

## 1 振り返りと導入

前回は期待値と分散を定義した。本稿では次のことを行う:

- 分散の基本的な性質を調べる。
- 対数分配関数  $\psi$  の  $C^\infty$  性と、微分と積分の順序交換ができることを示す。
- Hessian を定義し、 $\psi$  の Hessian の正定値性を示す。

## 2 分散の性質

前回の正規分布族の例でみた  $V_p[T]$  は正定値対称であった。一般に、分散は次の性質を持つ。

**定理 2.1** (分散の半正定値対称性).  $V_p[f] \in V \otimes V$  は、対称かつ半正定値である。

**証明** まず  $V_p[f]$  が対称であることを示す。[TODO]  $V^\vee$  の基底をとるべき? そこで  $V$  の基底  $e^i$  ( $i = 1, \dots, m$ ) をひとつ選んで固定し、 $f, E_p[f]$  の成分表示をそれぞれ  $f_i, a_i$  ( $i = 1, \dots, m$ ) とおく。すると

$$V_p[f] = E_p[(f - E_p[f])^2] \quad (2.1)$$

$$= \left( \int_X (f_i(x) - a_i)(f_j(x) - a_j) p(dx) \right) e^i e^j \quad (2.2)$$

となり、最終行の成分は添字  $i, j$  の置換に関し不変である。したがって  $V_p[f]$  は対称である。

つぎに  $V_p[f]$  が半正定値であることを示す。示したいことは、 $V_p[f]$  を  $V^\vee$  上の  $\mathbb{R}$ -双線型形式とみなして、各  $\theta \in V^\vee$  に対し  $V_p[f](\theta, \theta) \geq 0$  が成り立つことであるが、これは

$$V_p[f](\theta, \theta) = \sum_{i,j} \left( \int_X (f_i(x) - a_i)(f_j(x) - a_j) p(dx) \right) \theta(e^i) \theta(e^j) \quad (2.3)$$

$$= \int_X \left( \sum_{i,j} \theta(e^i)(f_i(x) - a_i) \theta(e^j)(f_j(x) - a_j) \right) p(dx) \quad (2.4)$$

$$= \int_X \left( \sum_i \theta(e^i)(f_i(x) - a_i) \right)^2 p(dx) \quad (2.5)$$

$$\geq 0 \quad (2.6)$$

より従う。したがって  $V_p[f]$  は半正定値である。  $\square$

分散が 0 であることの特徴づけを与えておく。

**命題 2.2** (分散が 0 であるための必要十分条件). 分散を持つ可測写像  $f: X \rightarrow V$  に関し、次は同値である:

- (1)  $V_p[f] = 0$
- (2)  $f$  は  $p$ -a.e. 定数

証明には次の事実を用いる。

**事実 2.3.**  $\mathcal{Y}$  を可測空間、 $\mu$  を  $\mathcal{Y}$  上の測度とする。このとき、 $\mu$ -可積分関数  $g: \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R}$  であって  $g(y) \geq 0$   $\mu$ -a.e.  $y \in \mathcal{Y}$  をみたすものに関し、次は同値である。

- (1)  $\int_{\mathcal{Y}} g(x) \mu(dx) = 0$
- (2)  $g(y) = 0$   $\mu$ -a.e.  $y \in \mathcal{Y}$

□

**命題 2.2 の証明.** ここでは「 $p$ -a.e.」を「a.e.」と略記する。[TODO]  $V^\vee$  の基底をとるべき?  $V$  の基底  $e^i$  ( $i = 1, \dots, m$ ) をひとつ選んで固定し、この基底に関する  $f$  の成分を  $f_i: X \rightarrow \mathbb{R}$  ( $i = 1, \dots, m$ )、 $E_p[f]$  の成分を  $a_i \in \mathbb{R}$  ( $i = 1, \dots, m$ ) とおいておく。

