

## 포트폴리오

### 개념

현대 포트폴리오 이론 modern portfolio theory, MPT은 해리 마코위츠에 의해 체계화된 이론으로, 자산을 분산투자하여 포트폴리오를 만들게 되면 분산투자 전보다 위험을 감소시킬 수 있다는 이론

포트폴리오이론의 가정에 따르면 투자자들은 투자안의 의사결정과정에서 고려하는 수익과 위험은 각각 평균과 분산으로 표현할 수 있으며, 포트폴리오를 구성할 경우 자산 간의 상관계수가 1인 경우가 아니라면 분산이 감소함을 통해 이익을 얻을 수 있다고 본다.

### 가정

- 합리적인투자자 : 이 가정에는 투자자는 위험회피성향을 가지고 있으며, 기대효용 극대화를 목표로 한다.
- 동질적 예측 : 동일 수익률 분포에 대해 투자자는 동질적 기대를 한다.
- 평균 분산 기준 : 기대수익은 기대값의 평균으로 측정하며, 위험은 분산으로 측정된다.
- 단일기간 모형 : 기간 동안 수익은 한 번만 발생한다.

### 수익과 위험

$n$ 개의 주식으로 구성된 포트폴리오의 기대수익률  $E(R_p)$  와 위험(분산) $\sigma_p^2$ 은 다음과 같다.

• 포트폴리오의 기대수익 :  $E(PR_n) = \sum_{i=1}^n w_i E(R_i)$ , where  $\sum_{i=1}^n w_i = 1$

• 포트폴리오 분산(위험 risk) :  $V(PR_n) = \sum_{i=1}^n w_i^2 V(R_i) + \sum_{i \neq j} w_i w_j \text{cov}(R_i, R_j)$

### 지배원리

시장에 존재하는 무수히 많은 자산을 조합하면, 수많은 포트폴리오를 만들 수 있고 이러한 포트폴리오들 중에서 동일한 위험을 지녔으나 기대수익이 높거나, 동일한 기대수익을 가져다 주지만 위험이 낮은 포트폴리오는 그렇지 않은 포트폴리오를 지배한다. 이러한 지배원리를 통해 서로 지배할 수 없는 포트폴리오들의 조합을 **효율적투자선**이라고 한다.

## 포트폴리오 기대수익 및 분산 계산방법

### 자산의 종류

무위험 자산 : 미래 가치를 현재 알 수 있는 자산 (예) 은행 예금, 정부 채권

위험 자산 : 미래 가치를 현재 알 수 없는 자산 (예) 주식, 금, 석유

수익률 : 시점 (0, t)

$$R(t) = \frac{V(t) - V(0)}{V(0)}, \quad R(t) = t \text{ 시점 수익률}, \quad V(t) = t \text{ 시점의 가치}, \quad V(0) = 0 \text{ 시점(현재)의 가}$$

$V(t)$  값을 현재 시점에서 알 수 있는지 여부에 따라 담보, 무담보

무차익 원칙 No-arbitrage principle

$V(0) = 0$  이면서 확률 1로  $V(t) \geq 0$  인 자산은 존재하지 않는다. 자금과 위험을 부담하지 않고 이익을 얻을 수 있는 거래는 존재하지 않는다. (일물일가의 법칙이라 한다)

위험과 수익 (단기 모형) 계산

(2개의 자산 선택 가능)

• 무위험 자산 (채권, \$100, T 시점에서 \$110) :  $A(0) = 100, A(t) = 110$

• 위험 자산 주식 :  $S(0) = \$80 - \begin{cases} S(t) = \$120, p = 0.2 \\ S(t) = \$60, p = 0.8 \end{cases}$

(포트폴리오 1) 10,000\$ 가지고 주식 100주, 채권 20주를 산다고 하자.

주가가 오르면 ->  $R(t) = 200 + 4000 = 4,200, p=0.2$

주가가 내리면 ->  $R(t) = 200 - 2000 = -1,800, p=0.8$

그러므로 기대 수익 =  $4,200 \cdot 0.2 + (-1,800) \cdot 0.8 = -\$600$

분산 :  $(4,200 + 120)^2 \cdot 0.2 + (-1,800 + 120)^2 \cdot 0.8 = \$5,760,000$

(포트폴리오 2) 10,000\$ 가지고 모두 주식을 산다면 125주

기대 수익 :  $-\$1,000$ , 분산 :  $\$9,000,000$

(포트폴리오 2) 10,000\$ 가지고 모두 채권 산다면 100주

기대 수익 :  $\$1,000$ , 분산 :  $\$0$

예제  portfolio.csv

(Barrick, BCE, BMO, MDS, P-C, RIM) 1일 수익률(=(오늘주가-어제주가)/(오늘주가))

