 3 Целевая функция в явном виде

Рассмотрим первое слагаемое целевой функции:

$$C_1 \sum_{i=0}^{T-1} r_i$$

Рассмотрим второе слагаемое целевой функции:

$$\begin{aligned} & C_2 \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i (r_i - r_j) - (T-1) \alpha \sigma_0^2 \right)^2 = \\ & = C_2 \left( T \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 - \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i r_j - (T-1) \alpha \sigma_0^2 \right)^2 = \\ & = C_2 \left( \begin{aligned} & \left( T \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 \right)^2 + \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i r_j \right)^2 + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4 - \\ & - 2 \left( T \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 \right) \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i r_j \right) - 2T(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 + \\ & + 2(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i r_j \end{aligned} \right) = \\ & = C_2 \left( \begin{aligned} & T^2 \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i^2 r_j^2 + \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} \sum_{k=0}^{T-1} \sum_{m=0}^{T-1} r_i r_j r_k r_m + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4 - \\ & - 2T \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} \sum_{k=0}^{T-1} r_i r_j r_k^2 - 2T(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} r_i^2 + \\ & + 2(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i r_j \end{aligned} \right) = \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= C_2 \left( \frac{T^2 \sum_{i,j < T} r_i^2 r_j^2 + \sum_{i,j,k,m < T} r_i r_j r_k r_m -}{-2T \sum_{i,j,k < T} r_i r_j r_k^2 - 2T(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i < T} r_i^2 +} \right) = \\
&= C_2 \left( \frac{\sum_{i,j,k,m < T} r_i^2 r_j^2 + \sum_{i,j,k,m < T} r_i r_j r_k r_m -}{-2 \sum_{i,j,k,m < T} r_i r_j r_k^2 - 2(T-1) \alpha \sigma_0^2 \sum_{i,j,k,m < T} \frac{1}{T^2} r_i^2 +} \right) = \\
&= C_2 \sum_{i,j,k,m < T} \left( r_i^2 r_j^2 + r_i r_j r_k r_m - 2r_i r_j r_k^2 - \frac{2(T-1) \alpha \sigma_0^2}{T^2} r_i^2 + \frac{2(T-1) \alpha \sigma_0^2}{T^2} r_i r_j \right) + \\
&\quad + C_2 (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4
\end{aligned}$$

Заметим, что слагаемое  $C_2 (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4$  никак не влияет на минимум, а значит от неё можно отказаться. То есть второе слагаемое примет вид:

$$C_2 \sum_{i,j,k,m < T} \left( r_i^2 r_j^2 + r_i r_j r_k r_m - 2r_i r_j r_k^2 - \frac{2(T-1) \alpha \sigma_0^2}{T^2} r_i^2 + \frac{2(T-1) \alpha \sigma_0^2}{T^2} r_i r_j \right)$$

Рассмотрим третье слагаемое целевой функции:

$$\begin{aligned}
&C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i - S_0 \beta \right)^2 = \\
&= C_3 \left( \left( \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i \right)^2 - 2S_0 \beta \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) = \\
&= C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - 2S_0 \beta \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) = \\
&= C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} \frac{2S_0 \beta}{N} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) = \\
&= C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0 \beta}{N} M_{0,i} y_i \right) + C_3 S_0^2 \beta^2
\end{aligned}$$

Заметим, что слагаемое  $C_3 S_0^2 \beta^2$  никак не влияет на минимум, а значит от неё можно отказаться. То есть второе слагаемое примет вид:

$$C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0 \beta}{N} M_{0,i} y_i \right)$$

Таким образом целевая функция поменяла свой вид на следующее выражение:

$$f(\vec{y}) = C_1 \sum_{i < T} r_i + C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right) +$$

$$+ C_2 \sum_{i,j,k,m < T} \left( r_i^2 r_j^2 + r_i r_j r_k r_m - 2r_i r_j r_k^2 - \frac{2(T-1)\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i^2 + \frac{2(T-1)\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i r_j \right)$$