( $\Leftarrow$ )  $f$  が a.e. 定数ならば、 $f_i(x) = a_i$  a.e.  $x$  ( $i = 1, \dots, m$ ) したがって  $(f_i(x) - a_i)(f_j(x) - a_j) = 0$  a.e.  $x$  ( $i, j = 1, \dots, m$ ) である。よって  $\int_X (f_i(x) - a_i)(f_j(x) - a_j) p(dx) = 0$  ( $i, j = 1, \dots, m$ ) だから  $V_p[f] = 0$  である。

( $\Rightarrow$ ) 対偶を示すため、 $f$  は a.e. 定数ではないと仮定する。すると、 $f_i$  が a.e. 定数ではないようなある  $i \in \{1, \dots, m\}$  が存在する。このとき  $(f_i - a_i)^2 = 0$  a.e. ではないから、事実 2.3 より  $\int_X (f_i(x) - a_i)^2 p(dx) > 0$  である。したがって  $V_p[f] \neq 0$  である。 □

### 3 対数分配関数

本節では、対数分配関数が自然パラメータ空間の内部において  $C^\infty$  であって、積分記号下の微分が可能であることを示したい。

[TODO]  $\Theta$  は内部を持つだろうか?

以降、本節では  $X$  を可測空間、 $\mathcal{P} \subset \mathcal{P}(X)$  を  $X$  上の指数型分布族、 $(V, T, \mu)$  を  $\mathcal{P}$  の次元  $m$  の実現、 $\Theta \subset V^\vee$  を自然パラメータ空間、 $\psi: \Theta \rightarrow \mathbb{R}$  を対数分配関数とする。 $V^\vee$  における  $\Theta$  の内部を  $\Theta^\circ$  と書くことにする。さらに関数  $h: X \times \Theta \rightarrow \mathbb{R}$  および  $\lambda: \Theta \rightarrow \mathbb{R}$  を

$$h(x, \theta) := e^{\langle \theta, T(x) \rangle} \quad ((x, \theta) \in X \times \Theta) \quad (3.1)$$

$$\lambda(\theta) := \int_X h(x, \theta) \mu(dx) \quad (\theta \in \Theta) \quad (3.2)$$

と定める (つまり  $\lambda(\theta) = e^{\psi(\theta)}$  である)。

[TODO] [Bro86]

**補題 3.1 (優関数の存在).**  $\varphi = (\theta_1, \dots, \theta_m): \Theta^\circ \rightarrow \mathbb{R}^m$  を  $\Theta^\circ$  上のチャートとする。このとき、任意の  $\theta \in \Theta^\circ$  および  $k \in \mathbb{Z}_{\geq 0}$ ,  $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$  に対し、 $\Theta^\circ$  における  $\theta$  のある近傍  $U$  が存在して、 $X$  上の関数族

$$\left\{ \frac{\partial^k h}{\partial \theta_{i_1} \dots \partial \theta_{i_k}}(x, \theta') \right\}_{\theta' \in U} \quad (3.3)$$

はある  $\mu$ -可積分関数  $X \rightarrow \mathbb{R}$  により支配される。

**証明**  $\theta \in \Theta^\circ$ ,  $k \in \mathbb{Z}_{\geq 0}$ ,  $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$  とし、 $\theta$  の座標を  $t = (t_1, \dots, t_m) := \varphi(\theta) \in \mathbb{R}^m$  とおく。 $\Theta^\circ$  における  $\theta$  の開近傍  $U'$  をひとつ選ぶと、 $\varphi(U')$  は  $\mathbb{R}^m$  における  $t$  の開近傍となる。そこで、 $\varepsilon > 0$  を十分小さく選び、 $\mathbb{R}^m$  内の開立方体  $A_{4\varepsilon} := \prod_{i=1}^m (t_i - 2\varepsilon, t_i + 2\varepsilon)$  が  $\varphi(U')$  に含まれるようにしておく。さらに  $\mathbb{R}^m$  内の開立

方体  $A_{2\varepsilon}$  を  $A_{2\varepsilon} := \prod_{i=1}^m (t_i - \varepsilon, t_i + \varepsilon)$  と定める。すると  $U := \varphi^{-1}(A_{2\varepsilon}) \subset U'$  は  $\Theta^\circ$  における  $\theta$  の近傍となるが、これが求める  $U$  の条件を満たすことを示す。

