

リスクの数理

上原 崇人 (慶應義塾大学)

確率空間 (Ω, \mathcal{F}, P) .

・ $\Omega \neq \emptyset$: (標本) 集合,

・ $\mathcal{F} \subset 2^\Omega \leftarrow$ 部分集合の族 : σ -加法族 (情報系) i.e.

(i) $\Omega \in \mathcal{F}$, (ii) $A \in \mathcal{F} \implies A^c \in \mathcal{F}$, (iii) $A_i \in \mathcal{F} (i \in \mathbb{N}) \implies \cup_{i \in \mathbb{N}} A_i \in \mathcal{F}$.

・ $P : \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$: 確率測度 i.e. (a) $P(\Omega) = 1$,

(b) $A_i \in \mathcal{F} (i \in \mathbb{N})$ with $A_i \cap A_j = \emptyset (i \neq j) \implies P(\cup_{i \in \mathbb{N}} A_i) = \sum_{i \in \mathbb{N}} P(A_i)$.

用語 $\omega \in \Omega$: 標本, $A \in \mathcal{F}$: 事象, $P(A) \in [0, 1]$: A の 確率.

解釈 Ω はこれから起こるシナリオ全体で, P はその確率である.

確率空間 (Ω, \mathcal{F}, P) は既知とする.

定義 (確率変数)

$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$: 確率変数 $\stackrel{\text{def}}{\iff} X : \mathcal{F}$ -可測 i.e.

$X^{-1}((-\infty, a]) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in (-\infty, a]\} \in \mathcal{F} \quad (a \in \mathbb{R})$.

解釈 確率法則 P に従って Ω の中から未知の標本 $\omega \in \Omega$ が選ばれ,
それに従って実現値 (例えば会社の資産) $X(\omega)$ が観測される.

$X : \Omega \rightarrow \mathbb{R} : \text{確率変数} \stackrel{\text{def}}{\iff} X : \mathcal{F}\text{-可測 i.e.}$
 $X^{-1}((-\infty, a]) = \{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \in (-\infty, a]\} \in \mathcal{F} \quad (\forall a \in \mathbb{R}).$

記号 $\mathcal{L}^0(\Omega) = \mathcal{L}^0(\Omega, \mathcal{F}) : \text{確率変数 } X : \Omega \rightarrow \mathbb{R} \text{ 全体の集合.}$
 $\longleftarrow \text{実ベクトル空間になる.}$

例 1 $\mathcal{F} = 2^\Omega$ のとき, 全ての関数 $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ は確率変数.

例 2 $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$ のとき, 確率変数 $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ は定数 $X \equiv m$.

実際, $\omega_0 \in \Omega$ を固定して $m = X(\omega_0) \in \mathbb{R}$ とおく.

- ・ $\omega_0 \in X^{-1}((-\infty, m]) \in \{\emptyset, \Omega\}$ より, $X^{-1}((-\infty, m]) = \Omega$.
 - ・ $a < m$ のとき, $\omega_0 \notin X^{-1}((-\infty, a]) \in \{\emptyset, \Omega\}$ より, $X^{-1}((-\infty, a]) = \emptyset$.
- $$X^{-1}(\{m\}) = X^{-1}((-\infty, m]) - \bigcup_{a < m} X^{-1}((-\infty, a]) = \Omega. \quad \therefore X \equiv m.$$

記号 実数 $m \in \mathbb{R}$ と定数関数 $X \equiv m$ を同一視する : $\mathbb{R} \subset \mathcal{L}^0(\Omega)$.

- (Ω, \mathcal{F}, P) : 確率空間, $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$: 確率変数.

$$\rightsquigarrow E[X] = \int_{\Omega} X(\omega) P(d\omega) \in \mathbb{R} : X \text{ の } \underline{\text{期待値}}.$$

期待値の性質

(1) $E[aX + bY] = aE[X] + bE[Y]$ ($X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$: 確率変数, $a, b \in \mathbb{R}$).

(2) $E[\mathbb{I}_A] = P(A)$ ($A \in \mathcal{F}$). ただし, $\mathbb{I}_A : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$,

$$\mathbb{I}_A(\omega) = \begin{cases} 1 & (\omega \in A) \\ 0 & (\omega \notin A). \end{cases}$$

- $\mathcal{X} \subset \mathcal{L}^0(\Omega)$: 線形部分空間 (考えられる確率変数全体).

