

### 演習問題 2.15

多変量ガウス分布  $N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  のエントロピーが

$$H[\mathbf{x}] = \frac{1}{2} \ln |\boldsymbol{\Sigma}| + \frac{D}{2} \{ 1 + \ln(2\pi) \} \quad \cdots (2.283)$$

となることを示せ。ただし、 $D$  は  $\mathbf{x}$  の次元数である。

#### [ 微分エントロピー ]

$$H[\mathbf{x}] = - \int p(\mathbf{x}) \ln p(\mathbf{x}) d\mathbf{x} \quad \cdots (1.104)$$

#### [ 多変量ガウス分布 ]

$$N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) = \frac{1}{(2\pi)^{D/2}} \frac{1}{|\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\} \quad \cdots (2.43)$$

ただし、 $\boldsymbol{\mu}$  は  $D$  次元ベクトル、 $\boldsymbol{\Sigma}$  は  $D \times D$  の共分散行列、 $|\boldsymbol{\Sigma}|$  は  $\boldsymbol{\Sigma}$  の行列式を表す。

#### [ 多変量ガウス分布の正規化 ]

$$\int p(\mathbf{y}) d\mathbf{y} = \prod_{j=1}^D \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{(2\pi\lambda_j)^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{y_j^2}{2\lambda_j} \right\} dy_j = 1 \quad \cdots (2.57)$$

#### [ 多変量ガウス分布の期待値 ( 一次のモーメント ) ]

$$E[\mathbf{x}] = \boldsymbol{\mu} \quad \cdots (2.59)$$

#### [ 多変量ガウス分布の期待値 ( 二次のモーメント ) ]

$$E[\mathbf{x}\mathbf{x}^T] = \boldsymbol{\mu}\boldsymbol{\mu}^T + \boldsymbol{\Sigma} \quad \cdots (2.62)$$

#### [ 多変量ガウス分布の共分散 ]

$$\text{cov}[\mathbf{x}] = E[(\mathbf{x} - E[\mathbf{x}])(\mathbf{x} - E[\mathbf{x}])^T] = \boldsymbol{\Sigma} \quad \cdots (2.64)$$

#### [ 解 ]

多変量ガウス分布  $N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  のエントロピーが式 (2.283) となることを示す。式 (1.104), (2.43) より、多変量ガウス分布  $N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma})$  のエントロピーは、

$$H[\mathbf{x}] = - \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \ln N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) d\mathbf{x}$$

$$\begin{aligned}
&= - \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \ln \left[ \frac{1}{(2\pi)^{D/2}} \frac{1}{|\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} \exp \left\{ -\frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\} \right] d\mathbf{x} \\
&= - \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \left\{ \ln \frac{1}{(2\pi)^{D/2}} + \ln \frac{1}{|\boldsymbol{\Sigma}|^{1/2}} - \frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\} d\mathbf{x} \\
&= - \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \left\{ -\frac{D}{2} \ln(2\pi) - \frac{1}{2} \ln |\boldsymbol{\Sigma}| - \frac{1}{2} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \right\} d\mathbf{x} \\
&= \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \{ D \ln(2\pi) + \ln |\boldsymbol{\Sigma}| + (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) \} d\mathbf{x}
\end{aligned}$$

… ※

と整理できる。ここで、ベクトルと行列の二次形式の性質より、

$$(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) = \text{Tr} [ (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) ]$$

が成り立ち、さらにトレースの循環性より、

$$\text{Tr} [ (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) ] = \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T ]$$

が成り立つことから、先程の式 ※ は、

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \{ D \ln(2\pi) + \ln |\boldsymbol{\Sigma}| + \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T ] \} d\mathbf{x} \\
&= \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) D \ln(2\pi) d\mathbf{x} + \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \ln |\boldsymbol{\Sigma}| d\mathbf{x} \\
&\quad + \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T ] d\mathbf{x}
\end{aligned}$$

… ※※

と展開できる。ここで、上記の式の第一項、第二項については、多変量ガウス分布の正規化条件 (2.57) より、それぞれ

$$\begin{cases} \text{第一項} \cdots \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) D \ln(2\pi) d\mathbf{x} = \frac{D}{2} \ln(2\pi) \\ \text{第二項} \cdots \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \ln |\boldsymbol{\Sigma}| d\mathbf{x} = \frac{1}{2} \ln |\boldsymbol{\Sigma}| \end{cases}$$