まず  $h$  の偏導関数の座標表示を求める。そこで、自然な同一視により  $\frac{\partial}{\partial \theta_{i\theta}} \in T_\theta \Theta^\circ$  ( $i = 1, \dots, m$ ) を  $V^\vee$  の基底とみなしたものを  $e^i \in V^\vee$  ( $i = 1, \dots, m$ ) とおいておく。すると各  $\theta' \in U$  に対し、 $\theta'$  の座標を  $t' = (t'_1, \dots, t'_m) := \varphi(\theta') \in A_{2\varepsilon}$  として

$$h(x, t') = e^{\langle t', T(x) \rangle} = e^{\langle t'_i e^i, T(x) \rangle} = e^{t'_i T^i(x)} \quad (3.4)$$

が成り立つ (ただし  $T^i: \mathcal{X} \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto \langle e^i, T(x) \rangle$  ( $i = 1, \dots, m$ ) とおいた)。したがって

$$\frac{\partial^k h}{\partial \theta_{i_1} \dots \partial \theta_{i_k}}(x, \theta') = T^{i_1}(x) \dots T^{i_k}(x) e^{t'_i T^i(x)} \quad (3.5)$$

と表せることがわかる。

次に、式 (3.5) の絶対値を上から評価する。

$$|T^{i_1}(x) \dots T^{i_k}(x) e^{t'_i T^i(x)}| = \left( \frac{k+1}{\varepsilon} \right)^k \exp(t'_i T^i(x)) \prod_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} |T^{i_\alpha}(x)| \quad (3.6)$$

であり、末尾の部分は

$$\prod_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} |T^{i_\alpha}(x)| \leq \prod_{\alpha=1}^k \left( \exp\left(\frac{\varepsilon}{k+1} T^{i_\alpha}(x)\right) + \exp\left(-\frac{\varepsilon}{k+1} T^{i_\alpha}(x)\right) \right) \quad (3.7)$$

$$= \sum_{(\sigma_1, \dots, \sigma_k) \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x)\right) \quad (3.8)$$

となるから、

$$(3.6) \leq \left( \frac{k+1}{\varepsilon} \right)^k \exp(t'_i T^i(x)) \sum_{(\sigma_1, \dots, \sigma_k) \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x)\right) \quad (3.9)$$

$$= \left( \frac{k+1}{\varepsilon} \right)^k \sum_{(\sigma_1, \dots, \sigma_k) \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x) + \sum_{i=1}^m t'_i T^i(x)\right) \quad (3.10)$$

$$= \left( \frac{k+1}{\varepsilon} \right)^k \sum_{\sigma=(\sigma_1, \dots, \sigma_k) \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{i=1}^m t''_{\sigma,i} T^i(x)\right) \quad (3.11)$$

となる。ただし最終行の  $t''_{\sigma,i}$  は各  $i = 1, \dots, m$  に対し

$$t''_{\sigma,i} := t_i + \sum_{\substack{\alpha \in \{1, \dots, k\} \\ i_\alpha = i}} \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha \in \mathbb{R} \quad (3.12)$$

とおいた。ここで、 $t''_\sigma = (t''_{\sigma,1}, \dots, t''_{\sigma,m}) \in \mathbb{R}^m$  は  $A_{4\varepsilon}$  に属している。なぜならば、各  $i = 1, \dots, m$  に対し

$$|t''_{\sigma,i} - t_i| \leq |t'_i - t_i| + \sum_{\substack{\alpha \in \{1, \dots, k\} \\ i_\alpha = i}} \frac{\varepsilon}{k+1} \quad (3.13)$$

$$< \varepsilon + \varepsilon \quad (3.14)$$

$$= 2\varepsilon \quad (3.15)$$

が成り立つからである。したがって (3.11) は  $\mathcal{X}$  上の  $\mu$ -可積分関数の  $\mathbb{R}$ -線型結合だから  $\mu$ -可積分であり、また ( $t'$  によらないから)  $\theta'$  によらない。したがってこれが求める優関数である。  $\square$