다음 포트폴리오의 기대 수익율과 분산을 구하시오.

$$E(PR_n) = \sum_{i=1}^n w_i E(R_i), \quad V(PR_n) = \sum_{i=1}^n w_i^2 V(R_i) + \sum_{i \neq j}^n w_i w_j \text{cov}(R_i, R_j)$$

Portfolio	Barrick	BCE	BMO	MDS	Petro-Can	RIM
I	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6	1/6
II	1/12	1/12	1/12	3/12	3/12	3/12
III	3/12	3/12	3/12	1/12	1/12	1/12
IV	1/12	3/12	1/12	3/12	1/12	3/12
V	3/12	1/12	3/12	1/12	3/12	1/12

```

> R=as.matrix(read.csv("portfolio.csv")) #read data into matrix
> dim(R) # matrix dimension
[1] 72 6
> one=as.matrix(rep(1,72)) #all element=1 column vector
> dim(t(one)) #t-transpose
[1] 1 72
> (1/72)*t(one)%*%R #mean vector
      Barrick      BCE      BMO      MDS      Petro.Can      RIM
[1,] 0.0084475 -0.003171389 0.01027403 0.003191667 0.01553403 0.03112944

> cov(R)
      Barrick      BCE      BMO      MDS
Barrick 5.856831e-03 -1.584102e-04 2.417847e-04 0.0013731053
BCE -1.584102e-04 2.536531e-03 6.519278e-05 0.0005997942
BMO 2.417847e-04 6.519278e-05 2.016895e-03 0.0004096999
MDS 1.373105e-03 5.997942e-04 4.096999e-04 0.0068809250
Petro.Can 1.934113e-03 2.443166e-04 -2.739006e-04 0.0015499161
RIM 4.814946e-05 2.550559e-03 7.581760e-04 0.0022449750
    
```

### 포트폴리오 구성

- k개의 자산에 분산 투자할 수 있도록 각 자산의 가중치 합이 1이 되도록 구성한 내용

- 각 자산의 수익률을  $R_k$  이라 하면  $P = \sum_{i=1}^k w_i R_i, \sum w_i = 1$

- 최대 수익, 최소 위험을 얻도록 포트폴리오를 구성하는 것이 목표

## Notation

기호  $i = 1, 2, \dots, n$  (자산의 개수)

$$\text{자산 : } K_i \text{ - 자산 벡터 } \underline{k} = \begin{pmatrix} K_1 \\ K_2 \\ \dots \\ K_n \end{pmatrix}$$

$$\text{자산 벡터 기대수익률 } E(\underline{k}) = \underline{\mu} = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \\ \dots \\ \mu_n \end{pmatrix}, \text{ 공분산 행렬 } COV(\underline{k}) = \Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_{11} & \sigma_{12} & \sigma_{1n} \\ \sigma_{21} & \sigma_{22} & \sigma_{2n} \\ \sigma_{n1} & \sigma_{n2} & \sigma_{nn} \end{pmatrix}$$

자산 수익률 :  $R_i$

$$\text{자산 가중치 : } w_i \text{ - } \underline{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \dots \\ w_n \end{pmatrix}$$

포트폴리오 :  $V = \sum w_i K_i$  ( $V = \underline{w}' \underline{k}$ ), 실현 가능한 (feasible) 포트폴리오  $\sum w_i = 1$  ( $\underline{w}' \underline{1} = 1$ )

포트폴리오  $\underline{w}' \underline{k}$  기대 수익률 및 위험(분산)

기대 수익률 :  $E(V) = \underline{w}' \underline{\mu}$

분산 :  $V(V) = \underline{w}' \Sigma \underline{w}$

## 최소분산(위험) 포트폴리오 (Minimum Variance Portfolio) 구성

$$\min_{\underline{w}} \underline{w}' \Sigma \underline{w} \text{ subject to } \underline{w}' \underline{1} = 1$$

By Lagrange Multiplier Method,  $\underline{w}_{MVP} = \frac{\underline{1}' \Sigma^{-1}}{\underline{1}' \Sigma^{-1} \underline{1}}$

각 자산의 기대수익률( $\mu_i$ )과 공분산 행렬( $\Sigma$ )은 데이터로 추정 가능하다. 표본 기대수익률( $R_i$ )과 표본 공분산행렬( $S$ )을 이용하면 된다.

