

# 確率変数の特性関数

戸瀬 信之

# 復習-特性関数とは

- 復習 確率変数  $X$  の特性関数とは

$$\varphi(\xi) := E[e^{iX\xi}]$$

# 復習-特性関数とは

- 復習 確率変数  $X$  の特性関数とは

$$\varphi(\xi) := E[e^{iX\xi}]$$

- $X$  の確率密度が確率密度関数  $f(x)$  を持つ場合

$$\varphi(\xi) = \hat{f}(\xi) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x)e^{ix\xi}dx$$

# 独立な確率変数の和の特性関数

- 独立な確率変数  $X$  と  $Y$ 、その和  $Z = X + Y$

$$X \sim f(x), \quad Y \sim g(y)$$

のとき  $Z = X + Y$  の確率密度関数

$$h(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y)g(y)dy$$

# 独立な確率変数の和の特性関数

- 独立な確率変数  $X$  と  $Y$ 、その和  $Z = X + Y$

$$X \sim f(x), \quad Y \sim g(y)$$

のとき  $Z = X + Y$  の確率密度関数

$$h(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y)g(y)dy$$

- $Z$  の特性関数  $\varphi(\xi)$   
 $X$  の特性関数  $\varphi_1(\xi)$ 、 $Y$  の特性関数  $\varphi_2(\xi)$

$$\Rightarrow \quad \varphi(\xi) = \varphi_1(\xi) \cdot \varphi_2(\xi)$$

# 証明

- その証明

# 証明

- その証明

$$\hat{h}(\xi) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz\end{aligned}$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} f(z-y) dz \right) dy\end{aligned}$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} \cdot e^{iy\xi} f(z-y) dz \right) dy\end{aligned}$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} \cdot e^{iy\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} f(z-y) dz \right) dy\end{aligned}$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} \cdot e^{iy\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{it\cdot\xi} f(t) dt \right) dy\end{aligned}$$

# 証明

- その証明

$$\begin{aligned}\hat{h}(\xi) &= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \cdot h(z) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} \left( \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y) g(y) dy \right) dz \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iz\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} \cdot e^{iy\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{i(z-y)\cdot\xi} f(z-y) dz \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \int_{-\infty}^{+\infty} e^{it\cdot\xi} f(t) dt \right) dy \\&= \int_{-\infty}^{+\infty} e^{iy\xi} g(y) \left( \hat{f}(\xi) \right) dy = \hat{f}(\xi) \hat{g}(\xi)\end{aligned}$$

# 一般に

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数

# 一般に

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  の特性関数  $\varphi_i(\xi)$

# 一般に

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  の特性関数  $\varphi_i(\xi)$   
 $Z = X_1 + \dots + X_n$  の特性関数  
 $\varphi(\xi) = \varphi_1(\xi) \cdots \varphi_n(\xi)$

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

- $X_i$  の特性関数

$$\varphi_i(\xi) = E[e^{iX_i\xi}] = qe^{i0 \cdot \xi} + pe^{i\xi} = q + pe^{i\xi}$$

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

- $X_i$  の特性関数  
 $\varphi_i(\xi) = E[e^{iX_i\xi}] = qe^{i0 \cdot \xi} + pe^{i\xi} = q + pe^{i\xi}$
- 確率変数  $Z = X_1 + \dots + X_n$  は何か

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

- $X_i$  の特性関数  
 $\varphi_i(\xi) = E[e^{iX_i\xi}] = qe^{i0 \cdot \xi} + pe^{i\xi} = q + pe^{i\xi}$
- 確率変数  $Z = X_1 + \dots + X_n$  は何か  
2 項分布 ( $B_{n,p}$ ) に他ならない