**定理 3.2** (積分記号下の微分).  $\lambda$  に関し次が成り立つ。

- (1)  $\lambda$  は  $\Theta^\circ$  上  $C^\infty$  級である。
- (2) 各  $\theta \in \Theta^\circ$  と  $\theta$  の近傍上で定義された任意のベクトル場  $X^{(1)}, \dots, X^{(n)}$  ( $n \in \mathbb{Z}_{\geq 1}$ ) に対し

$$(X^{(1)} \cdots X^{(n)} \lambda)(\theta) = \int_X (X^{(1)} \cdots X^{(n)} h)(x, \theta) \mu(dx) \quad (3.16)$$

が成り立つ。

証明 [TODO]

□

## 4 Hessian

本節では、 $\mathbb{R}^n$  の開部分集合上の関数に対する Hessian の概念を、一般の有限次元  $\mathbb{R}$ -ベクトル空間  $W$  の開部分集合  $U$  上の関数にまで拡張したい。そこで、まず  $U$  上に平坦アファイン接続を導入しておく。

以降、本節では  $W$  を  $m$  次元  $\mathbb{R}$ -ベクトル空間 ( $m \in \mathbb{Z}_{\geq 0}$ )、 $U \subset W$  を開部分集合とする。

**定義 4.1** ( $W^\vee$  の基底が定める  $U$  上の座標).  $W^\vee$  の任意の基底  $(f^i)_{i=1}^m$ ,  $f^i: W \rightarrow \mathbb{R}$  に対し、その  $U$  上への制限  $(x^i)_{i=1}^m$ ,  $x^i: U \rightarrow \mathbb{R}$  は  $U$  上の座標となる。この  $(x^i)_i$  を、本稿だけの呼び方として、 $W^\vee$  の基底  $(f^i)_i$  が定める  $U$  上の座標と呼ぶことにする。

**命題-定義 4.2** ( $W$  の開部分多様体としての  $U$  上の平坦アファイン接続).  $U$  上のアファイン接続  $D: \Gamma(TU) \rightarrow \Gamma(T^\vee U \otimes TU)$  を、次の規則で well-defined に定めることができる:

- 各  $X \in \Gamma(TU)$  に対し、 $W^\vee$  の基底が定める  $U$  上の座標  $(x^i)_{i=1}^m$  をひとつ選び、この座標に関する  $X$  の成分を  $X^i \in C^\infty(U)$  とおいて

$$DX := dX^i \otimes \frac{\partial}{\partial x^i} \in \Gamma(T^\vee U \otimes TU) \quad (4.1)$$

と定める。

さらに、この  $D$  は  $U$  上のアファイン接続として平坦である。

以上により定まる  $D$  を、本稿だけの呼び方として、 $W$  の開部分多様体としての  $U$  上の平坦アファイン接続と呼ぶことにする。

**証明** 写像として well-defined であることを一旦認め、先に  $\mathbb{R}$ -線型性、Leibniz 則、平坦性を確かめる。 $D$  の  $\mathbb{R}$ -線型性と Leibniz 則は、外微分  $d$  の  $\mathbb{R}$ -線型性と Leibniz 則から従う。平坦性、すなわち  $D$  の接続係数がすべて 0 になるような座標の存在は、(4.1) より明らかである。最後に、 $D$  が写像として well-defined であることを示す。[TODO] well-defined 性 □

[TODO] 1-form の共変微分をどう定義するかの remark?