Рассмотрим совокупность первого и третьего слагаемых:

$$C_1 \sum_{i < T} r_i +$$

$$+ C_2 \sum_{i,j,k,m < T} \left( r_i^2 r_j^2 + r_i r_j r_k r_m - 2r_i r_j r_k^2 - \frac{2(T-1)\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i^2 + \frac{2(T-1)\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i r_j \right) =$$

$$= \sum_{i,j,k,m < T} \frac{C_1}{T^3} r_i + \sum_{i,j,k,m < T} \left( \frac{C_2 r_i^2 r_j^2 + C_2 r_i r_j r_k r_m -}{+ \frac{2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i^2 +} \right) =$$

$$= \sum_{i,j,k,m < T} \left( \frac{C_2 r_i^2 r_j^2 + C_2 r_i r_j r_k r_m -}{+ \frac{2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i^2 +} + \frac{C_1}{T^3} r_i \right)$$

Представим каждую часть это выражение в виде матрицы QUBO, то есть:

$$\sum_{i,j,k,m < T} C_2 r_i^2 r_j^2 = \sum_{i,j,k,m < T} {}_1Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \iff$$

$$\iff \sum_{i,j} C_2 T^2 r_i^2 r_j^2 = \sum_{i,j} {}_1Q_{i,j}^{i,j} r_i^2 r_j^2 + \sum_{i,j < T} \sum_{(k,m) \notin [(i,j), (j,i)]} {}_1Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m$$

В силу того, что матрица  ${}_1Q$  выбирается произвольным образом, положим, что:

$${}_1Q_{i,j}^{k,m} = \begin{cases} C_2 T^2 & , \quad (k,m) \in [(i,j), (j,i)] \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases}$$

$$\sum_{i,j,k,m < T} C_2 r_i r_j r_k r_m = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{2r}Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m$$

Здесь очевидно, что:

$$\begin{aligned}
& {}_{2r}Q_{i,j}^{k,m} = C_2 \\
& - \sum_{i,j,k,m < T} C_2 r_i r_j r_k^2 = \sum_{i,j,k,m < T} {}_3Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \iff \\
& \iff - \sum_{i,j,k < T} C_2 T r_i r_j r_k^2 = \sum_{i,j,k} {}_3Q_{i,j}^{k,k} r_i r_j r_k^2 + \sum_{i,j,k < T} \sum_{m \neq k} {}_3Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m
\end{aligned}$$

Аналогичным образом получаем:

$${}_3Q_{i,j}^{k,m} = \begin{cases} -C_2 T & , \quad m = k \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases}$$

Рассмотрим оставшиеся выражения:

$$\begin{aligned}
& - \sum_{i,j,k,m < T} \frac{2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i^2 + \sum_{i,j,k,m < T} \frac{2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i r_j + \sum_{i,j,k,m < T} \frac{C_1}{T^3} r_i = \\
& = \sum_{i,j,k,m < T} \frac{2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2}{T^2} r_i(r_j - r_i) + \sum_{i,j,k,m < T} \frac{C_1}{T^3} r_i =
\end{aligned}$$

## 4 Целевая функция в явном виде

Рассмотрим первое слагаемое целевой функции:

$$C_1 \sum_{i=0}^{T-1} r_i$$

Рассмотрим второе слагаемое целевой функции:

