

Markowitz : Optimisatⁿ du PF.

PF Type : n actifs risqués : $x = \{ \text{Actifs} \}$

Soit un PF de rentabilité stochastique \tilde{x} , de n actifs risqués de part δ_i , et de rentabilité \tilde{x}_i .

$$W_0(1 + \tilde{x}) = W_0 \delta_1(1 + \tilde{x}_1) + \dots + W_0 \delta_n(1 + \tilde{x}_n) \quad \Bigg| \quad \sum_{i=1}^n \delta_i = 1$$

$$1 + \tilde{x} = \sum_{i=1}^n \delta_i (1 + \tilde{x}_i)$$

$$1 + \tilde{x} = \sum_{i=1}^n \delta_i + \sum_{i=1}^n \delta_i \tilde{x}_i$$

$$\Rightarrow \tilde{x} = \sum_{i=1}^n \delta_i \tilde{x}_i$$

Calcul de l'espérance du PF :

$$E(\tilde{x}) = E\left(\sum_{i=1}^n \delta_i \tilde{x}_i\right)$$

$$= \sum_{i=1}^n E(\tilde{x}_i) \cdot \delta_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \delta_i \cdot p_i = \delta^T \cdot p \quad (\delta, p) \in \mathcal{CG}(\mathbb{R}^n)$$

Calcul de la Variance :

$$\text{Var}(\tilde{x}) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n \delta_i \tilde{x}_i\right)$$

$$= E\left((\tilde{x} - E(\tilde{x}))^2\right)$$

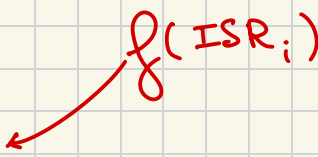
$$= E\left(\left(\sum_{i=1}^n \delta_i \cdot \tilde{x}_i - \sum_{i=1}^n \delta_i \cdot p_i\right)^2\right)$$

$$= E\left(\sum_{i=1}^n \delta_i (\tilde{x}_i - p_i)^2\right)$$

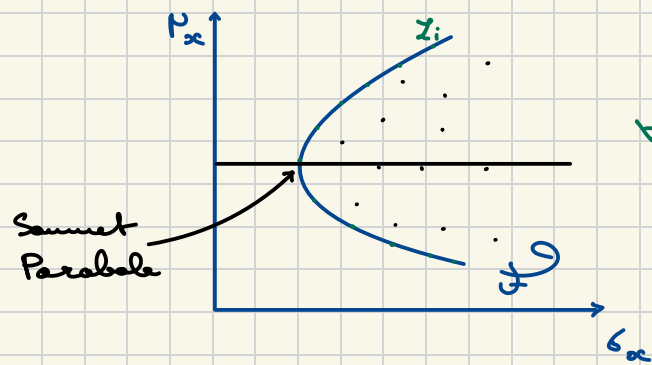
$$= E\left(\sum_{\substack{i=1 \\ i \neq j}}^n \sum_{j=1}^n \delta_i \delta_j (\tilde{x}_i - p_i)(\tilde{x}_j - p_j)\right)$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \delta_i \delta_j E((\tilde{x}_i - p_i)(\tilde{x}_j - p_j))$$

$$\text{Var}(\tilde{x}) = \sum_{i=1}^n \sum_{\substack{j=1 \\ j \neq i}}^n \delta_i \delta_j \text{cov}(\tilde{x}_i, \tilde{x}_j)$$

On cherche δ / arg max $E(\tilde{x})$ s.t. $\begin{cases} \delta e_1 = 1 \\ \text{Var}(\tilde{x}) = \bar{\sigma}^2 \end{cases}$ 

Schématiser:



$\forall z_i \in \mathcal{F}$, avec $\begin{cases} \mathcal{F}: \text{frontière de moindre risque} \\ z_i: \text{portefeuille de rentabilité} \\ \hat{\mu}_x \text{ mesé, pour } \bar{\sigma} \text{ donné.} \end{cases}$

On résout pour $\mu^* \in \mathbb{R}$: $\min_{\{\delta\}} \text{Var}(\tilde{x})$ s.t. $\begin{cases} E(\tilde{x}) = \mu^T \delta = \mu^* \\ \delta^T I = 1 \end{cases}$

Mathématiquement, la variance précédemment démontrée s'écrit : $\text{Var}(\tilde{x}) = \delta^T \Sigma \delta$

On résout dans \mathbb{R}^m : $\min \frac{1}{2} \delta^T \Sigma \delta$ s.t. $\begin{cases} \delta^T \mu = \bar{\mu} \\ \delta^T I = 1 \end{cases}$

$$\mathcal{L}(\delta; \lambda; \gamma) = \frac{1}{2} \delta^T \Sigma \delta - \lambda (\delta^T I - 1) - \gamma (\delta^T \mu - \bar{\mu})$$

CPO :

$$\nabla_{\delta} \mathcal{L} = \delta \Sigma - \lambda I - \gamma \mu \stackrel{!}{=} 0 \quad \delta \in \mathcal{M}_{m \times 1}(\mathbb{R}^m)$$

$$\delta \Sigma = \lambda I + \gamma \mu$$

$$\Rightarrow \delta = \Sigma^{-1} [\lambda I + \gamma \mu] \text{ Avec } \begin{cases} I^T \delta = 1 \\ \mu^T \delta = \bar{\mu} \end{cases}$$

En injectant δ :

$$\begin{cases} I^T \Sigma^{-1} [\lambda I + \gamma \mu] = 1 \\ \mu^T \Sigma^{-1} [\lambda I + \gamma \mu] = \bar{\mu} \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} I^T \Sigma^{-1} I \lambda + I^T \Sigma^{-1} \mu \gamma = 1 \\ \mu^T \Sigma^{-1} I \lambda + \mu^T \Sigma^{-1} \mu \gamma = \bar{\mu} \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} A \lambda + B \gamma = 1 \\ B \lambda + C \gamma = \bar{\mu} \end{cases} \quad \left| \begin{array}{l} A = I^T \Sigma^{-1} I \\ B = I^T \Sigma^{-1} \mu \\ C = \mu^T \Sigma^{-1} \mu \end{array} \right.$$

Sait le système :
$$\begin{pmatrix} A & B \\ B & C \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda \\ \gamma \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} I \\ \bar{P} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} \lambda \\ \gamma \end{pmatrix} = \frac{1}{AC-B^2} \begin{pmatrix} C & -B \\ -B & A \end{pmatrix} \begin{pmatrix} I \\ \bar{P} \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} \lambda = \frac{1}{AC-B^2} (CI - B\gamma) = \frac{1}{AC-B^2} (C - \bar{P}B) \\ \gamma = \frac{1}{AC-B^2} (A\bar{P} - BI) = \frac{1}{AC-B^2} (A\bar{P} - B) \end{cases}$$

Et ainsi :
$$\delta = \Sigma^{-1} \left[\frac{1}{AC-B^2} (C - \bar{P}B) + \frac{\nu}{AC-B^2} (A\bar{P} - B) \right]$$

$$\delta = \frac{\Sigma^{-1}}{D} [(C - \bar{P}B) + \nu(A\bar{P} - B)]$$