**定義 4.3** (Hessian). [TODO] Fréchet 微分で定義すべき?しかしノルムは入ってない。 $C^\infty$  関数  $f: U \rightarrow \mathbb{R}$  に対し、 $f$  の Hessian  $\text{Hess } f \in \Gamma(T^\vee U \otimes T^\vee U)$  を

$$\text{Hess } f := Ddf \quad (4.2)$$

と定義する。

**命題 4.4.** Hessian は対称テンソルである。

**証明**  $W^\vee$  の基底が定める  $U$  上の座標  $(x^i)_{i=1}^m$  をひとつ選び、この座標に関する  $\text{Hess } f$  の成分表示を具体的に計算する。そこで  $\frac{\partial}{\partial x^i}$  を  $\partial_i$  と略記することにすれば

$$(\text{Hess } f)(\partial_i, \partial_j) = (D_{\partial_i} df)(\partial_j) \quad (4.3)$$

$$= \partial_i(df(\partial_j)) - \underbrace{df(D_{\partial_i}\partial_j)}_{=0} \quad (4.4)$$

$$= \partial_i(\partial_j f) \quad (4.5)$$

$$= \frac{\partial^2 f}{\partial x^i \partial x^j} \quad (4.6)$$

となり、いま  $f$  が  $C^\infty$  であることよりこれは添字  $i, j$  の置換に関し対称である。したがって  $\text{Hess } f$  は対称テンソルである。  $\square$

**命題 4.5.**  $U$  がさらに  $W$  の凸集合であるとする。このとき、 $\text{Hess } f$  が正定値ならば  $f$  は  $U$  上で狭義凸である。逆は成立しない。

**証明** [TODO]  $\square$

**定理 4.6** (対数分配関数の Hessian の正定値性). すべての  $\theta \in \text{Int } \Theta$  に対し、 $\text{Hess}_\theta \psi = \left( \frac{\partial^2 \psi}{\partial \theta_i \partial \theta_j}(\theta) \right)_{i,j}$  は非負定値かつ対称である。さらに  $(T, \mu)$  が最小表現ならば、 $\text{Hess}_\theta \psi$  は正定値である。

**証明**  $\psi(\theta) = \log \int_X e^{\langle \theta, T(x) \rangle} \mu(dx)$  だから、直接計算により

$$\frac{\partial \psi}{\partial \theta_i}(\theta) = \int_X T_i(x) e^{\langle \theta, T(x) \rangle - \psi(\theta)} \mu(dx), \quad (4.7)$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial^2 \psi}{\partial \theta_i \partial \theta_j}(\theta) &= \int_X T_i(x) T_j(x) e^{\langle \theta, T(x) \rangle - \psi(\theta)} \mu(dx) \\ &\quad - \left( \int_X T_i(x) e^{\langle \theta, T(x) \rangle - \psi(\theta)} \mu(dx) \right) \left( \int_X T_j(x) e^{\langle \theta, T(x) \rangle - \psi(\theta)} \mu(dx) \right) \end{aligned} \quad (4.8)$$

$$= E_\theta[T_i(x) T_j(x)] - E_\theta[T_i(x)] E_\theta[T_j(x)] \quad (4.9)$$

$$= E_\theta[T_i(x) T_j(x)] - \alpha_i \alpha_j \quad (4.10)$$

$$= E_\theta[(T_i(x) - \alpha_i)(T_j(x) - \alpha_j)] \quad (4.11)$$

を得る。ただし  $\alpha_k := E_\theta[T_k(x)]$  ( $k = 1, \dots, m$ ) とおいた。よって  $\text{Hess}_\theta \psi = \left( \frac{\partial^2 \psi}{\partial \theta_i \partial \theta_j}(\theta) \right)_{i,j}$  は  $\theta$  に関する  $T$  の分散  $V_\theta[T(x)]$  に一致する。したがって?? より  $\text{Hess}_\theta \psi$  は非負定値かつ対称である。[TODO]  $\square$

系 4.7 (対数分配関数の凸性). [TODO] 正定値性より従う。あるいは Hölder

証明 [TODO]

□

## 5 今後の予定

- KL ダイバージェンス
- Fisher 計量
- アファイン接続

## 6 参考文献

[Ama16] Shun-ichi Amari, **Information Geometry and Its Applications**, Applied Mathematical Sciences, vol. 194, Springer Japan, Tokyo, 2016 (en).

[Bro86] L. D. Brown, **Fundamentals of statistical exponential families: with applications in statistical decision theory**, Institute of Mathematical Statistics, 1986.

[Yos] Taro Yoshino, **bn1970.pdf**, Dropbox.