예제 -  포트폴리오.csv : 최소분산 포트폴리오

만약 자산의 기대 수익이 음이면 포트폴리오 구성의 의미가 없음

<pre>ds=na.omit(read.csv("포트폴리오.csv")) names(ds) K=as.matrix(ds) one0=as.matrix(rep(1,nrow(ds))) E=t((1/nrow(ds))%*(t(one0)%*K)) #expected revenue S=cov(K) #covariance matrix one=as.matrix(rep(1,nrow(S))) W=(1/sum(t(one)%*solve(S))%*(t(one)%*solve(S)) #Minimum Variance Portfolio ER=W%*t(E) #expected revenue VR=sqrt(W%*S%*t(W)) #variance of revenue</pre>	<p>GE GM McDonalds Motorola [1,] 0.574 0.096 0.226 0.101</p> <p>57%, 9.6%, 22.6%, 10.1%</p> <p>위의 가중치가 MVP임</p>
<pre>&gt; W=(1/sum(t(one2)%*solve(S))%*(t(one2)%*solve(S)) &gt; E%*t(W) [1,] 0.003010181 &gt; sqrt(W%*S%*t(W)) [1,] 0.05088227</pre>	<p>위와 같이 투자하면 기대 수익율은 0.3%이고(<math>\mu_v</math>) 표준편차(위험)은 5%이다. (<math>\sigma_v^2</math>)</p>

$$\text{최소분산(위험) 가중치는 } \underline{w}_{MVP} = \begin{pmatrix} 0.57 \\ 0.096 \\ 22.6 \\ 10.1 \end{pmatrix} \text{ ---(1)}$$

### 효율적 투자선

#### 우세 (Dominant) 정의

임의의 자산(포트폴리오)이 비교 자산에 비해 기대 수익율이 높고 표준편차(위험)가 낮은 경우 해당 자산은 비교 자산보다 우세하다고 한다.

#### 효율적 efficient 정의

임의의 포트폴리오보다 우세한 포트폴리오가 없다면 해당 포트폴리오는 효율적이라 하고, 모든 실현 가능한 포트폴리오 중 효율적인 포트폴리오 부분집합을 효율적 투자선 frontier 라고 한다.

#### 등기대선 isoexpected lines

모든 실현 가능한 포트폴리오 집합을 등기대선이란 한다.

등기대선 위에 있는 모든 포트폴리오들은 그들 가운데 최소분산을 가지는 포트폴리오에 대해 열세이다.

최소분산선 Minimum Variance Line

기대 수익  $\mu_v$  로 하는 포트폴리오 집합을 V라고 하자. 이 집합 안에 있는 포트폴리오가 동일한 기대 수익을 갖는 다른 포트폴리오에 비해 분산이 같거나 적을 경우 이 집합을 최소분산선 MVL 이라 한다.

$$\min_w \underline{w}' \underline{\Sigma} \underline{w} \text{ subject to } \underline{w}' \underline{1} = 1, \underline{w}' \underline{\mu} = \mu$$

$$2\underline{w} = \lambda_1 \underline{\mu}' S^{-1} + \lambda_2 \underline{1}' S^{-1},$$

By Lagrange Multiplier Method,  $\begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = 2M^{-1} \begin{pmatrix} \mu_v \\ 1 \end{pmatrix} \Rightarrow$  두 식을 활용하여  $\underline{w} = \mu_v \underline{b} + \underline{a}$

최소분산선 위(동일 최소분산=동일 위험 만족)에 있는 가중치(포트폴리오)는 다음 조건을 만족한다.

$$\begin{aligned} \underline{b} &= (1/2) * (M^{-1}[1,1] * \underline{\mu}' S^{-1} + M^{-1}[2,1] * \underline{1}' S^{-1}) \\ \underline{a} &= (1/2) * (M^{-1}[1,2] * \underline{\mu}' S^{-1} + M^{-1}[2,2] * \underline{1}' S^{-1}) \end{aligned} \Rightarrow \underline{w}_{MVL} = \begin{pmatrix} 0.911 \\ 0.176 \\ -0.076 \\ -0.0103 \end{pmatrix} + \mu_v \begin{pmatrix} -111.69 \\ -26.46 \\ 100.84 \\ 37.31 \end{pmatrix} \sim (2)$$

기대수익률이  $\mu_v$  이면서 최소분산 위의 포트폴리오 가중치 분산(위험)은 다음과 같다.

$$\sigma_v^2 = \underline{w}_{MVL}' S \underline{w}_{MVL} = \underline{a}' \underline{a} + 2\underline{a}' \underline{b} \mu_v + \underline{b}' \underline{b} \mu_v^2$$