例 $\mathcal{X} = \mathcal{L}^p(\Omega) = \mathcal{L}^p(\Omega, \mathcal{F}, P) = \{X \in \mathcal{L}^0(\Omega) \mid \|X\|_p < \infty\}$ ($p \in [1, \infty]$).

$$\text{ただし, } \|X\|_p := \begin{cases} E[|X|^p]^{1/p} & (p < \infty) \\ \inf\{r \mid P(|X| \leq r) = 1\} & (p = \infty). \end{cases}$$

仮定 $\mathbb{R} \subset \mathcal{X}$.

確率変数 $X \in \mathcal{X}$ に対して, 1 期間後のリスク $\rho(X) \in \mathbb{R}$ を与える.

定義 ((貨幣的) リスク尺度)

$\rho : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R} : \underline{\text{リスク尺度}} \text{ (normalized monetary risk measure)} \stackrel{\text{def}}{\iff}$

(0) (正規化条件) $\rho(0) = 0$.

(1) (単調性) $X, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies \rho(X) \geq \rho(Y)$.

(2) (キャッシュ不変性) $X \in \mathcal{X}, m \in \mathbb{R} \implies \rho(X + m) = \rho(X) - m$.

注 $P(X \leq Y) = P(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq Y(\omega)\})$.

解釈 (1) 資産が多ければ, リスクは少なくなる.

(2) 安全資産があれば, その分リスクは少なくなる. ただし, 金利はゼロとする.

リスク尺度の可視化

- $\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R} \rightsquigarrow \mathcal{A}_\rho := \{X \in \mathcal{X} \mid \rho(X) \leq 0\}$: 受容集合.

定義 (受容集合)

$$\mathcal{A} \subset \mathcal{X} : \text{受容集合 (acceptance set)} \stackrel{\text{def}}{\iff}$$

(0) $\mathcal{A} \cap \mathbb{R} = [0, \infty)$.

(1) $X \in \mathcal{A}, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies Y \in \mathcal{A}.$

(2) $X \in \mathcal{X} \implies \{m \in \mathbb{R} \mid X + m \in \mathcal{A}\} \subset \mathbb{R} : \text{閉集合} \notin \{\emptyset, \mathbb{R}\}.$

注 $\mathcal{A}(X) := \{m \in \mathbb{R} \mid X + m \in \mathcal{A}\} = [m_X, \infty)$: 区間 ($m_X \in \mathbb{R}$).

∴) $m_0 \in \mathcal{A}(X)$, $m \geq m_0$ ならば, $X + m \geq X + m_0 \in \mathcal{A}$ で $X + m \in \mathcal{A}$ より, $m \in \mathcal{A}(X)$. よって, 閉集合 $\mathcal{A}(X) \notin \{\emptyset, \mathbb{R}\}$ は $[m_X, \infty)$ の形の区間である.

$\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$: リスク尺度 (normalized monetary risk measure) $\stackrel{\text{def}}{\iff}$

- (0) (正規化条件) $\rho(0) = 0$. 特に, $\rho(m) = -m$ ($m \in \mathbb{R}$).
- (1) (単調性) $X, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies \rho(X) \geq \rho(Y)$.
- (2) (キャッシュ不変性) $X \in \mathcal{X}, m \in \mathbb{R} \implies \rho(X + m) = \rho(X) - m$.

$\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$: 受容集合 (acceptance set) $\stackrel{\text{def}}{\iff}$

- (0) $\mathcal{A} \cap \mathbb{R} = [0, \infty)$.
- (1) $X \in \mathcal{A}, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies Y \in \mathcal{A}$.
- (2) $X \in \mathcal{X} \implies \mathcal{A}(X) := \{m \in \mathbb{R} \mid X + m \in \mathcal{A}\} = [\rho(X), \infty)$.

補題

- ・ リスク尺度 $\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ に対して, $\mathcal{A}_\rho := \{X \in \mathcal{X} \mid \rho(X) \leq 0\}$ は受容集合.
- ・ 受容集合 $\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$ に対して, $\rho_{\mathcal{A}}: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}, \mathcal{A}(X) = [\rho_{\mathcal{A}}(X), \infty)$ はリスク尺度.

- $\{\text{リスク尺度}\} \stackrel{1:1}{\longleftrightarrow} \{\text{受容集合}\}.$

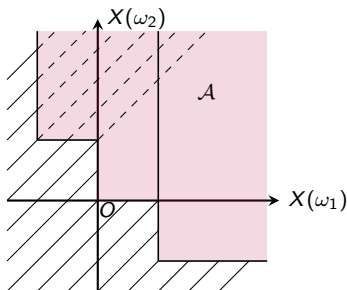
$\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$: 受容集合 (acceptance set) $\stackrel{\text{def}}{\iff}$

(0) $\mathcal{A} \cap \mathbb{R} = [0, \infty)$.

