

Forma cuadrática para el modelo de Harry-Markovitz

Varianza covarianza

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1\sigma_2 \\ \sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{bmatrix}$$

$$a = \begin{bmatrix} \alpha \\ 1 - \alpha \end{bmatrix} \text{ donde } \alpha \text{ es un porcentaje de inversión}$$

$$a^T \Sigma a = \begin{bmatrix} \alpha \\ 1 - \alpha \end{bmatrix}^T \begin{bmatrix} \sigma_1^2 & \sigma_1\sigma_2 \\ \sigma_1\sigma_2 & \sigma_2^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha \\ 1 - \alpha \end{bmatrix} = \alpha^2\sigma_1^2 + \sigma_2^2(1-\alpha)^2 - 2\alpha(1-\alpha)\sigma_1\sigma_2$$

$$FC = \alpha^2\sigma_1^2 + \sigma_2^2(1-\alpha)^2 - 2\alpha(1-\alpha)\sigma_1\sigma_2$$

$$\min_{\alpha} a^T \Sigma a$$

$$\frac{dFC}{d\alpha} = 0$$

$$\alpha^* = \frac{\sigma_2^2}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2} \text{ si no hay covarianza}$$

$$\alpha^* = \frac{\sigma_2^2 - \sigma_2\sigma_1}{\sigma_1^2 + \sigma_2^2 - 2\sigma_2\sigma_1} \text{ si hay covarianza}$$

Generalización de forma cuadrática y el mínimo

$$\Sigma_n X_n$$

$$a_n X_1$$

$$FC = a' \Sigma a$$

$$\min_{\alpha} a' \Sigma a$$

$$\text{s.t. } i' a = 1$$

Por el lagrange (λ : es un número mayor a cero)

$$L = a' \Sigma a - \lambda(i' a - 1)$$

$$\frac{dL}{da} = a' \Sigma - \lambda i' = 0$$

$$\frac{dL}{d\lambda} = (i' a - 1) = 0$$

De la primera:

$$1) a' \Sigma = \lambda i'$$

$$2) i' a = 1$$

Se transpone la 1) y se tiene:

$$\Sigma a = \lambda i$$

Despejando a :

$$1a) a = \lambda \Sigma^{-1} i$$

Sustituyendo en la segunda:

$$i'(\lambda \Sigma^{-1} i) = 1$$

Arreglando términos:

$$\lambda i'_{1xn} \Sigma_{n \times n}^{-1} i_{nx1} = 1$$

Por tanto:

$$\lambda = (i'_{1xn} \Sigma_{n \times n}^{-1} i_{nx1})^{-1}$$

Finalmente sustituyendo en la 1a)

$$a_{nx1}^* = (i'_{1xn} \Sigma_{n \times n}^{-1} i_{nx1})^{-1} \Sigma_{n \times n}^{-1} i_{nx1}$$

Mínimo de FC

$$\frac{dFC^2}{d^2 a} = 2\Sigma > 0$$

Práctica de selección de cartera óptima

De la base de datos anexa de 27 precios de emisoras de México realiza lo siguiente:

- 1) Tomar tasas de crecimiento diario
- 2) Calcular la matriz de variación covarianza de las 27
- 3) Elige 6 de ellas con la varianza menor
- 4) Aplica la minimización del riesgo y calcula el riesgo para todos los posibles pares sobre las 6 elegidas
- 5) Aplica la minimización del riesgo y calcula el riesgo para todos los posibles tercias sobre las 6 elegidas
- 6) Aplica la minimización del riesgo y calcula el riesgo para todos los posibles cuartetos sobre las 6 elegidas
- 7) Aplica la minimización del riesgo y calcula el riesgo para todos las 6 elegidas
- 8) Aplica la minimización del riesgo y calcula el riesgo para todos las 27 emisoras
- 9) Interpreta los resultados de 4 a 8 indicando cuáles son las emisoras preferidas en cada inciso
- 10) Explica cuáles son las mejores carteras

Modelo de factor común

Método alternativo para encontrar una dinámica común

de múltiples series de tiempo

$$\begin{bmatrix} y_{1t} \\ y_{2t} \\ y_{3t} \\ y_{4t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \\ \lambda_4 \end{bmatrix} f_t + \begin{bmatrix} \varepsilon_{1t} \\ \varepsilon_{2t} \\ \varepsilon_{3t} \\ \varepsilon_{4t} \end{bmatrix}$$

Donde $\varepsilon_{jt} \sim N(0, \sigma_j^2)$ donde $j = 1, \dots, 4$

En forma matricial

$$y_t = H f_t + \varepsilon_t$$

Descomposición de la varianza:

$$var(y_{jt}) = \lambda_j^2 var(f_t) + \sigma_j^2 + 2cov(\varepsilon_t, f_t)$$

Pero se asume $cov(\varepsilon_t, f_t) = 0$

$$var(y_{jt}) = \lambda_j^2 var(f_t) + \sigma_j^2$$

Dividiendo entre $var(y_{jt})$:

$$1 = \lambda_j^2 \frac{var(f_t)}{var(y_{jt})} + \frac{\sigma_j^2}{var(y_{jt})}$$

Descompsición de la varianza:

$$100 = \% \text{Común} + \% \text{específico}$$

Estimación: (λ, σ^2, f_t) para la siguiente clase

Práctica 2: generar un proceso para el modelo de factor dinámico

con 4 series

Parámetros:

$$\begin{bmatrix} \lambda_1 = 0.8 \\ \lambda_2 = 0.5 \\ \lambda_3 = 0.3 \\ \lambda_4 = 0.1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} \sigma_1^2 = 1 \\ \sigma_2^2 = 2 \\ \sigma_3^2 = 4 \\ \sigma_4^2 = 1.5 \end{bmatrix}$$

Dinámica para f_t :

$$f_t = c + \phi_1 f_{t-1} + v_t$$

Donde $v_t \sim N(0, 1)$

$$c = 1$$

$$\phi_1 = 0.3$$

Procedimiento:

Paso 1:

$$f_0 = \frac{c}{1-\phi_1}$$

Paso 2:

Obtener un error $v_1 \sim N(0, 1)$

Paso 3:

$$f_1 = c + \phi_1 f_0 + v_1$$

Paso 4:

$$\begin{bmatrix} y_{1t} \\ y_{2t} \\ y_{3t} \\ y_{4t} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \lambda_3 \\ \lambda_4 \end{bmatrix} f_1 + \begin{bmatrix} \varepsilon_{11} \\ \varepsilon_{21} \\ \varepsilon_{31} \\ \varepsilon_{41} \end{bmatrix}$$

Obtener 4 errores $\varepsilon_1 \sim N(0, \sigma_1^2), \varepsilon_2 \sim N(0, \sigma_2^2), \varepsilon_3 \sim N(0, \sigma_3^2), \varepsilon_4 \sim N(0, \sigma_4^2)$

Paso 5:

$$f_2 = c + \phi_1 f_1 + v_2$$

Repetir de 2 a 5, 500 veces, es decir, $T = 500$

Graficar la y_t contra f_t

Nota: se pueden generar los 500 errores de v_t y los 500 ε_{jt} para $j = 1, 2, 3, 4$ y entonces aplicar una fórmula y copiarla 500 veces