

振り返りと導入

前回は指数型分布族の具体例の計算を行った。本稿では次のことを行う:

- 一般化を念頭に置きながら、指数型分布族の双対構造の性質を整理する!!!
- [TODO]

1 双対構造

1.1 一般の多様体の場合

定義 1.1 (双対接続). (M, g) を Riemann 多様体、 ∇, ∇' を M 上のアファイン接続とする。 ∇' が g に関する ∇ の **双対接続 (dual connection)** であるとは、すべての $X, Y, Z \in \mathfrak{X}(M)$ に対し

$$X(g(Y, Z)) = g(\nabla_X Y, Z) + g(Y, \nabla'_X Z) \quad (1.1)$$

が成り立つことをいう。

命題 1.2. ∇ を M 上のアファイン接続とする。このとき、 g に関する ∇ の双対接続がただひとつ存在する。

証明 [TODO]

□

定義 1.3 (双対構造). (g, ∇, ∇') が M 上の **双対構造 (dualistic structure)** であるとは、 ∇ と ∇' が g に関し互いに双対接続であることをいう。

定義 1.4 (双対平坦). ∇, ∇' がいずれも M 上平坦であるとき、 (g, ∇, ∇') は **双対平坦 (dually flat)** であるという。双対平坦な双対構造を **双対平坦構造 (dually flat structure)** という。

たとえ双対平坦であっても、両方の接続係数が同一の座標のもとで消えるとは限らない。実際、それが成り立つためには次のような非常に強い条件が必要となる:

命題 1.5. (g, ∇, ∇') を双対構造、 $x = (x_1, \dots, x_m)$ を M の開集合 U 上の座標とする。このとき、 x に関する ∇, ∇' の接続係数が U 上つねに 0 ならば、 g は U 上定数である。

証明 $\partial_i g_{jk} = \Gamma_{ij}^l g_{lk} + \Gamma_{ik}^l g_{lj}$ より従う。

□

1.2 指数型分布族の場合

指数型分布族の α -接続について考える。

命題 1.6 (曲率の AC テンソルによる表示). $\alpha \in \mathbb{R}$ 、 $R^{(\alpha)}$ を $\nabla^{(\alpha)}$ の $(1,3)$ -曲率テンソルとする。このとき、 \mathcal{P} の

任意の ∇ -アフィン座標に関し [TODO] $\nabla^{(\alpha)}$ ではなく?, $R^{(\alpha)}$ の成分は

$$R^{(\alpha)}_{ijk}{}^l = -\frac{1-\alpha^2}{2} (A_{jk}{}^m A_{im}{}^l - A_{ik}{}^m A_{jm}{}^l) \quad (1.2)$$

となる。とくに $\alpha = \pm 1$ のとき $R^{(\alpha)} = 0$ となる。

証明 0613_資料.pdf 命題 1.12 の式

$$R^{(\alpha)}_{ijk}{}^l = \frac{1-\alpha}{2} (\partial_i A_{jk}{}^l - \partial_j A_{ik}{}^l) + \left(\frac{1-\alpha}{2}\right)^2 (A_{jk}{}^m A_{im}{}^l - A_{ik}{}^m A_{jm}{}^l) \quad (1.3)$$

を変形する。

$$\partial_i A_{jk}{}^l \quad (1.4)$$

$$= \partial_i (g^{ln} S_{jkn}) \quad (1.5)$$

$$= \partial_i (g^{ln}) S_{jkn} + g^{lm} \partial_i S_{jkm} \quad (1.6)$$

$$= -\partial_i (g_{mn}) g^{mn} g^{ln} S_{jkn} + g^{lm} \partial_i S_{jkm} \quad (\partial_i (g_{nm} g^{lm}) = 0) \quad (1.7)$$

$$= -S_{imn} g^{mn} g^{ln} S_{jkn} + g^{lm} \partial_i S_{jkm} \quad (\partial_i g_{mn} = S_{imn}) \quad (1.8)$$

$$= -A_{im}{}^l A_{jk}{}^m + g^{lm} \partial_i S_{jkm}. \quad (1.9)$$

同様にして

$$\partial_j A_{ik}{}^l = -A_{jm}{}^l A_{ik}{}^m + g^{lm} \partial_j S_{ikm}. \quad (1.10)$$

