

1 振り返りと導入

今回は期待値と分散を定義した。本稿では次のことを行う:

- 対数分配関数 ψ の C^∞ 性と、微分と積分の順序交換ができることを示す。
- 分散の基本的な性質を調べる。

前回に引き続き、可測空間 X 上の確率測度全体の集合を $\mathcal{P}(X)$ と書くことにする。また、Einstein の記法を用いる。

2 対数分配関数

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, μ) 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 Θ の内部を Θ° 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

$$h(x, \theta) := e^{\langle \theta, T(x) \rangle} \quad ((x, \theta) \in X \times \Theta) \quad (2.1)$$

$$\lambda(\theta) := \int_X h(x, \theta) \mu(dx) \quad (\theta \in \Theta) \quad (2.2)$$

と定める (つまり $\psi(\theta) = \log \lambda(\theta)$ である)。

本節の目標は次の定理を示すことである。

定理 2.1 (λ と ψ の C^∞ 性と積分記号下の微分). $\varphi = (\theta_1, \dots, \theta_m): \Theta^\circ \rightarrow \mathbb{R}^m$ を Θ° 上のチャートとする。このとき、任意の $k \in \mathbb{Z}_{\geq 1}$, $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$ に対し、

$$\partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} \lambda(\theta) = \int_X \partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} h(x, \theta) \mu(dx) \quad (\theta \in \Theta^\circ) \quad (2.3)$$

が成り立つ (∂_i は $\frac{\partial}{\partial \theta_i} \in \Gamma(T\Theta^\circ)$ の略記)。ただし、左辺の微分可能性および右辺の可積分性も定理の主張に含まれる。とくに λ および ψ は Θ° 上の C^∞ 関数である。

定理 2.1 の証明には次の事実を用いる。

事実 2.2 (積分記号下の微分). \mathcal{Y} を可測空間、 ν を \mathcal{Y} 上の測度、 $I \subset \mathbb{R}$ を開区間、 $f: \mathcal{Y} \times I \rightarrow \mathbb{R}$ を

- (i) 各 $t \in I$ に対し $f(\cdot, t): \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R}$ が可測
- (ii) 各 $y \in \mathcal{Y}$ に対し $f(y, \cdot): I \rightarrow \mathbb{R}$ が微分可能

をみたす関数とする。このとき、 f に関する条件

- (1) 各 $t \in I$ に対し $f(\cdot, t) \in L^1(\mathcal{Y}, \nu)$ である。
- (2) ある ν -可積分関数 $\Phi: \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R}$ が存在し、すべての $t' \in I$ に対し $\left| \frac{\partial f}{\partial t}(y, t') \right| \leq \Phi(y)$ a.e. y である。

が成り立つならば、関数 $I \rightarrow \mathbb{R}$, $t \mapsto \int_{\mathcal{Y}} f(y, t) \nu(dy)$ は微分可能で、

$$\frac{\partial}{\partial t} \int_{\mathcal{Y}} f(y, t) \nu(dy) = \int_{\mathcal{Y}} \frac{\partial f}{\partial t}(y, t) \nu(dy) \quad (2.4)$$

が成り立つ。

□

定理 2.1 の証明において最も重要なステップは、事実 2.2 の前提が満たされることの確認である。そのための補題を次に示す。

補題 2.3 (優関数の存在). e^i ($i = 1, \dots, m$) を V^\vee の基底とし、この基底が定める Θ° 上のチャートを $\varphi = (\theta_1, \dots, \theta_m): \Theta^\circ \rightarrow \mathbb{R}^m$ とおく。このとき、任意の $k \in \mathbb{Z}_{\geq 1}$, $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$ に対し、次が成り立つ:

- (1) 任意の $\theta \in \Theta^\circ$ に対し、関数 $\partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} h(\cdot, \theta): X \rightarrow \mathbb{R}$ は $L^1(X, \mu)$ に属する。
- (2) 任意の $\theta \in \Theta^\circ$ に対し、 Θ° における θ のある近傍 U と、ある μ -可積分関数 $\Phi: X \rightarrow \mathbb{R}$ が存在し、すべての $\theta' \in U$ に対し $|\partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} h(x, \theta')| \leq \Phi(x)$ a.e. x が成り立つ。