(1) $X \in \mathcal{A}, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies Y \in \mathcal{A}$.

(2) $X \in \mathcal{X} \implies \mathcal{A}(X) := \{m \in \mathbb{R} \mid X + m \in \mathcal{A}\} = [\rho(X), \infty)$.

例 $\Omega = \{\omega_1, \omega_2\}, \mathcal{F} = 2^\Omega = \{\emptyset, \{\omega_1\}, \{\omega_2\}, \Omega\}, \mathcal{X} = \mathcal{L}^0(\Omega, \mathcal{F})$.



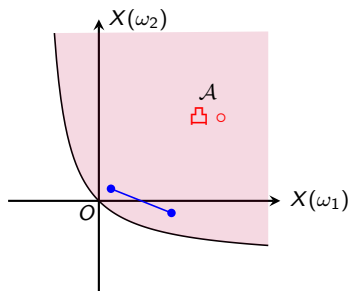
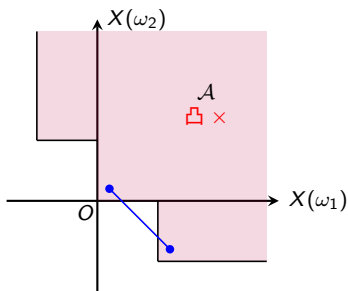
注 $\dim \mathcal{X} < \infty$ のとき, $\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$ が受容集合

\iff (0), (1) + (2)' $\mathcal{A} \subset \mathcal{X}$ が (ノルムに関する) 閉集合.

定義 (凸リスク尺度 (Convex Risk Measure))

リスク尺度 $\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ が 凸リスク尺度

$\stackrel{\text{def}}{\iff} \mathcal{A}_\rho$ が凸 i.e. $X, Y \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \in [0, 1] \implies \lambda X + (1 - \lambda)Y \in \mathcal{A}_\rho$.



命題 (同値条件)

(1) \mathcal{A}_ρ が凸 i.e. $X, Y \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \in [0, 1] \implies \lambda X + (1 - \lambda)Y \in \mathcal{A}_\rho$.

(2) 凸性 (convexity)

$$X, Y \in \mathcal{X}, \lambda \in [0, 1] \implies \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y).$$

(3) 準凸性 (quasi-convexity)

$$X, Y \in \mathcal{X}, \lambda \in [0, 1] \implies \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \max\{\rho(X), \rho(Y)\}.$$

(1) \implies (2) : $X, Y \in \mathcal{X}$ に対して, $\tilde{X} = X + \rho(X)$, $\tilde{Y} = Y + \rho(Y)$ とおくと,
 $\rho(\tilde{X}) = \rho(X + \rho(X)) = \rho(X) - \rho(X) = 0$ より $\tilde{X} \in \mathcal{A}_\rho$, 同様に $\tilde{Y} \in \mathcal{A}_\rho$ となる.
 $\lambda \in [0, 1]$ に対して, $\lambda \tilde{X} + (1 - \lambda)\tilde{Y} \in \mathcal{A}_\rho$ より,

$$\begin{aligned} 0 &\geq \rho(\lambda \tilde{X} + (1 - \lambda)\tilde{Y}) = \rho(\{\lambda X + (1 - \lambda)Y\} + \{\lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y)\}) \\ &= \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) - \{\lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y)\}. \end{aligned}$$

(2) \implies (3) : $X, Y \in \mathcal{X}, \lambda \in [0, 1]$ に対して,

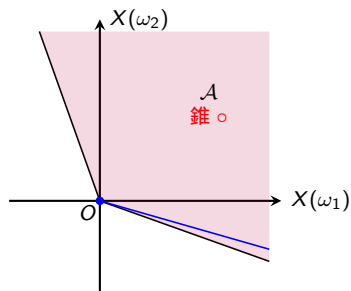
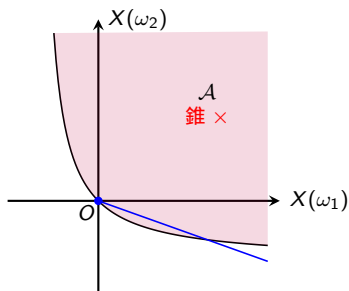
$$\begin{aligned} \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) &\leq \lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y) \\ &\leq \lambda \max\{\rho(X), \rho(Y)\} + (1 - \lambda) \max\{\rho(X), \rho(Y)\} = \max\{\rho(X), \rho(Y)\}. \end{aligned}$$

(3) \implies (1) : $X, Y \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \in [0, 1]$ とすると, $\max\{\rho(X), \rho(Y)\} \leq 0$ より,
 $\rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq 0$. よって, $\lambda X + (1 - \lambda)Y \in \mathcal{A}_\rho$.