$$\begin{aligned}
& C_2 \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i(r_i - r_j) - (T-1)\alpha\sigma_0^2 \right)^2 = \\
& = C_2 \left( \left( \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i(r_i - r_j) \right)^2 - 2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i(r_i - r_j) + (T-1)^2\alpha^2\sigma_0^4 \right) =
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= C_2 \left( \frac{\sum_{i=0}^{T-1} \left( \left( \sum_{j=0}^{T-1} r_i(r_i - r_j) \right) \left( \sum_{k=0}^{T-1} r_i(r_i - r_k) \right) \right) -}{-2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i=0}^{T-1} \sum_{j=0}^{T-1} r_i(r_i - r_j) + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4} \right) = \\
&= C_2 \left( \frac{\sum_{i,j,k < T} r_i^2(r_i - r_j)(r_i - r_k) -}{-2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i(r_i - r_j) + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4} \right) = \\
&= C_2 \left( \frac{\sum_{i,j,k < T} r_i^2(r_i^2 - r_i r_j - r_i r_k + r_j r_k) -}{-2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i(r_i - r_j) + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4} \right) = \\
&= C_2 \left( \frac{\sum_{i,j,k < T} (r_i^4 - r_i^3 r_j - r_i^3 r_k + r_i^2 r_j r_k) +}{+2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j - 2(T-1)\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2 + (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4} \right) = \\
&= C_2 \sum_{i,j,k < T} (r_i^4 - r_i^3 r_j - r_i^3 r_k + r_i^2 r_j r_k) + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \left( \sum_{i,j < T} r_i r_j - \sum_{i,j < T} r_i^2 \right) + \\
&\quad + C_2 (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4
\end{aligned}$$

Заметим, что слагаемое  $C_2 (T-1)^2 \alpha^2 \sigma_0^4$  никак не влияет на минимум, а значит от неё можно отказаться. То есть второе слагаемое примет вид:

$$C_2 \sum_{i,j,k < T} (r_i^4 - r_i^3 r_j - r_i^3 r_k + r_i^2 r_j r_k) + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \left( \sum_{i,j < T} r_i r_j - \sum_{i,j < T} r_i^2 \right)$$

Рассмотрим третье слагаемое целевой функции:

$$\begin{aligned}
&C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i - S_0 \beta \right)^2 = \\
&= C_3 \left( \left( \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i \right)^2 - 2S_0 \beta \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) = \\
&= C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - 2S_0 \beta \sum_{i=0}^{N-1} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) =
\end{aligned}$$



$$\begin{aligned}
&= C_3 \left( \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \sum_{i=0}^{N-1} \sum_{j=0}^{N-1} \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i + S_0^2 \beta^2 \right) = \\
&= C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right) + C_3 S_0^2 \beta^2
\end{aligned}$$

Заметим, что слагаемое  $C_3 S_0^2 \beta^2$  никак не влияет на минимум, а значит от неё можно отказаться. То есть второе слагаемое примет вид:

$$C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right)$$

Таким образом целевая функция поменяла свой вид на следующее выражение:

$$\begin{aligned}
f(\vec{y}) &= C_1 \sum_{i < T} r_i + C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right) + \\
&+ C_2 \sum_{i,j,k < T} (r_i^4 - r_i^3 r_j - r_i^3 r_k + r_i^2 r_j r_k) + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \left( \sum_{i,j < T} r_i r_j - \sum_{i,j < T} r_i^2 \right)
\end{aligned}$$

Рассмотрим первое и третье слагаемые:

$$C_1 \sum_{i < T} r_i + C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right)$$

Исходя из определения  $\vec{r}$ , получаем:

$$\begin{aligned}
&C_1 \sum_{i < T} \sum_{j < N} R_{i,j} y_j + C_3 \sum_{i,j < N} \left( M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j - \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \right) = \\
&= C_1 \sum_{i < T} \sum_{j < N} R_{i,j} y_j - C_3 \sum_{i,j < N} \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i + C_3 \sum_{i,j < N} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j
\end{aligned}$$

Рассмотрим первую пару слагаемых:

$$C_1 \sum_{i < T} \sum_{j < N} R_{i,j} y_j - C_3 \sum_{i,j < N} \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i$$