証明 (1) は (2) より直ちに従うから、(2) を示す。そこで $\theta \in \Theta^\circ$ を任意とする。補題の主張は座標 $\theta_1, \dots, \theta_m$ を平行移動して考えても等価だから、点 θ の座標は $\varphi(\theta) = 0 \in \mathbb{R}^m$ であるとしてよい。

Step 1: U の構成 $\varepsilon > 0$ を十分小さく選び、 \mathbb{R}^m 内の閉立方体

$$A_{2\varepsilon} := \prod_{i=1}^m [-2\varepsilon, 2\varepsilon] \quad A_\varepsilon := \prod_{i=1}^m [-\varepsilon, \varepsilon] \quad (2.5)$$

が $\varphi(\Theta^\circ)$ に含まれるようにしておく。すると $U := \varphi^{-1}(\text{Int } A_\varepsilon) \subset \varphi(\Theta^\circ)$ は θ 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。

Step 2: h の座標表示 まず具体的な計算のために h の座標表示を求める。いま各 $\theta' \in U$ に対し

$$h(x, \theta') = \exp\langle \theta', T(x) \rangle = \exp\langle \theta_i(\theta') e^i, T(x) \rangle = \exp\left(\theta_i(\theta') T^i(x)\right) \quad (2.6)$$

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

$$\partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} h(x, \theta') = T^{i_1}(x) \cdots T^{i_k}(x) \exp\left(\theta_i(\theta') T^i(x)\right) \quad (2.7)$$

と表せることがわかる。

Step 3: Φ の構成 Φ を構成するため、式 (2.7) の絶対値を上から評価する。表記の簡略化のため $t' := (t'_1, \dots, t'_m) := \varphi(\theta') \in \mathbb{R}^m$ とおいておく。まず $\frac{k+1}{\varepsilon} \frac{\varepsilon}{k+1} = 1$ より

$$\left| T^{i_1}(x) \cdots T^{i_k}(x) \exp\left(\sum_{i=1}^m t'_i T^i(x)\right) \right| = \left(\frac{k+1}{\varepsilon}\right)^k \left(\prod_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} |T^{i_\alpha}(x)|\right) \exp\left(\sum_{i=1}^m t'_i T^i(x)\right) \quad (2.8)$$

であり、 \prod の部分を評価すると

$$\prod_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} |T^{i_\alpha}(x)| \leq \prod_{\alpha=1}^k \left(\exp\left(\frac{\varepsilon}{k+1} T^{i_\alpha}(x)\right) + \exp\left(-\frac{\varepsilon}{k+1} T^{i_\alpha}(x)\right) \right) \quad (\because s \leq e^s + e^{-s} \ (s \in \mathbb{R})) \quad (2.9)$$

$$= \sum_{\sigma \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x)\right) \quad (\because \text{式の展開}) \quad (2.10)$$

(ただし σ_α は σ の第 α 成分) となるから、式 (2.8) と式 (2.10) を合わせて

$$(2.8) \leq C \sum_{\sigma \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x)\right) \exp\left(\sum_{i=1}^m t'_i T^i(x)\right) \quad (2.11)$$

$$= C \sum_{\sigma \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{\alpha=1}^k \frac{\varepsilon}{k+1} \sigma_\alpha T^{i_\alpha}(x) + \sum_{i=1}^m t'_i T^i(x)\right) \quad (2.12)$$

となる。ただし $C := \left(\frac{k+1}{\varepsilon}\right)^k \in \mathbb{R}_{>0}$ とおいた。ここで最終行の \exp の中身について、各 $i = 1, \dots, m$ に対し $T^i(x)$ の係数を評価することで、ある $t'' \in A_{2\varepsilon}$ が存在して

$$(2.12) = C \sum_{\sigma \in \{\pm 1\}^k} \exp\left(\sum_{i=1}^m t''_i T^i(x)\right) = 2^k C \exp\left(\sum_{i=1}^m t''_i T^i(x)\right) \quad (2.13)$$