となり、第三項については、トレース部分を展開すると、

$$\begin{aligned}
&\frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T ] d\mathbf{x} \\
&= \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \text{Tr} [ (\boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{x} - \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu}) (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^T ] d\mathbf{x} \\
&= \frac{1}{2} \int N(\mathbf{x} | \boldsymbol{\mu}, \boldsymbol{\Sigma}) \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{x} \mathbf{x}^T - \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} \mathbf{x}^T - \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \mathbf{x} \boldsymbol{\mu}^T + \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\mu}^T ] d\mathbf{x}
\end{aligned}$$

となり、これに対し、式 (2.57), (2.59), (2.62) を適用すると、

$$= \frac{1}{2} \text{Tr} [ \boldsymbol{\Sigma}^{-1} (\boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\mu}^T + \boldsymbol{\Sigma}) - \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\mu}^T - \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\mu}^T + \boldsymbol{\Sigma}^{-1} \boldsymbol{\mu} \boldsymbol{\mu}^T ]$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{2} \text{Tr} [ \Sigma^{-1} \mu \mu^T + \Sigma^{-1} \Sigma - \Sigma^{-1} \mu \mu^T - \Sigma^{-1} \mu \mu^T + \Sigma^{-1} \mu \mu^T ] \\
&= \frac{1}{2} \text{Tr} [ \Sigma^{-1} \Sigma ] = \frac{1}{2} \text{Tr} [ \mathbf{I}_D ] = \frac{D}{2}
\end{aligned}$$

となる。以上より、式 ※※ は、

$$= \frac{D}{2} \ln(2\pi) + \frac{1}{2} \ln|\Sigma| + \frac{D}{2} = \frac{1}{2} \ln|\Sigma| + \frac{D}{2} \{ 1 + \ln(2\pi) \}$$

と整理できるので、多変量ガウス分布  $N(\mathbf{x} | \mu, \Sigma)$  のエントロピーが式 ( 2.283 ) となることが示せた。

#### [ トレース ( trace ) ]

線形代数において、基底変換を行うと、行列の具体形は変わってしまう。しかし、トレースや行列式は、基底の取り方に依らないので、座標表示の取り方に依らない不変量として非常に重要となる。また、トレースは簡単な形をしているので、計算が楽になる。

$$\circ \text{Tr}(\mathbf{A}) = a_{11} + a_{22} + \cdots + a_{NN}$$

⇒  $N \times N$  正方行列  $\mathbf{A}$  の主対角成分の和で求められる。

#### [ トレースの性質 ]

$$\circ \text{連結性} \cdots \text{Tr}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) = \text{Tr}(\mathbf{A}) + \text{Tr}(\mathbf{B})$$

$$\circ \text{Tr}(k\mathbf{A}) = k \text{Tr}(\mathbf{A})$$

$$\circ \text{Tr}(\mathbf{AB}) = \text{Tr}(\mathbf{BA})$$

$$\circ \det(\mathbf{P}) \neq 0 \text{ のとき、} \text{Tr}(\mathbf{P}^{-1}\mathbf{AP}) = \text{Tr}(\mathbf{A})$$

$$\circ \mathbf{A}^2 - \text{Tr}(\mathbf{A})\mathbf{A} + \det(\mathbf{A})\mathbf{E} = 0$$

$$\circ \text{Tr}(\mathbf{A}^2) - (\text{Tr}(\mathbf{A}))^2 + 2\det(\mathbf{A}) = 0$$

$$\circ \text{循環性} \cdots \text{Tr}(\mathbf{ABC}) = \text{Tr}(\mathbf{CAB}) = \text{Tr}(\mathbf{BCA})$$

⇒ この循環性は、任意の数の行列に対しても拡張される。

( ただし、 $\mathbf{A}$ ,  $\mathbf{B}$ ,  $\mathbf{C}$ ,  $\mathbf{P}$  は  $N$  次の正方行列とする。 )

$$\circ \text{Tr}(\mathbf{ab}^T) = \text{Tr}\{(\mathbf{ab}^T)^T\} = \text{Tr}(\mathbf{ba}^T)$$

⇒ トレース内で転置をとっても等しくなる。

$$\circ \text{ベクトルと行列の二次形式の性質} \cdots \mathbf{a}^T \Sigma \mathbf{a} = \text{Tr}(\mathbf{a}^T \Sigma \mathbf{a})$$

( ただし、 $\mathbf{a}$ ,  $\mathbf{b}$  は  $N$  次のベクトル、 $\Sigma$  は  $N$  次の正方行列とする。 )