Конкретно в нашей задаче  $N = T$ . Воспользуемся этим свойством, и тогда получим:

$$\begin{aligned}
& C_1 \sum_{i < T} \sum_{j < N} R_{i,j} y_j - C_3 \sum_{i,j < N} \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i = \\
& = C_1 \sum_{i < N} \sum_{j < N} R_{j,i} y_i - C_3 \sum_{i,j < N} \frac{2S_0\beta}{N} M_{0,i} y_i \\
& = \sum_{i < N} y_i \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} \right) - \sum_{i < N} C_3 2S_0\beta M_{0,i} y_i = \\
& = \sum_{i < N} y_i \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0\beta M_{0,i} \right)
\end{aligned}$$

Рассмотрим второе слагаемое:

$$\begin{aligned}
& C_2 \sum_{i,j,k < T} (r_i^4 - r_i^3 r_j - r_i^3 r_k + r_i^2 r_j r_k) + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \left( \sum_{i,j < T} r_i r_j - \sum_{i,j < T} r_i^2 \right) = \\
& = C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4 - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_j - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_k + C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^2 r_j r_k + \\
& + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j - 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2
\end{aligned}$$

Таким образом целевая функция принимает следующий вид:

$$\begin{aligned}
f(\vec{y}) & = C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4 - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_j - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_k + C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^2 r_j r_k + \\
& + 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j - 2(T-1) C_2 \alpha \sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2 + \\
& + C_3 \sum_{i,j < N} M_{0,i} M_{0,j} y_i y_j + \sum_{i < N} y_i \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0\beta M_{0,i} \right)
\end{aligned}$$

Рассмотрим первый блок слагаемых:

$$C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4 - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_j - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_k + C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^2 r_j r_k$$

В нём рассмотрим первое слагаемое:

$$C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4$$

Представим данное выражение следующим образом:

$$\begin{aligned} C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4 &= \sum_{i,j,k,m < T} Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \iff \\ \iff \frac{C_2}{T} \sum_{i,j,k,m < T} r_i^4 &= \sum_{i,j,k,m < T} Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \end{aligned}$$

В силу того, что  $Q$  мы выбираем сами, легко заметить, что данное представление будет верно при:

$$Q_{i,j}^{k,m} = \begin{cases} \frac{C_2}{T} & , \quad i = j = k = m \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases}$$

Проведем аналогичные рассуждения для следующих выражений, и получим:

$$\begin{aligned} -C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_j &= \sum_{i,j,k,m < T} Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \implies \\ \implies Q_{i,j}^{k,m} &= \begin{cases} -\frac{C_2}{T} & , \quad i = k = m \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases} \\ -C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_k &= \sum_{i,j,k,m < T} Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \implies \\ \implies Q_{i,j}^{k,m} &= \begin{cases} -\frac{C_2}{T} & , \quad i = j = m \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases} \\ C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^2 r_j r_k &= \sum_{i,j,k,m < T} Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m \implies \\ \implies Q_{i,j}^{k,m} &= \begin{cases} \frac{C_2}{T} & , \quad m = i \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases} \end{aligned}$$

В итоге, очевидно, что если каждое из этих выражений представимо в этой форме, то и вся сумма представима, то есть:

$$C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^4 - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_j - C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^3 r_k + C_2 \sum_{i,j,k < T} r_i^2 r_j r_k = \sum_{i,j,k,m < T} 4r Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m$$

, причём элементами матрицы  ${}_{4r}Q$  будут выступать сумма элементов найденных подматриц, то есть получаем:

$${}_{4r}Q_{i,j}^{k,m} = \begin{cases} \frac{C_2}{T} & , \quad \begin{cases} i = m \\ i \neq j \\ i \neq k \end{cases} \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases}$$

Или же:

$${}_{4r}Q_{t,j}^{k,t} = \frac{C_2}{T}, \quad \begin{cases} t \neq j \\ t \neq k \end{cases}$$

Также отметим, что данную матрицу можно представить в виде:

$${}_{4r}Q = {}_{2r'}Q \otimes {}_{2r''}Q$$

, где:

$$A \otimes B = \begin{pmatrix} A_{0,0}B & \cdots & A_{0,N-1}B \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ A_{N-1,0}B & \cdots & A_{N-1,N-1}B \end{pmatrix}$$