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

- $X_i$  の特性関数  
 $\varphi_i(\xi) = E[e^{iX_i\xi}] = qe^{i0 \cdot \xi} + pe^{i\xi} = q + pe^{i\xi}$
- 確率変数  $Z = X_1 + \dots + X_n$  は何か  
2 項分布 ( $B_{n,p}$ ) に他ならない  
特性関数は

$$\varphi(\xi) = \varphi_1(\xi) \cdots \varphi_n(\xi) = (q + e^{i\xi}p)^n$$

# 応用

- $X_1, \dots, X_n$  : 独立な確率変数
- $X_i$  0 と 1 に値をとる確率変数

$$P(X_i = k) = \begin{cases} q = (1 - p) & (k = 0) \\ p & (k = 1) \end{cases}$$

- $X_i$  の特性関数  
 $\varphi_i(\xi) = E[e^{iX_i\xi}] = qe^{i0 \cdot \xi} + pe^{i\xi} = q + pe^{i\xi}$
- 確率変数  $Z = X_1 + \dots + X_n$  は何か  
2 項分布 ( $B_{n,p}$ ) に他ならない  
特性関数は

$$\varphi(\xi) = \varphi_1(\xi) \cdots \varphi_n(\xi) = (q + e^{i\xi}p)^n$$

- $X_i$  の分布をベルヌーイ分布と呼ぶ

# 特性関数と期待値

- 離散的な確率変数  $X$

# 特性関数と期待値

- 離散的な確率変数  $X$
- 取る値  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots$  (ただし  
 $\alpha_i \neq \alpha_j$  ( $i \neq j$ ) )  
 $P(X = \alpha_i) = p_i$

# 特性関数と期待値

- 離散的な確率変数  $X$
- 取る値  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots$  (ただし  
 $\alpha_i \neq \alpha_j$  ( $i \neq j$ ) )  
 $P(X = \alpha_i) = p_i$
- $X$  の特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{i\alpha_j \xi} p_j$

# 特性関数と期待値

- 離散的な確率変数  $X$
- 取る値  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots$  (ただし  
 $\alpha_i \neq \alpha_j$  ( $i \neq j$ ) )  
 $P(X = \alpha_i) = p_i$
- $X$  の特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{i\alpha_j \xi} p_j$
- もし微分と無限和が交換可能ならば

$$\varphi'(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} \sqrt{-1} \alpha_j e^{i\alpha_j \xi} p_j$$

# 特性関数と期待値

- 離散的な確率変数  $X$
- 取る値  $\alpha_0, \alpha_1, \alpha_2, \dots$  (ただし  $\alpha_i \neq \alpha_j$  ( $i \neq j$ ) )  
 $P(X = \alpha_i) = p_i$
- $X$  の特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{i\alpha_j \xi} p_j$
- もし微分と無限和が交換可能ならば

$$\varphi'(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} \sqrt{-1} \alpha_j e^{i\alpha_j \xi} p_j$$

$$\varphi'(0) = \sqrt{-1} \sum_{j=0}^{+\infty} \alpha_j p_j = \sqrt{-1} E[X]$$

# 特性関数と期待値No2

- 微分と無限和が次々と交換できるとすると

# 特性関数と期待値No2

- 微分と無限和が次々と交換できるとすると

$$\varphi^{(k)}(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} (\sqrt{-1}\alpha_j)^k e^{i\alpha_j \xi} p_j$$

# 特性関数と期待値No2

- 微分と無限和が次々と交換できるとすると

$$\varphi^{(k)}(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} (\sqrt{-1}\alpha_j)^k e^{i\alpha_j \xi} p_j$$

$$\varphi^{(k)}(0) = \sum_{j=0}^{+\infty} (\sqrt{-1}\alpha_j)^k p_j = (\sqrt{-1})^k E[X^k]$$

# 特性関数と期待値No2

- 微分と無限和が次々と交換できるとすると

$$\varphi^{(k)}(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} (\sqrt{-1}\alpha_j)^k e^{i\alpha_j \xi} p_j$$

$$\varphi^{(k)}(0) = \sum_{j=0}^{+\infty} (\sqrt{-1}\alpha_j)^k p_j = (\sqrt{-1})^k E[X^k]$$