と表せることがわかる。そこで $|t''_i| \leq 2\varepsilon$ ($i = 1, \dots, m$) より

$$(2.13) \leq 2^k C \prod_{i=1}^m \left(\exp\left(2\varepsilon T^i(x)\right) + \exp\left(-2\varepsilon T^i(x)\right) \right) \quad (2.14)$$

$$= 2^k C \sum_{\tau \in \{\pm 1\}^m} \exp\left(\sum_{i=1}^m 2\varepsilon \tau_i T^i(x)\right) \quad (2.15)$$

を得る。この右辺は (t' によらないから) θ' によらない X 上の関数であり、また \sum の各項が $2\varepsilon \tau \in A_{2\varepsilon}$ ゆえに μ -可積分だから式全体も μ -可積分である。したがってこれが求める優関数である。 \square

目標の定理 2.1 を証明する。

定理 2.1 の証明. 定理 2.1 のステートメントで与えられているチャート $\varphi = (\theta_1, \dots, \theta_m)$ は (V^\vee の基底が定めるものとは限らない) 任意のものであるが、実は定理の主張を示すには、 V^\vee の基底をひとつ選び、その基底が定めるチャート $\tilde{\varphi} = (\tilde{\theta}_1, \dots, \tilde{\theta}_m)$ に対して定理の主張を示せば十分である。その理由は次である:

- 式 (2.3) の左辺の微分可能性は、 λ が C^∞ であればよいから、チャート $\tilde{\varphi}$ で考えれば十分。
- 式 (2.3) の右辺の可積分性および式 (2.3) の等号の成立については、Leibniz 則より、 λ の $\tilde{\theta}_1, \dots, \tilde{\theta}_m$ に関する k 回偏導関数が、 λ の $\theta_1, \dots, \theta_m$ に関する k 回以下の偏導関数たちの (x によらない) $C^\infty(\Theta^\circ)$ -係数の線型結合に書けることから従う。

そこで、以降 φ は V^\vee の基底が定めるチャートとする。

補題 2.3 (1) より、式 (2.3) の右辺の可積分性はわかっている。よって、残りの示すべきことは

- (i) 式 (2.3) の左辺の微分可能性
- (ii) 式 (2.3) の等号の成立

の 2 点である。

まず $k = 1, i_k = 1$ の場合に (i), (ii) が成り立つことを示す。そのためには、 $t = (t_1, \dots, t_m) \in \varphi(\Theta^\circ)$ を任意に固定したとき、 t_1 を含む \mathbb{R} の十分小さな開区間 I が存在して、関数

$$g: X \times I \rightarrow \mathbb{R}, \quad (x, s) \mapsto h(x, \varphi^{-1}(s, t_2, \dots, t_m)) \quad (2.16)$$

が事実 2.2 の仮定 (1), (2) をみたすことをいえばよい。

いま $\varphi^{-1}(t) \in \Theta^\circ$ だから、補題 2.3(2) のいう Θ° における $\varphi^{-1}(t)$ の近傍 U と μ -可積分関数 $\Phi: X \rightarrow \mathbb{R}$ が存在する。このとき $\varphi(U)$ は \mathbb{R}^m における t の近傍となるから、 t_1 を含む \mathbb{R} の十分小さな開区間 I が存在して

$$I \times \{t_2\} \times \dots \times \{t_m\} \subset \varphi(U) \quad (2.17)$$

が成り立つ。この I を用いて定まる関数 g が事実 2.2 の仮定 (1), (2) をみたすことを確認する。

まず補題 2.3 の結果 (1) より、 g は事実 2.2 の仮定 (1) をみたす。また補題 2.3 の結果 (2) より、 g は事実 2.2 の仮定 (2) をみたす。したがって $k = 1, i_k = 1$ の場合について (i),(ii) が示された。

同様に $i_k = 2, \dots, m$ の場合についても示される。以降、 k に関する帰納法で、すべての $k \in \mathbb{Z}_{\geq 1}$ および $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$ に対して示される。これで定理の証明が完了した。 \square