Рассмотрим второй блок:

$$2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j - 2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2$$

В нём рассмотрим первое слагаемое:

$$2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j$$

Представим данное выражение следующим образом:

$$2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j = \sum_{i,j < T} Q_{i,j} r_i r_j$$

В силу того, что  $Q$  мы выбираем сами, легко заметить, что данное представление будет верно при:

$$Q_{i,j} = 2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2$$

Аналогичным образом сделаем со вторым слагаемым и получим:

$$\begin{aligned} -2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2 &= \sum_{i,j < T} Q_{i,j}r_i r_j \implies \\ \implies Q_{i,j} &= \begin{cases} -2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 & , \quad i = j \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases} \end{aligned}$$

И аналогичные рассуждения приводят нас к следующему:

$$\begin{aligned} 2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i r_j - 2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 \sum_{i,j < T} r_i^2 &= \sum_{i,j < T} {}_{2r}Q_{i,j}r_i r_j \implies \\ \implies {}_{2r}Q_{i,j} &= \begin{cases} 2(T-1)C_2\alpha\sigma_0^2 & , \quad i \neq j \\ 0 & , \quad \text{иначе} \end{cases} \end{aligned}$$

Рассмотрим третий блок:

$$C_3 \sum_{i,j < N} M_{0,i}M_{0,j}y_i y_j$$

Представим данное выражение следующим образом:

$$C_3 \sum_{i,j < N} M_{0,i}M_{0,j}y_i y_j = \sum_{i,j < N} {}_{2y'}Q_{i,j}y_i y_j$$

В силу того, что  ${}_{2y'}Q$  мы выбираем сами, легко заметить, что данное представление будет верно при:

$${}_{2y'}Q_{i,j} = C_3 M_{0,i}M_{0,j}$$

Рассмотрим четвертый блок:

$$\sum_{i < N} y_i \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0 \beta M_{0,i} \right)$$

Представим данное выражение следующим образом:

$$\sum_{i < N} y_i \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0 \beta M_{0,i} \right) = \sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i$$

В силу того, что  ${}_{1y}Q$  мы выбираем сами, легко заметить, что данное представление будет верно при:

$${}_{1y}Q_{i,j} = \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0 \beta M_{0,i} \right)$$

Таким образом целевая функция принимает следующий вид:

$$f(\vec{y}) = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{4r}Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m + \sum_{i,j < T} {}_{2r}Q_{i,j} r_i r_j + \sum_{i,j < N} {}_{2y'}Q_{i,j} y_i y_j + \sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i$$

Заметим, что каждое из слагаемых представимо в виде:

$$\sum_{i,j,k,m < T} {}_{4r}Q_{i,j}^{k,m} r_i r_j r_k r_m = (\vec{r}^T {}_{2r'}Q \vec{r}) (\vec{r}^T {}_{2r''}Q \vec{r})$$

$$\sum_{i,j < T} {}_{2r}Q_{i,j} r_i r_j = \vec{r}^T {}_{2r}Q \vec{r}$$

$$\sum_{i,j < N} {}_{2y'}Q_{i,j} y_i y_j = \vec{y}^T {}_{2y}Q \vec{y}$$

$$\sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i = {}_{1y}Q^T \vec{y}$$

Подставим в первое слагаемое выражение для  $\vec{r}$ :

$$\begin{aligned} & \left( (R\vec{y})^T {}_{2r'}Q (R\vec{y}) \right) \left( (R\vec{y})^T {}_{2r''}Q (R\vec{y}) \right) = \\ & = (\vec{y}^T R^T {}_{2r'}Q R \vec{y}) (\vec{y}^T R^T {}_{2r''}Q R \vec{y}) \end{aligned}$$