그러므로 표준편차는  $\sigma_v = \sqrt{0.0033 - 0.518\mu_v + 86.1\mu_v^2} \sim (3)$

포트폴리오 가중치

- 식 (1)의 가중치는 Minimum Variance Portfolio로 최소 위험 가중치이다. (여기서는 기대수익 개념 없음)
- 식 (2)의 가중치는 기대수익이  $\mu_v$  이면서 최소 위험 가중치이므로 가중치가  $\mu_v$  의 함수이다. 예를 들면 기대 수익을 1% 얻으려고 한다면 최소 위험

<pre>M=matrix(c(t(E)%%solve(S)%%E,t(one)%%solve(S)%%E, t(E)%%solve(S)%%one,t(one)%%solve(S)%%one), nrow=2,byrow=T) M2=2*solve(M) b=0.5*(M2[1,1]*t(E)%%solve(S)+(M2[2,1])%%t(one)%%solve(S)) #b a=0.5*(M2[1,2]*t(E)%%solve(S)+(M2[2,2])%%t(one)%%solve(S)) #a a%%S%%t(a) #contant 2*a%%S%%t(b) #uv b%%S%%t(b) #uv^2 a+0.001%%b #MVP with 1% expected revenue</pre>	<pre>&gt; B GE GM McDonalds Motorola -111.6 -26.4 100.8 37.3 &gt; A GE GM McDonalds Motorola 0.911 0.17 -0.076 -0.01 &gt;#contant 0.003369275 &gt;#uv -0.5184201 &gt;#uv^2 86.11112</pre>
-------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------	-------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------

$$w_{MVL} = \begin{pmatrix} 0.911 \\ 0.176 \\ -0.076 \\ -0.0103 \end{pmatrix} + 0.01 * \begin{pmatrix} -111.69 \\ -26.46 \\ 100.84 \\ 37.31 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -0.21 \\ -0.08 \\ 0.93 \\ 0.36 \end{pmatrix} \rightarrow \text{가중치가 음수이므로 가능한 포트폴리오를 구성할 수 없다.} \rightarrow \text{feasible 하지 않음}$$

만약 기대 수익율을 0.6%로 하면,  $w'_{MVL} = (0.24, 0.017, 0.528, 0.214) \sim (4)$

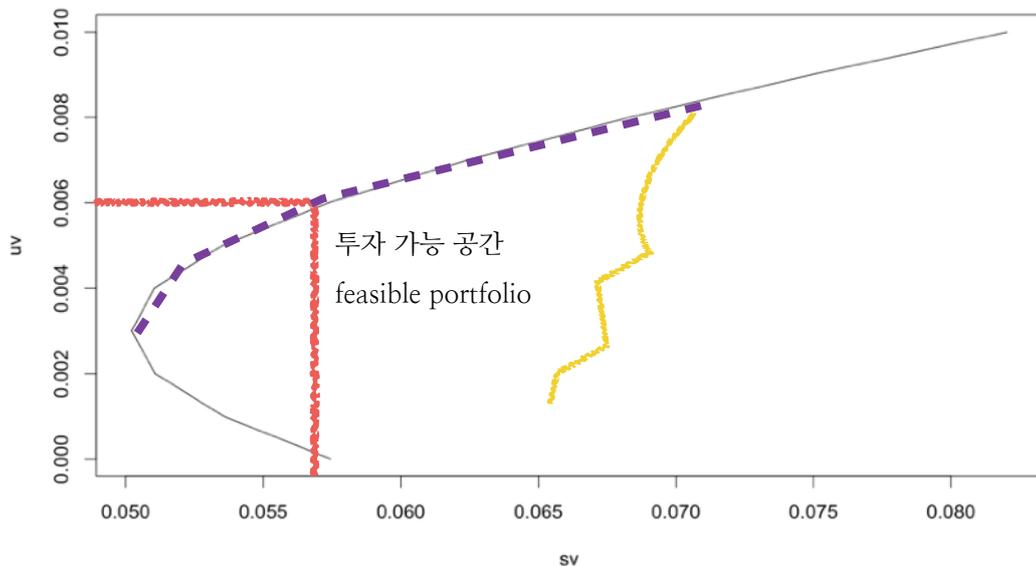
### Feasible Portfolio

MVL : (y-축 =  $\mu_V$ , x-축  $\sigma_V$ )을 그리자.

efficient set (효율적인 투자선) : MVL(포물선 형태를 가지고 있고 포물선 선 상의 값이 투자 최적 포트폴리오임) 에서 위 부분에 해당되는 부분(보라색 선-효율적인 투자선), 이 선상에서 포트폴리오를 구성해야 최소분산을 갖는다. 식(4)의 가중치가 0.6% 수익율을 가지며 최소분산 포트폴리오를 구성한다.