定義 (コヒーレントリスク尺度 (Coherent Risk Measure))

凸リスク尺度 $\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ が コヒーレントリスク尺度

$\stackrel{\text{def}}{\iff} \mathcal{A}_\rho$ が錐 i.e. $X \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \geq 0 \implies \lambda X \in \mathcal{A}_\rho$.



命題 (同値条件)

(1) \mathcal{A}_ρ が錐 i.e. $X \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \geq 0 \implies \lambda X \in \mathcal{A}_\rho$.

(2) 正斉次性 (positive homogeneity)

$$X \in \mathcal{X}, \lambda \geq 0 \implies \rho(\lambda X) = \lambda \rho(X).$$

証明

(1) \implies (2) : $X \in \mathcal{X}, \lambda \geq 0$ に対して, $\tilde{X} = X + \rho(X) \in \mathcal{A}_\rho$ とおくと,

$$0 \geq \rho(\lambda \tilde{X}) = \rho(\lambda X + \lambda \rho(X)) = \rho(\lambda X) - \lambda \rho(X)$$

より $\rho(\lambda X) \leq \lambda \rho(X)$. ここで, $\rho(\lambda X) < \lambda \rho(X)$ と仮定すると, $\lambda > 0$ であり,
 $k = \rho(X) - \rho(\lambda X)/\lambda > 0$ とおくと,

$$0 = \rho(\lambda X) - \lambda \rho(X) + \lambda k = \rho(\lambda \{X + \rho(X) - k\})$$

より, $\lambda \{X + \rho(X) - k\} \in \mathcal{A}_\rho$. ここで \mathcal{A}_ρ は錐より, $X + \rho(X) - k \in \mathcal{A}_\rho$ だが,
 これは $\rho(X) - k \in \mathcal{A}_\rho(X) = [\rho(X), \infty)$ で矛盾する. よって, $\rho(\lambda X) = \lambda \rho(X)$.

(2) \implies (1) : $X \in \mathcal{A}_\rho, \lambda \geq 0$ とすると, $\rho(\lambda X) = \lambda \rho(X) \leq 0$ より $\lambda X \in \mathcal{A}_\rho$.

• $\rho: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$: リスク尺度.

(a) (凸性) $\rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda\rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y) \quad (\lambda \in [0, 1]).$

(b) (正斉次性) $\rho(\lambda X) = \lambda\rho(X) \quad (\lambda \geq 0).$

(c) (劣加法性 (subadditivity)) $\rho(X + Y) \leq \rho(X) + \rho(Y).$

定理

(1) (a), (b) が成り立てば, (c) も成り立つ.

(2) (b), (c) が成り立てば, (a) も成り立つ.

(3) \mathcal{X} が次の条件をみたすとき, (c), (a) が成り立てば, (b) も成り立つ.

(条件) $X \in \mathcal{X} \implies |X| \in \mathcal{X}.$

証明

$$(1) \rho(X + Y) = 2\rho\left(\frac{1}{2}X + \frac{1}{2}Y\right) \leq 2\left\{\frac{1}{2}\rho(X) + \frac{1}{2}\rho(Y)\right\} = \rho(X) + \rho(Y).$$

$$(2) \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \rho(\lambda X) + \rho((1 - \lambda)Y) = \lambda\rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y).$$

- (a) (凸性) $\rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda\rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y) \quad (\lambda \in [0, 1]).$
- (b) (正齊次性) $\rho(\lambda X) = \lambda\rho(X) \quad (\lambda \geq 0).$
- (c) (劣加法性 (subadditivity)) $\rho(X + Y) \leq \rho(X) + \rho(Y).$

$$(c), (a) + "X \in \mathcal{X} \implies |X| \in \mathcal{X}" \implies (b)$$

Step 1 $\lambda \in [0, 1]$ のとき, $\rho(\lambda X) \leq \lambda \rho(X)$ が成り立つ.

(\because) (a) $\forall \lambda, \rho(\lambda X) = \rho(\lambda X + (1 - \lambda)0) \leq \lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(0) = \lambda \rho(X).$

Step 2 $\lambda \geq 1$ のとき, $\lambda\rho(X) \leq \rho(\lambda X)$ が成り立つ.