Теперь, если ввести новые матрицы:

$${}_{2y'}Q = R^T {}_{2r'}Q R$$

$${}_{2y''}Q = R^T {}_{2r''}Q R$$

, то получим:

$$(\vec{y}^T {}_{2y'}Q \vec{y}) (\vec{y}^T {}_{2y''}Q \vec{y}) = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{4y}Q_{i,j}^{k,m} y_i y_j y_k y_m$$

Подставим во второе слагаемое выражение для  $\vec{r}$ :

$$(R\vec{y})^T {}_{2r}\vec{Q} (R\vec{y}) = \vec{y}^T R^T {}_{2r}\vec{Q} R\vec{y}$$

Теперь, если ввести матрицу:

$${}_{2R}Q = R^T {}_{2r}Q R$$

, то получим:

$$\vec{y}^T {}_{2R}\vec{Q}\vec{y} = \sum_{i,j < T} {}_{2R}Q_{i,j} r_i r_j$$

Таким образом целевая функция принимает следующий вид:

$$f(\vec{y}) = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{4y}Q_{i,j}^{k,m} y_i y_j y_k y_m + \sum_{i,j < T} {}_{2R}Q_{i,j} y_i y_j + \sum_{i,j < N} {}_{2y'}Q_{i,j} y_i y_j + \sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i$$

В силу того, что  $T = N$ , введём ещё одну матрицу:

$${}_{2y}Q_{i,j} = {}_{2R}Q_{i,j} + {}_{2y'}Q_{i,j}$$

Тогда получаем

$$f(\vec{y}) = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{4y}Q_{i,j}^{k,m} y_i y_j y_k y_m + \sum_{i,j < T} {}_{2y}Q_{i,j} y_i y_j + \sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i$$

Теперь подставим сюда определение для  $\vec{y}$ :

$$y_i = \sum_{j=0}^{K-1} 2^{K-1-j} X_{i,j}$$

Для удобства введём вектор  $P$  такой, что  $P_i = 2^{K-1-i}$ . Тогда данное выражение примет вид:

$$y_i = \sum_{j=0}^{K-1} X_{i,j} P_j^T$$

Или:

$$\vec{y} = X P$$

Отсюда, в силу тех же самых рассуждений, получаем:

$$f(\vec{x}) = \sum_{i,j,k,m < T} {}_{4y}Q_{i,j}^{k,m} y_i y_j y_k y_m + \sum_{i,j < T} {}_{2y}Q_{i,j} y_i y_j + \sum_{i < N} {}_{1y}Q_i y_i =$$

$$\begin{aligned}
&= \sum_{i,j,k,m < T} {}_{2x'}Q_{i,j}y_iy_j {}_{2x''}Q_{k,m}y_ky_m + \sum_{i,j < T} {}_{2y}Q_{i,j}y_iy_j + \sum_{i < T} {}_{1y}Q_iy_i = \\
&= (\vec{y}^T {}_{2x'}Q\vec{y}) (\vec{y}^T {}_{2x''}Q\vec{y}) + \vec{y}^T {}_{2y}Q\vec{y} + {}_{1y}Q\vec{y} = \\
&= (X^T P^T {}_{2x'}Q P X) (X^T P^T {}_{2x''}Q P X) + X^T P^T {}_{2y}Q\vec{y} + {}_{1y}\vec{Q}^T P X = \\
&= (X^T P^T {}_{2x'}Q P X) (X^T P^T {}_{2x''}Q P X) + X^T P^T {}_{2y}Q\vec{y} + {}_{1y}\vec{Q}^T P X = \\
&, \text{ где:}
\end{aligned}$$

$${}_{1x}Q_i = \sum_{j < T} {}_{1y}Q_j P_{j,i} = \left( C_1 \sum_{j < N} R_{j,i} - C_3 2S_0 \beta M_{0,i} \right) 2^{T-1-i}$$