efficient set에서는 기대수익이 증가하면 위험(표준편차)도 증가하게 된다.

uv0=0.006 sqrt(0.0033-0.518*uv0+86.1*uv0**2)	표준편차(위험) = 0.057 (5.7%), 기대수익 0.6%인 경우
-------------------------------------------------	----------------------------------------



무위험 자산과 위험자산 포트폴리오 구성

평균-분산 포트폴리오 이론

위험자산(MVL 포트폴리오 선 상, 수익  $\mu_V$ )의 가중치  $w$ , 무위험자산(수익  $\mu_F$ )에  $(1-w)$  가중치를 준 포트폴리오 구성하였다고 하자. 새로운 포트폴리오의 수익은  $R_{New} = wR_V + (1-w)R_F$

• 새 포트폴리오의 기대수익 :  $E(R_{New}) = wE(R_V) + (1-w)R_F \sim (7)$

• 새 포트폴리오의 분산 :  $V(R_{New}) = w^2V(R_V) = w^2\sigma_V^2 \sim (5)$

• 그러므로  $E(R_{New}) = \mu_{V_{new}} = R_F + w(E(R_V) - R_F) = R_F + \sqrt{\frac{\sigma_{V_{new}}^2}{\sigma_V^2}}(E(R_V) - R_F) = R_F + \frac{\sigma_{V_{new}}}{\sigma_V}(\mu_V - R_F)$

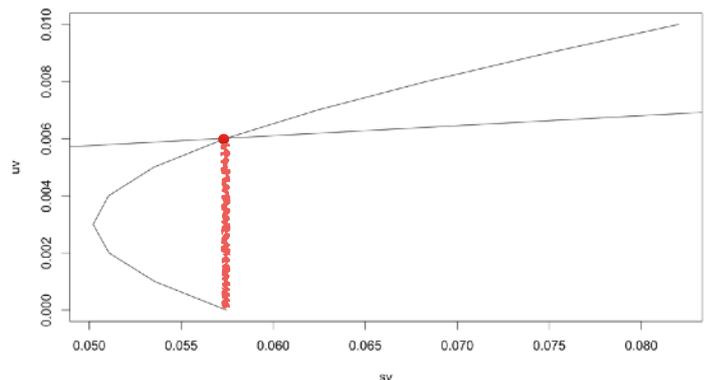
• (선형) 포트폴리오 선 :  $\mu_{V_{new}} = R_F + \frac{(\mu_V - R_F)}{\sigma_V} \sigma_{V_{new}}$

(예제) 투자 자산의 기대수익을 0.006( $\mu_V$ ), 표준편차 0.057( $\sigma_V$ )이고 무위험 자산 수익률을 0.4%( $R_F$ )라 하면,

선형의 포트폴리오 :  $\mu_{V_{new}} = 0.004 + 0.00351\sigma_{V_{new}} \sim (6)$

<pre>uv=seq(0,0.01,0.001); sv=sqrt(0.0033-0.518*uv+86.1*uv**2) plot(uv~sv,type="l") abline(a=0.004,b=0.002/0.057)</pre>	<p><math>\mu_{new} = 0.00417</math> (계산실수, 수정) <math>E(R_{new})</math>  <math>w = 0.091</math> (위험자산 가중치)</p>
-------------------------------------------------------------------------------------------------------------------------	-------------------------------------------------------------------------------------------------------------------

- 식(3)과 식(6)를 같게 놓고 빨간 점 ( $\mu_{V_{new}}, \sigma_{V_{new}}$ ) 를 구한 후 식 (7)를 넣으면 위험자산의 가중치  $w=0.091$ 를 구할 수 있다.
- 위험자산의 가중치는 9.1%이고 무위험자산의 가중치는 90.7%이다.
- 위험자산의 가중치가 낮은 이유는 위험(표준편차)이 높아 5.18% (수익은 0.417%인데) 위험자산 투자 가중치가 낮음



포트폴리오 구성 절차

- 위험자산들로 MVL과 가중치  $w$  (1) - (식(4))에 의해 구하고 가중치의 평균수익과 표준편차 구함
- 위험자산과 무위험자산의 가중치를 구한다. 위험자산 가중치  $w=0.091$ , 무위험자산 가중치  $(1-w)=0.907$
- 그러므로 위험 자산들의 가중치는 (1)\*(2)가 최종 가중치이다.  $0.091 * (0.24, 0.017, 0.528, 0.214)$