(\because) Step 1 より, $\lambda\rho(X) = \lambda\rho(\lambda^{-1}\lambda X) \leq \lambda\lambda^{-1}\rho(\lambda X) = \rho(\lambda X)$ となる.

Step 3 $\lambda = n \geq 1$ が整数のとき, (b) が成り立つ.

(\because) (c) より $\rho(nX) \leq n\rho(X)$ となるので, Step 2 より $\rho(nX) = n\rho(X)$ となる.

Step 4 $\lambda \geq 0$ が有理数のとき, (b) が成り立つ.

(\because) $\lambda = 0$ のとき (b) は成り立つ. $\lambda = \frac{n}{m}$ ($m, n \geq 1$ は整数) とする. Step 3 と

$$\frac{1}{m}\rho(X) = \frac{1}{m}\rho\left(m\frac{1}{m}X\right) = \rho\left(\frac{1}{m}X\right) \text{ より, } \rho\left(\frac{n}{m}X\right) = \frac{n}{m}\rho(X) \text{ となる.}$$

(a) (凸性) $\rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda\rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y) \quad (\lambda \in [0, 1]).$

(b) (正斉次性) $\rho(\lambda X) = \lambda\rho(X) \quad (\lambda \geq 0).$

(c) (劣加法性 (subadditivity)) $\rho(X + Y) \leq \rho(X) + \rho(Y).$

(c), (a) + " $X \in \mathcal{X} \implies |X| \in \mathcal{X}$ " \implies (b)

Step 5 $|\rho(X) - \rho(Y)| \leq \rho(|X - Y|)$ が成り立つ. 特に, $|\rho(X)| \leq \rho(|X|).$

($\because \rho(X) = \rho(Y + (X - Y)) \leq \rho(Y) + \rho(X - Y) \leq \rho(Y) + \rho(|X - Y|)$ (\because (c))
より, $\rho(X) - \rho(Y) \leq \rho(|X - Y|)$ となる. 同様に, $\rho(Y) - \rho(X) \leq \rho(|X - Y|)$
となるため, $|\rho(X) - \rho(Y)| \leq \rho(|X - Y|)$ が成り立つ.

Step 6 実数 $\lambda \geq 0$ に対して, (b) が成り立つ.

($\because \lim_{n \rightarrow \infty} \lambda_n = \lambda$ となる有理数 $\lambda_n \geq 0$ (ただし, $|\lambda_n - \lambda| \leq 1$) の列をとると,

$$|\lambda\rho(X) - \rho(\lambda X)| \leq |\lambda\rho(X) - \lambda_n\rho(X)| + |\lambda_n\rho(X) - \rho(\lambda_n X)| + |\rho(\lambda_n X) - \rho(\lambda X)|.$$

$$\cdot |\lambda\rho(X) - \lambda_n\rho(X)| = |\lambda - \lambda_n|\rho(X) \leq |\lambda - \lambda_n|\rho(|X|) \quad (\because \text{Step 5}).$$

$$\cdot |\lambda_n\rho(X) - \rho(\lambda_n X)| = 0 \quad (\because \text{Step 4}).$$

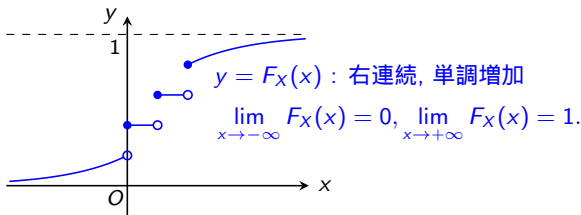
$$\cdot |\rho(\lambda_n X) - \rho(\lambda X)| \leq \rho(|\lambda_n - \lambda||X|) \leq |\lambda_n - \lambda|\rho(|X|) \quad (\because \text{Step 5, Step 1}).$$

$\therefore |\lambda\rho(X) - \rho(\lambda X)| \leq 2|\lambda_n - \lambda|\rho(|X|) \rightarrow 0 \quad (n \rightarrow \infty).$ よって, (b) が成り立つ.

- $X : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$: 確率変数.
- $F_X : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $F_X(x) := P(X \leq x) = P(\{\omega \in \Omega \mid X(\omega) \leq x\})$: 分布関数.
- $F_X(x-) := P(X < x)$ ($x \in \mathbb{R}$) とおく.