$$\begin{aligned}
{}_{2x}Q &= P^T {}_{2y}Q P = P^T ({}_{2R}Q + {}_{2y'}Q) P = \\
&= P^T (R^T {}_{2r}Q R + C_3 M_0 M_0^T) P = \\
&= P^T (C_2 R^T R + C_3 M_0 M_0^T) P
\end{aligned}$$

$${}_{4x}Q_{i,j}^{k,m} = (P^T {}_{2x'}Q P)_{i,j} (P^T {}_{2x''}Q P)_{k,m}$$

$$\begin{aligned}
&(P^T {}_{2x'}Q)_{i,j} = \sum_{m < T} P_{i,m}^T {}_{2x'}Q_{m,j} \implies \\
&\implies (P^T {}_{2x'}Q P)_{i,j} = \sum_{m < T} (P^T {}_{2x'}Q)_{i,m} P_{m,j} = \\
&= \sum_{k,m < T} P_{i,k}^T {}_{2x'}Q_{k,m} P_{m,j} \implies \\
&\implies {}_{4x}Q_{i,j}^{k,m} = \sum_{a,b < T} P_{i,a}^T {}_{2x'}Q_{a,b} P_{b,j} \sum_{c,d < T} P_{k,c}^T {}_{2x''}Q_{c,d} P_{d,m} = \\
&= \sum_{a,b,c,d < T} {}_{2x'}Q_{a,b} {}_{2x''}Q_{c,d} P_{i,a}^T P_{b,j} P_{k,c}^T P_{d,m} \\
&= \sum_{a,b,c,d < T} {}_{4y}Q_{a,b} P_{i,a}^T P_{b,j} P_{k,c}^T P_{d,m}
\end{aligned}$$

Конечно, давайте детально рассмотрим, как формируются значения внутри матрицы QUBO для задачи оптимизации портфеля акций с учетом ограничений на начальную стоимость и риск.



Шаг 1: Формирование линейных членов

Цель: максимизация средней доходности портфеля

Целевая функция:

$$f(x) = \sum_{i=1}^{100} r_i \sum_{k=1}^M kx_{ik}$$

Перевод в QUBO: Для перевода в QUBO необходимо выразить целевую функцию через квадраты и произведения бинарных переменных. Однако поскольку целевая функция уже линейна относительно  $x_{ik}$ , ее можно сразу перенести в линейную часть матрицы  $Q$ .

Линейные члены матрицы будут выглядеть следующим образом:

$$Q_{i,k;i',k'} = -r_i k \delta_{i,i'} \delta_{k,k'}$$

Где: -  $r_i$  — средняя доходность акции  $i$ , -  $k$  — количество акций, -  $\delta_{a,b}$  — дельта-функция Кронекера ( $\delta_{a,a} = 1$ ,  $\delta_{a,b} = 0$  при  $a \neq b$ ).

Таким образом, линейные члены учитываются только для одинаковых пар  $(i, k)$ , что обеспечивает корректное включение средней доходности в целевую функцию.

Шаг 2: Формирование квадратичных членов для штрафа за превышение начальной стоимости

Ограничение на начальную стоимость:

$$\sum_{i=1}^{100} \sum_{k=1}^M kS_i x_{ik} \leq C_{\max}$$

Штраф за превышение:

$$g_1(x) = \left( \sum_{i=1}^{100} \sum_{k=1}^M kS_i x_{ik} - C_{\max} \right)^2$$

Разложение квадратичной части:

$$\left( \sum_{i=1}^{100} \sum_{k=1}^M kS_i x_{ik} \right)^2 = \sum_{i_1=1}^{100} \sum_{k_1=1}^M \sum_{i_2=1}^{100} \sum_{k_2=1}^M (k_1 S_{i_1}) (k_2 S_{i_2}) x_{i_1 k_1} x_{i_2 k_2}$$

Включение в матрицу QUBO: Квадратичные члены для штрафа:

$$2\lambda_1 k_1 S_{i_1} k_2 S_{i_2} x_{i_1 k_1} x_{i_2 k_2}$$

Где  $\lambda_1$  — коэффициент штрафа за нарушение ограничения на начальную стоимость.