定理 2.1 から次の系が従う。

系 2.4. $\varphi = (\varphi_1, \dots, \varphi_m): \Theta^\circ \rightarrow \mathbb{R}^m$ を V^\vee の基底が定めるチャートとする。また、各 $\theta \in \Theta$ に対し、 X 上の確率測度 P_θ を $P_\theta(dx) = e^{\langle \theta, T(x) \rangle - \psi(\theta)} \mu(dx)$ と定める。このとき、任意の $k \in \mathbb{Z}_{\geq 1}$, $i_1, \dots, i_k \in \{1, \dots, m\}$ に対し、

$$E_{P_\theta}[T^{i_k}(x) \cdots T^{i_1}(x)] = \frac{\partial_{i_k} \cdots \partial_{i_1} \lambda(\theta)}{\lambda(\theta)} \quad (\theta \in \Theta^\circ) \quad (2.18)$$

が成り立つ。ただし、左辺の期待値の存在も系の主張に含まれる。 \square

例 2.5 (正規分布族における原点周りのモーメント). \mathcal{P} が $X = \mathbb{R}$ 上の正規分布族であるとき、任意の $P \in \mathcal{P}$ に対し、 P に関する x, x^2, \dots の期待値 $E_P[x], E_P[x^2], \dots$ が存在する。

3 分散の性質

以降、本節では X を可測空間、 V を m 次元 \mathbb{R} -ベクトル空間 ($m \in \mathbb{Z}_{\geq 0}$)、 p を X 上の確率測度、 $f: X \rightarrow V$ を可測写像とする。

前回の正規分布族の例では、十分統計量の分散が正定値対称であることをみた。一般に、分散は次の性質を持つ。

定理 3.1 (分散の半正定値対称性). $f \in L^2(X, p; V)$ とする。このとき、 $\text{Var}_p[f] \in V \otimes V$ は、対称かつ半正定値である。

証明 まず $\text{Var}_p[f]$ が対称であることを示す。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 $f^i: X \rightarrow \mathbb{R}$ および $a^i \in \mathbb{R}$ ($i = 1, \dots, m$) とおく。すると

$$\text{Var}_p[f] = E_p[(f - E_p[f])^2] = \left(\int_X (f^i(x) - a^i)(f^j(x) - a^j) p(dx) \right) e_i e_j \quad (3.1)$$

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 $\text{Var}_p[f]$ は対称である。

つぎに $\text{Var}_p[f]$ が半正定値であることを示す。示すべきことは、 $\text{Var}_p[f]$ 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 $\text{Var}_p[f](\theta, \theta) \geq 0$ が成り立つことであるが、これは

$$\text{Var}_p[f](\theta, \theta) = \sum_{i,j=1}^m \left(\int_X (f^i(x) - a^i)(f^j(x) - a^j) p(dx) \right) \theta(e_i) \theta(e_j) \quad (3.2)$$

$$= \int_X \left(\sum_{i=1}^m \theta(e_i)(f^i(x) - a^i) \right)^2 p(dx) \quad (3.3)$$

$$\geq 0 \quad (3.4)$$

より従う。したがって $\text{Var}_p[f]$ 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 3.2 (分散が 0 であるための必要十分条件). $f \in L^2(X, p; V)$ に関し、次は同値である:

- (1) $\text{Var}_p[f] = 0$
- (2) f は p -a.e. 定数

証明には次の事実を用いる。

事実 3.3. \mathcal{Y} を可測空間、 μ を \mathcal{Y} 上の測度とする。このとき、 μ -可積分関数 $g: \mathcal{Y} \rightarrow \mathbb{R}$ であって $g(y) \geq 0$ μ -a.e. $y \in \mathcal{Y}$ をみたすものに関し、次は同値である:

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

□

命題 3.2 の証明. ここでは「 p -a.e.」を「a.e.」と略記する。 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 $f^i: X \rightarrow \mathbb{R}$ および $a^i \in \mathbb{R}$ ($i = 1, \dots, m$) 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 $\text{Var}_p[f] = 0$ 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 3.3 より $\int_X (f^i(x) - a^i)^2 p(dx) > 0$ である。したがって $\text{Var}_p[f] \neq 0$ である。 □

4 今後の予定

- Hessian の定義と ψ の Hessian の正定値性を示す。
- KL ダイバージェンスを定義する。
- Fisher 計量を定義する。

5 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.
- [Dud03] Richard Dudley, **18.466 Mathematical Statistics, Spring 2003**, 2003, <https://dspace.mit.edu/handle/1721.1/103814>, Last accessed on 2023-05-14.