定義 (分位 (Quantile))

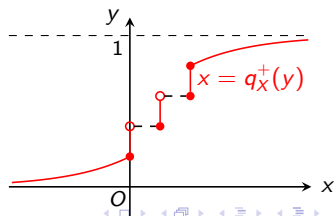
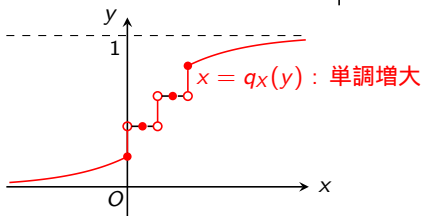
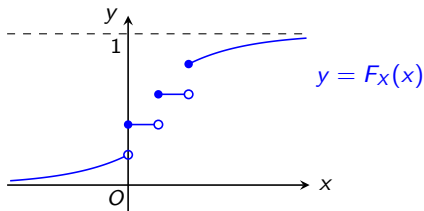
- (1) $q \in \mathbb{R}$ が X の s -分位 ($s \in (0, 1)$) $\stackrel{\text{def}}{\iff} F_X(q-) \leq s \leq F_X(q)$.
- (2) $q_X : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$ が X の 分位関数 $\stackrel{\text{def}}{\iff} F_X(q_X(s)-) \leq s \leq F_X(q_X(s))$.



$q_X : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$ が X の 分位関数 $\stackrel{\text{def}}{\iff} F_X(q_X(s)-) \leq s \leq F_X(q_X(s))$.

定義 (上方分位関数)

$q_X^+ : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$, $q_X^+(s) = \max\{x \in \mathbb{R} \mid F_X(x-) \leq s\}$: 上方分位関数.

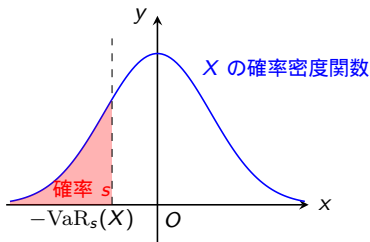


- $\rho : \mathcal{X} = \mathcal{L}^0(X) \rightarrow \mathbb{R}, \rho(X) = \text{VaR}_s(X)$.

定義 (バリュアットリスク (Value at Risk))

$\text{VaR}_s(X) = -q_X^+(s)$: 信頼水準 $s \in (0, 1)$ の バリュアットリスク.

- $\text{VaR}_s(X) = -\max\{x \in \mathbb{R} \mid F(x-) \leq s\}$
 $= \min\{-x \in \mathbb{R} \mid P(X < x) \leq s\}$
 $= \min\{m \in \mathbb{R} \mid P(X + m < 0) \leq s\}.$



- $\rho(X) = \text{VaR}_s(X) = \min\{m \in \mathbb{R} \mid P(X + m < 0) \leq s\}$.
- $\mathcal{A}_\rho := \{X \in \mathcal{X} \mid \rho(X) \leq 0\} = \{X \in \mathcal{X} \mid P(X < 0) \leq s\}$.

$$\mathcal{A} \subset \mathcal{X} : \text{受容集合 (acceptance set)} \stackrel{\text{def}}{\Longleftrightarrow}$$

$$(0) \quad \mathcal{A} \cap \mathbb{R} = [0, \infty).$$

(1) $X \in \mathcal{A}, Y \in \mathcal{X}, P(X \leq Y) = 1 \implies Y \in \mathcal{A}.$

$$(2) \quad X \in \mathcal{X} \implies \mathcal{A}(X) := \{m \in \mathbb{R} \mid X + m \in \mathcal{A}\} = [\rho(X), \infty).$$

(a) $(\text{凸}) X, Y \in \mathcal{A}, \lambda \in [0, 1] \implies \lambda X + (1 - \lambda)Y \in \mathcal{A}.$

(b) (錐) $X \in \mathcal{A}, \lambda \geq 0 \implies \lambda X \in \mathcal{A}.$

- $\rho = \text{VaR}_s$ に対して, \mathcal{A}_ρ は受容集合で錐である.
ただし, 一般に \mathcal{A}_ρ は凸ではない.

- $\rho(X) = \text{VaR}_s(X) = \min\{m \in \mathbb{R} \mid P(X + m < 0) \leq s\}.$

(凸) $X, Y \in \mathcal{X}, \lambda \in [0, 1] \implies \rho(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda \rho(X) + (1 - \lambda)\rho(Y).$

例 $X, Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$: 互いに独立で次をみたす確率変数 ($p = 0.03, n > 0$):

$$P(X = -n) = P(Y = -n) = p, P(X = 0) = P(Y = 0) = 1 - p.$$

← デフォルト確率が 3% の 2 銘柄の債券.

$s = 0.05$ に対して, $\text{VaR}_s(X) = \text{VaR}_s(Y) = 0$ である.

