

### < 2次元正規分布 1 >

**定理11**  $X, Y$  は標準正規分布  $N(0, 1)$  に従い,  $X$  と  $Y$  が独立ならば

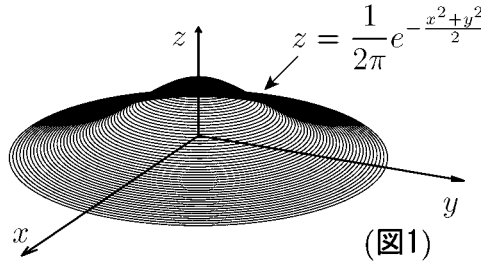
$$P((X, Y) \in A \times B) = \iint_{A \times B} \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} dx dy \quad (A, B \in \mathbf{R})$$

となる。このとき「 $(X, Y)$  は **2次元標準正規分布** に従う」という。

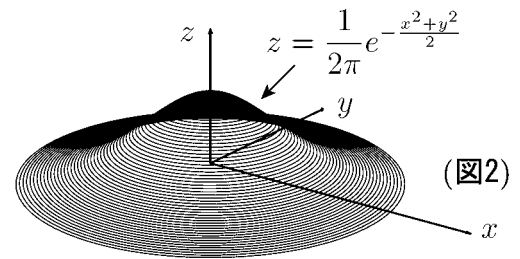
(注) 図1と図2は  
この密度関数

$$z = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}}$$

が表す曲面である。



(図1)



(図2)

**定理12**  $(U, V)$  を2次元標準正規分布に従うとする。定数  $m_1, m_2, a, b, c, d$  ( $ad - bc \neq 0$ ) に対して

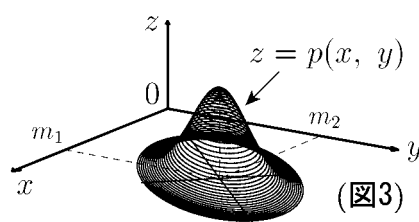
$$X = aU + cV + m_1, \quad Y = bU + dV + m_2$$

とおくと,  $(X, Y)$  の分布  $P((X, Y) \in A \times B) = \iint_{A \times B} p(x, y) dx dy$  の密度関数  $p(x, y)$  は

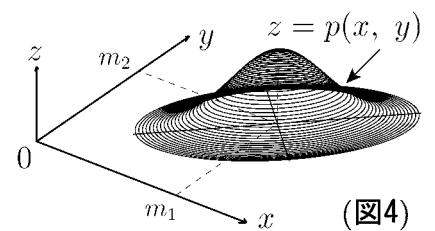
$$p(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} e^{-\frac{1}{2(1-\rho^2)} \left\{ \left(\frac{x-m_1}{\sigma_1}\right)^2 - 2\rho\left(\frac{x-m_1}{\sigma_1}\right)\left(\frac{y-m_2}{\sigma_2}\right) + \left(\frac{y-m_2}{\sigma_2}\right)^2 \right\}}$$

となる。ここで  $\sigma_1 = \sqrt{a^2 + c^2}$ ,  $\sigma_2 = \sqrt{b^2 + d^2}$ ,  $\rho = \frac{ab + cd}{\sigma_1\sigma_2}$  である。

(注1) 図3と図4が  
 $m_1 = 2, m_2 = 2,$   
 $a = 0.4, b = 0.4,$   
 $c = -0.2, d = 0.2$   
の場合の  $z = p(x, y)$   
の曲面である。



(図3)



(図4)

(注2) 変換

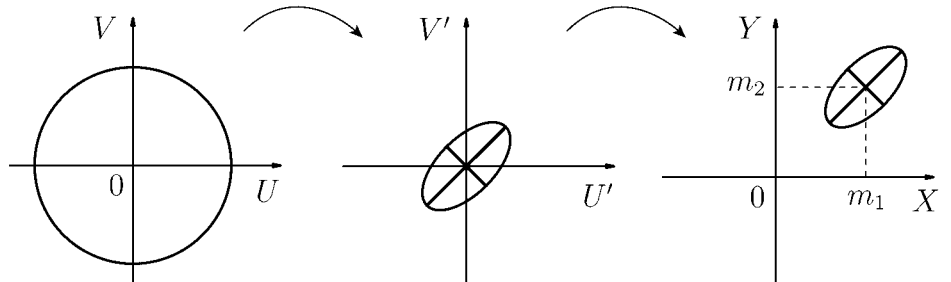
$(U, V) \rightarrow (X, Y)$   
を1次変換(回転,  
拡大, 縮小)と平行  
移動に分けると右  
図のようになる。

(1次変換)

$$\begin{pmatrix} U' \\ V' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix}$$

(平行移動)

$$\begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} U' \\ V' \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} m_1 \\ m_2 \end{pmatrix}$$



(注3) 定理12の分  
布を一般の**2次元正  
規分布**という。