したがって命題の主張の式が得られた。 \square

系 1.7. すべての $\alpha \in \mathbb{R}$ に対し

$$R^{(\alpha)} = R^{(-\alpha)} \quad (1.11)$$

が成り立つ。

証明 $\frac{1-\alpha}{2} = \frac{1+\alpha}{2} - \alpha$ および $\left(\frac{1-\alpha}{2}\right)^2 = \left(\frac{1+\alpha}{2}\right)^2 - \alpha$ が成り立つことより、命題から

$$R^{(\alpha)}_{ijk}{}^l = R^{(-\alpha)}_{ijk}{}^l - \alpha R^{(-1)}_{ijk}{}^l \quad (1.12)$$

となる。さらに $R^{(-1)} = 0$ だから系の主張が得られた。 \square

定理 1.8. 任意の $\alpha \in \mathbb{R}$ に対し、3 つ組 $(g, \nabla^{(\alpha)}, \nabla^{(-\alpha)})$ は \mathcal{P} 上の双対構造となる。さらに、 $\alpha = \pm 1$ ならば $(g, \nabla^{(\alpha)}, \nabla^{(-\alpha)})$ は双対平坦である。[TODO] 逆はいえるか?

証明 双対構造であることは

$$g(\nabla_X^{(\alpha)} Y, Z) + g(Y, \nabla_X^{(-\alpha)} Z) = g(\nabla_X^g Y, Z) - \frac{1-\alpha}{2} S(X, Y, Z) + g(Y, \nabla_X^g Z) - \frac{1+\alpha}{2} S(X, Z, Y) \quad (1.13)$$

$$= g(\nabla_X^g Y, Z) + g(Y, \nabla_X^g Z) \quad (1.14)$$

$$= X(g(Y, Z)) \quad (1.15)$$

より従う。 $\alpha = \pm 1$ で双対平坦となることは上の系よりわかる。 \square

2 期待値パラメータ

補題 2.1. W を \mathbb{R} -ベクトル空間、 $U \subset W$ を開集合、 $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ を C^∞ 関数であって $\text{Hess } f$ が U 上各点で正定値であるものとする。このとき、 $\nabla f: U \rightarrow W^\vee$ は単射である。

証明 [TODO] \square

定義 2.2 (古典的な Legendre 変換). W を \mathbb{R} -ベクトル空間、 $U \subset W$ を開集合、 $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ を C^∞ 関数であって $\text{Hess } f$ が U 上各点で正定値であるものとする。関数

$$f^\vee: U' \rightarrow \mathbb{R}, \quad y \mapsto \langle y, (\nabla f)^{-1}(y) \rangle - f((\nabla f)^{-1}(y)) \quad \text{where } U' := (\nabla f)(U) \quad (2.1)$$

を f の凸共役 (convex conjugate) という。

例 2.3 (凸共役の例).

- e^x (Poisson 分布族の実現の対数分配関数) $\rightarrow y \log y - y$
- $\log(1 + e^x)$ (Bernoulli 分布族の実現の対数分配関数) $\rightarrow y \log y + (1 - y) \log(1 - y)$
- x^2 (分散既知の正規分布族の実現の対数分配関数) $\rightarrow y^2/4$

命題 2.4 (凸共役の性質). [TODO]

証明 [TODO] 何が必要? \square

命題 2.5. $(\nabla \psi)|_{\text{Int } \tilde{\Theta}}: \text{Int } \tilde{\Theta} \rightarrow V^{\vee\vee} = V$ は C^∞ 埋め込みかつ開写像である。