一方, $Z = \frac{1}{2}(X + Y)$ のとき,

$$P(Z < \alpha) = \begin{cases} p^2 = 0.0009 < s & (-n < \alpha \leq -\frac{n}{2}) \\ 1 - (1 - p)^2 = 0.0591 > s & (-\frac{n}{2} < \alpha \leq 0). \end{cases}$$

よって, $\text{VaR}_s(\frac{1}{2}(X + Y)) = \frac{n}{2} > 0$ である. 特に, VaR_s は凸ではない.

問題点

- n に応じて損失があるにも関わらず, VaR_s には反映されていない.
- 複数銘柄を用いてリスクヘッジをしても, VaR_s は逆に大きくなる.

- $\rho : \mathcal{X} = \mathcal{L}^1(X) \rightarrow \mathbb{R}, \rho(X) = \text{AVaR}_s(X).$

定義 (平均バリュアットリスク (Average Value at Risk))

信頼水準 $t \in (0, 1]$ の 平均バリュアットリスク を次で定める :

$$\text{AVaR}_t(X) = \frac{1}{t} \int_0^t \text{VaR}_s(X) ds.$$

条件付きバリュアットリスク (*conditional value at risk*) や期待ショートフォール (*expected shortfall*) と呼ぶこともある.

$$\text{VaR}_s(X) = -q_X^+(s) = \min\{m \in \mathbb{R} \mid P(X + m < 0) \leq s\}.$$

例 1 $\lim_{t \searrow 0} \text{AVaR}_t(X) = \inf\{m \mid P(X + m < 0) \leq 0\} = -\text{ess inf } X \leq +\infty.$

例 2 $\text{AVaR}_1(X) = E[-X]$ (後ほど確認する).

- ($\text{VaR}_s(X)$ と同様に) $\text{AVaR}_t(X)$ も正斉次なリスク尺度である.

記号 $\mathcal{R}_t = \{Z \in \mathcal{L}^0(\Omega) \mid 0 \leq Z \leq 1, E[Z] = t\}$.

定理

$$\text{AVaR}_t(X) = \frac{1}{t} \sup\{E[-XZ] \mid Z \in \mathcal{R}_t\} = \frac{1}{t} \max\{E[-XZ] \mid Z \in \mathcal{R}_t\}.$$

系

$\rho = \text{AVaR}_t : \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ はコヒーレントリスク尺度である.

証明 ρ の凸性を示せばよい. $X, Y \in \mathcal{X}$, $\lambda \in [0, 1]$ と $Z \in \mathcal{R}_t$ に対して,

$$\begin{aligned} \frac{1}{t} E[-\{\lambda X + (1 - \lambda)Y\}Z] &= \lambda \frac{1}{t} E[-XZ] + (1 - \lambda) \frac{1}{t} E[-YZ] \\ &\leq \lambda \text{AVaR}_t(X) + (1 - \lambda) \text{AVaR}_t(Y). \end{aligned}$$

$Z \in \mathcal{R}_t$ は任意なので,

$$\text{AVaR}_t(\lambda X + (1 - \lambda)Y) \leq \lambda \text{AVaR}_t(X) + (1 - \lambda) \text{AVaR}_t(Y).$$

定理証明のポイント

- ① 分位関数 $q_X(s)$ の分布.
- ② Neyman-Pearson の補題.

$q_X : (0, 1) \rightarrow \mathbb{R}$ が X の 分位関数 $\stackrel{\text{def}}{\iff} F_X(q_X(s)-) \leq s \leq F_X(q_X(s))$.

注 $x < y \implies F_X(x) \leq F_X(y-) \leq F_X(y)$.

命題 (分位関数の分布)

$U : \Omega \rightarrow \mathbb{R} : \text{確率変数} \sim U(0, 1)$ i.e. $P(U \leq x) = x$ ($x \in (0, 1)$) \implies
 $Y : \Omega \rightarrow \mathbb{R}, Y(\omega) := q_X(U(\omega))$ に対して, $F_X = F_Y$ である.

証明 $\cdot s < F_X(s)$ のとき, $F_X(q_X(s)-) \leq s < F_X(s)$ より, $q_X(s) \leq x$.

$\cdot q_X(s) \leq x$ のとき, $s \leq F_X(q_X(s)) \leq F_X(x)$.