Шаг 3: Формирование квадратичных членов для штрафа за превышенный риск

Стандартное отклонение стоимости портфеля:

$$V_t = \sum_{i=1}^{100} P_{it} \sum_{k=1}^M k x_{ik}, \quad t = 1, \dots, T$$

$$\bar{V} = \frac{1}{T} \sum_{t=1}^T V_t$$

$$g_2(x) = [\sigma(x) - R_{\max}]_+^2$$

Выражение для  $\sigma(x)$ :

$$\sigma(x) = \sqrt{\frac{1}{T-1} \sum_{t=2}^T (V_t - \bar{V})^2} = \sqrt{\frac{1}{T-1} \left[ \sum_{t=2}^T V_t^2 - T\bar{V}^2 \right]}$$

Упрощенное выражение для  $\sum_{t=2}^T V_t^2$ :

$$\sum_{t=2}^T \left( \sum_{i_1=1}^{100} \sum_{k_1=1}^M P_{i_1 t} k_1 x_{i_1 k_1} \right)^2 = \sum_{i_1, i_2, k_1, k_2, t} P_{i_1 t} P_{i_2 t} k_1 k_2 x_{i_1 k_1} x_{i_2 k_2}$$

Среднее значение  $\bar{V}$ :

$$T\bar{V} = \sum_{u=1}^T V_u = \sum_{u, i_1, k_1} P_{i_1 u} k_1 x_{i_1 k_1}$$

Квадратичное выражение для  $T\bar{V}$ :

$$(T\bar{V})^2 = \left( \sum_{i_1, u, k_1} P_{i_1 u} k_1 x_{i_1 k_1} \right) \left( \sum_{i_2, v, k_2} P_{i_2 v} k_2 x_{i_2 k_2} \right) = \sum_{i_1, i_2, u, v, k_1, k_2} P_{i_1 u} P_{i_2 v} k_1 k_2 x_{i_1 k_1} x_{i_2 k_2}$$

Включение в матрицу QUBO: Квадратичные члены для штрафа за риск:

$$\Delta_{i_1, k_1; i_2, k_2}^{(2)} = \lambda_2 \frac{k_1 k_2}{T(T-1)} \sum_{t, t'=1}^T P_{i_1 t} P_{i_2 t'} (\delta_{tt'} - \frac{T}{\sum_{u, v=1}^T P_{iu} P_{iv}})$$

Где  $\lambda_2$  — коэффициент штрафа за превышение уровня риска.

Итоговая формула

Собирая все вместе, получаем:

$$Q_{(i_1 k_1), (i_2 k_2)} = -r_{i_1} k_1 \delta_{i_1, i_2} \delta_{k_1, k_2} + 2\lambda_1 k_1 S_{i_1} k_2 S_{i_2} + \lambda_2 \frac{k_1 k_2}{T(T-1)} \sum_{t, t'=1}^T P_{i_1 t} P_{i_2 t'} (\delta_{t, t'} - \frac{T}{\sum_{u, v=1}^T P_{iu} P_{iv}})$$

Таким образом, каждое значение в матрице QUBO складывается из трех частей: 1. Линейного вклада от целевой функции (доходы), 2. Штрафа за превышение начальной стоимости, 3. Штрафа за превышенный риск.

Каждое из этих значений рассчитано исходя из соответствующей части целевой функции и ограничений, что позволяет корректно решать задачу оптимизации портфеля акций методом QUBO.

$$V_i = \sum_{j=0}^{T-1} \sum_{k=0}^{N-1} P_{j,i} \sum_{m=0}^M m X_{i,m}$$

$$V_i = \sum_{j=0}^{T-1} \sum_{k=0}^{N-1} P_{j,i} \sum_{m=0}^M m X_{i,m}$$