補題 2.6. $\text{Int } \tilde{\Theta}$ は V^\vee の凸集合である。

証明 $\tilde{\Theta}$ が V^\vee の凸集合であることは 0425_資料.pdf 命題 2.2 で確かめた。一般に、位相ベクトル空間の凸集合の内部は凸集合だから、補題が従う。 \square

命題の証明 ψ は C^∞ だから $\nabla \psi$ も C^∞ である。また、 $\nabla \psi$ $\text{Hess } \psi$ は正定値だから $\nabla \psi$ の微分は全単射である。逆写像定理より $\nabla \psi$ は局所微分同相写像であり、とくに開写像である。また、補題より $\text{Int } \tilde{\Theta}$ は V^\vee の凸集合だから、 $\nabla \psi$ は単射である。したがって $\nabla \psi$ は埋め込みである。 \square

命題-定義 2.7 (期待値パラメータ空間). \mathcal{P} は開であるとし、 (V, T, μ) を \mathcal{P} の最小次元実現とする。このとき、集合

$$\mathcal{M} := \{E_p[T] \in V \mid p \in \mathcal{P}\} \quad (2.2)$$

は V の開部分多様体となり、写像 $\eta: \mathcal{P} \rightarrow \mathcal{M}$, $p \mapsto E_p[T]$ は微分同相写像となる。 \mathcal{M} を (V, T, μ) に関する \mathcal{P} の期待値パラメータ空間 (mean parameter space) といい、 η を期待値パラメータ座標 (mean parameter coordinates) という。

証明 まず $\mathcal{M} = (\nabla\psi)(\Theta)$ である。いま \mathcal{P} は開だから Θ は V^\vee の開集合である。このことと $\nabla\psi$ が開写像であることから \mathcal{M} は V の開集合、したがって開部分多様体である。 $\eta(p) = (\nabla\psi) \circ \theta(p)$ ($p \in \mathcal{P}$) が成り立つから、 $(\nabla\psi), \theta$ が微分同相写像であることから η も微分同相写像である。 \square

命題 2.8. \mathcal{P} は開であるとし、 ϕ を $\psi|_\Theta$ の凸共役とする。このとき次が成り立つ:

$$(1) \quad \frac{\partial\psi}{\partial\theta^i} = \eta_i, \quad \frac{\partial\phi}{\partial\eta_i} = \theta^i. \quad (2.3)$$

$$(2) \quad \theta\text{-座標に関し} \quad g_{ij} = \frac{\partial^2\psi}{\partial\theta^i\partial\theta^j}, \quad g^{ij} = \frac{\partial^2\phi}{\partial\eta_i\partial\eta_j}. \quad (2.4)$$

[TODO] g^{ij} は $T^\vee\mathcal{P}$ 上の計量を定める?

証明 (1) $\frac{\partial\psi}{\partial\theta^i}(\theta(p)) = E_p[T^i] = \eta_i(p)$ である。 [TODO]

(2) $g_{ij}(\theta(p)) = \frac{\partial^2\psi}{\partial\theta^i\partial\theta^j}(\theta(p))$ は g の定義から明らか。 [TODO] \square

定理 2.9. 期待値パラメータ座標に \mathcal{M} 上の任意の座標を合成したものは \mathcal{P} 上の $\nabla^{(-1)}$ -アフィン座標である。

証明

$$\Gamma^{(-1)\alpha\beta}_{\gamma} = \frac{\partial\eta_\gamma}{\partial\theta^k} \left(\frac{\partial\theta^k}{\partial\eta_\alpha\partial\eta_\beta} + \Gamma^{(-1)k}_{ij} \frac{\partial\theta^i}{\partial\eta_\alpha} \frac{\partial\theta^j}{\partial\eta_\beta} \right) \quad (2.5)$$

が 0 となることをいえばよい。 \square

例 2.10 ($\nabla^{(-1)}$ -測地線). [TODO]

今後の予定

- KL ダイバージェンス

参考文献

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

A 付録