よって, $(0, F_X(x)) \subset \{s \in (0, 1) \mid q_X(s) \leq x\} \subset (0, F_X(x)]$ より,

$$\begin{aligned} F_X(x) &= P(U \in (0, F_X(x))) \leq P(U \in \{s \in (0, 1) \mid q_X(s) \leq x\}) \\ &\leq P(U \in (0, F_X(x))) = F_X(x). \quad \therefore F_X(x) = P(Y \leq x). \end{aligned}$$

系

$$E[f(X)] = \int_0^1 f(q_X(s)) ds \quad (f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : \text{可測関数}).$$

例 2 (再掲) $\text{AVaR}_1(X) = \int_0^1 -q_X^+(s) ds = E[-X]$.

- $Z^0 : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$ を $Z^0 = \mathbb{I}_{\{X < c\}} + \kappa \mathbb{I}_{\{X = c\}}$ で定める. ただし,

$$c = q_X(t) : X \text{ の } t\text{-分位}, \kappa = \begin{cases} \frac{t - P(X < c)}{P(X = c)} & (P(X = c) > 0) \\ 0 & (P(X = c) = 0). \end{cases}$$

注 $P(X < c) \leq t \leq P(X \leq c) \rightsquigarrow P(X = c) = 0$ のとき, $P(X < c) = t$.

命題 (Neyman-Pearson の補題)

- (1) $Z^0 \in \mathcal{R}_t = \{Z \in \mathcal{L}^0(\Omega) \mid 0 \leq Z \leq 1, E[Z] = t\}$.
- (2) $\sup\{E[-XZ] \mid Z \in \mathcal{R}_t\} = \max\{E[-XZ] \mid Z \in \mathcal{R}_t\} = E[-XZ^0]$.

証明

- (1) $0 \leq \kappa \leq 1$ である. 実際, $P(X = c) > 0$ のときは, 注より,

$$0 \leq \kappa = \frac{t - P(X < c)}{P(X = c)} \leq \frac{P(X \leq c) - P(X < c)}{P(X = c)} = \frac{P(X = c)}{P(X = c)} = 1.$$

よって, $0 \leq Z^0 \leq 1$. また, $E[Z^0] = P(X < c) + \kappa P(X = c) = t$ が成り立つ.
よって, $Z^0 \in \mathcal{R}_t$ が示される.

- (2) $Z \in \mathcal{R}_t$ に対して $E[-XZ] \leq E[-XZ^0]$ を示せばよい. $W = Z^0 - Z$ とおく.
このとき, $(c - X)W \geq 0$, $E[W] = 0$ より,

$$E[-XZ^0] - E[-XZ] = E[-XW] \geq -cE[W] = 0.$$

- $Z^0 : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$, $Z^0 = \mathbb{I}_{\{X < c\}} + \kappa \mathbb{I}_{\{X = c\}}$. ただし,

$$c = q_X(t) : X \text{ の } t\text{-分位}, \kappa = \begin{cases} \frac{t - P(X < c)}{P(X = c)} & (P(X = c) > 0) \\ 0 & (P(X = c) = 0). \end{cases}$$

注 $P(X = c) = 0$ のとき, $P(X < c) = t$.

$$\text{AVaR}_t(X) := -\frac{1}{t} \int_0^t q_X^+(s) ds = \frac{1}{t} \max\{E[-XZ] \mid Z \in \mathcal{R}_t\}.$$

証明

$q_X(s) = q_X^+(s)$ とおく. $q_X(s)$ は単調増大なので,

$$\begin{aligned} -\int_0^t q_X(s) ds &= \int_0^t (c - q_X(s)) ds - c t = \int_0^1 (c - q_X(s)) \mathbb{I}_{\{q_X < c\}} ds - c t \\ &= E[(c - X) \mathbb{I}_{\{X < c\}}] - c t = E[-X \mathbb{I}_{\{X < c\}}] - c \{t - P(X < c)\} \\ &= E[-X \mathbb{I}_{\{X < c\}}] - c \kappa P(X = c) = E[-X Z^0]. \end{aligned}$$

よって, Neyman-Pearson の補題より示される.



S. Biagini and M. Frittelli, *On the Extension of the Namioka-Klee Theorem and on the Fatou Property for Risk Measures*, Optimality and risk - Modern trends in mathematical finance (2009), 1–28.



H. Föllmer and H. Schied, *Stochastic Finance - An Introduction in Discrete Time*, de Gruyter, Berlin (2004).



H. Föllmer and S. Weber, *The Axiomatic Approach to Risk Measures for Capital Determination*, Annual review of financial economics **7** (2015), no. 1, 301–337.



井上昭彦, 中野張, 福田敬, ファイナンスと保険の数理, 岩波数学叢書, 岩波書店 (2014).