- 無限和と微分の交換のための十分条件

$$\sum_{j=0}^{+\infty} |\alpha_j|^k p_j < +\infty$$

# 解析の準備 No1

- 開区間  $(a, b)$  上の微分可能な関数列  $f_n(x)$

# 解析の準備 No1

- 開区間  $(a, b)$  上の微分可能な関数列  $f_n(x)$

$$\sum_{j=0}^{+\infty} |f_j(x)| < +\infty$$

かつ

$$\sum_{j=0}^{+\infty} |f'_j(x)| < +\infty$$

# 解析の準備 No1

- 開区間  $(a, b)$  上の微分可能な関数列  $f_n(x)$

$$\sum_{j=0}^{+\infty} |f_j(x)| < +\infty$$

かつ

$$\sum_{j=0}^{+\infty} |f'_j(x)| < +\infty$$

$\Rightarrow$

$$\frac{d}{dx} \sum_{j=0}^{+\infty} f_j(x) = \sum_{j=0}^{+\infty} f'_j(x)$$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

$$P(X = k) = pq^k \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

$$P(X = k) = pq^k \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

- 特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{ik\xi} pq^k = p \sum_{j=0}^{+\infty} (e^{i\xi} q)^k$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

$$P(X = k) = pq^k \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

- 特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{ik\xi} pq^k = p \sum_{j=0}^{+\infty} (e^{i\xi} q)^k$ 
$$= \frac{p}{1 - qe^{i\xi}}$$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

$$P(X = k) = pq^k \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

- 特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{ik\xi} pq^k = p \sum_{j=0}^{+\infty} (e^{i\xi} q)^k$ 
$$= \frac{p}{1 - qe^{i\xi}}$$

$$\varphi'(\xi) = \frac{pq e^{i\xi}}{(1 - qe^{i\xi})^2} \cdot \sqrt{-1}$$

# 具体例

- 幾何分布  $Ge_p$

$$P(X = k) = pq^k \quad (k = 0, 1, 2, \dots)$$

- 特性関数  $\varphi(\xi) = \sum_{j=0}^{+\infty} e^{ik\xi} pq^k = p \sum_{j=0}^{+\infty} (e^{i\xi} q)^k$   
 $= \frac{p}{1 - qe^{i\xi}}$

$$\varphi'(\xi) = \frac{pq e^{i\xi}}{(1 - qe^{i\xi})^2} \cdot \sqrt{-1}$$

$$\varphi'(0) = \frac{pq}{(1 - q)^2} \cdot \sqrt{-1} = \frac{q}{p} \sqrt{-1} = \sqrt{-1} E[X]$$

# 具体例

$$\bullet \varphi''(\xi) = \frac{pq^2 \cdot 2e^{i2\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^3} + \frac{pq e^{i\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^2}$$

# 具体例

- $\varphi''(\xi) = \frac{pq^2 \cdot 2e^{i2\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^3} + \frac{pq e^{i\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^2}$
- $\varphi''(0) = \frac{pq^2 \cdot 2 (\sqrt{-1})^2}{(1 - q)^3} + \frac{pq}{(1 - q)^2}$

# 具体例

$$\begin{aligned}\bullet \quad \varphi''(\xi) &= \frac{pq^2 \cdot 2e^{i2\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^3} + \frac{pq e^{i\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^2} \\ \varphi''(0) &= \frac{pq^2 \cdot 2 (\sqrt{-1})^2}{(1 - q)^3} + \frac{pq}{(1 - q)^2} \\ &= \frac{q(2q + p)}{p^2}\end{aligned}$$

# 具体例

- $\varphi''(\xi) = \frac{pq^2 \cdot 2e^{i2\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^3} + \frac{pq e^{i\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^2}$ 
$$\varphi''(0) = \frac{pq^2 \cdot 2 (\sqrt{-1})^2}{(1 - q)^3} + \frac{pq}{(1 - q)^2}$$
$$= \frac{q(2q + p)}{p^2}$$
- 2次のモーメント  $E[X^2] = \frac{2q^2 + pq}{p^2}$

# 具体例

- $\varphi''(\xi) = \frac{pq^2 \cdot 2e^{i2\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^3} + \frac{pq e^{i\xi} (\sqrt{-1})^2}{(1 - qe^{i\xi})^2}$ 
$$\varphi''(0) = \frac{pq^2 \cdot 2 (\sqrt{-1})^2}{(1 - q)^3} + \frac{pq}{(1 - q)^2}$$
$$= \frac{q(2q + p)}{p^2}$$
- 2次のモーメント  $E[X^2] = \frac{2q^2 + pq}{p^2}$