振り返りと導入

前回は最尤推定量と KL ダイバージェンスを定義した。本稿では次のことを行う:

- KLダイバージェンスと最尤推定との関係を調べる。
- KLダイバージェンスの双対平坦多様体への一般化を考える。

1 KL ダイバージェンスと最尤推定

本節では 1 点 x での Dirac 測度を δ^x と記す。

定義 1.1 (Kullback-Leibler ダイバージェンス). 関数 $D: \mathcal{P}(X) \times \mathcal{P}(X) \to [0, \infty]$,

$$D(p||q) := \begin{cases} E_q \left[\frac{dp}{dq} \log \frac{dp}{dq} \right] = E_p \left[\log \frac{dp}{dq} \right] & (p \ll q) \\ \infty & (p \ll q) \end{cases}$$

$$(1.1)$$

を $\mathcal{P}(X)$ 上の Kullback-Leibler ダイバージェンス と呼ぶ。

例 1.2 (有限でない例). $p \ll q$ であっても $D(p||q) < \infty$ とは限らない。 $X := \mathbb{R}$ として p を標準 Cauchy 分布、q を標準正規分布とした場合が反例のひとつ。

例 1.3 (連続でない例). $\mathcal{P}(X)$ に全変動で定まる位相を入れたとき、KL ダイバージェンスは連続とは限らない。 $X\coloneqq\{0,1\}$ として $p_n\coloneqq\frac{1}{n}\delta^0+\left(1-\frac{1}{n}\right)\delta^1$, $q_n\coloneqq\frac{1}{e^n}\delta^0+\left(1-\frac{1}{e^n}\right)\delta^1$ が反例のひとつ。

 $X = \{1, ..., n\}, n \in \mathbb{N}$ の場合に最尤推定量と KL ダイバージェンスの関係を考える。

定義 1.4 (経験分布). $x = (x_1, ..., x_k) \in X^k$ が与えられたとする。X 上の確率測度

$$\hat{p}_x := \frac{1}{k} \sum_{j=1}^k \delta^{x_j} = \sum_{i=1}^n a_i \delta^i, \qquad a_i := \frac{1}{k} \# \{ j \in \{1, \dots, k\} \mid x_j = i \}$$
 (1.2)

を、x により定まる**経験分布 (empirical distribution)** という。

次の定理により、尤度最大化の問題は KL ダイバージェンスの言葉で表せることがわかる。

定理 1.5 (最尤推定量と KL ダイバージェンス). (Θ, \mathbf{p}) を X 上の統計モデル、 (Θ, \mathbf{p}^k) をその k 個の i.i.d. 拡張とする。 $x = (x_1, \dots, x_k) \in X^k$ が与えられたとし、 \hat{p}_x を x により定まる経験分布とする。このとき、集合 $\mathbf{p}(\Theta)$ が \hat{p}_x を支配する確率測度を少なくともひとつ含むならば、次が成り立つ:

$$\operatorname{argmin}_{\theta \in \Theta} D(\hat{p}_x || \mathbf{p}(\theta)) = \operatorname{argmax}_{\theta \in \Theta} p_{\theta}^k(x). \tag{1.3}$$

ただし右辺で $p_{\theta}^k(x) \coloneqq \prod_{j=1}^k p_{\theta}(x_j), \ p_{\theta}(x_j) \coloneqq \frac{d(\mathbf{p}(\theta))}{di}(x_j)$ (数え上げ測度に関する確率密度関数) である。

証明 定理の仮定より $\exists \theta_0 \in \Theta$ s.t. $\hat{p}_x \ll \mathbf{p}(\theta_0)$ であるが、 (Θ, \mathbf{p}) が統計モデルゆえに $\mathbf{p}(\Theta)$ に属する測度はすべて同値だから $\forall \theta \in \Theta$, $\hat{p}_x \ll \mathbf{p}(\theta)$ である。そこで $\forall \theta \in \Theta$ に対し、 $\hat{p}_x =: \sum_{i=1}^n a_i \delta^i$, $a_i \in [0,1]$ とおくと

$$D(\hat{p}_x || \mathbf{p}(\theta)) = E_{\hat{p}_x} \left[\log \frac{d\hat{p}_x}{d(\mathbf{p}(\theta))} \right]$$
(1.4)

$$= \int_{\mathcal{X}} \log \frac{d\hat{p}_x}{d(\mathbf{p}(\theta))}(i) \, d\hat{p}_x(i) \tag{1.5}$$

$$= \sum_{\substack{i \in X \\ a > 0}} a_i \log \frac{a_i}{p_{\theta}(i)} \tag{1.6}$$

$$= -\sum_{\substack{i \in X \\ a_i > 0}} a_i \log p_{\theta}(i) + C \qquad (C は \theta によらない実定数)$$
 (1.7)

$$= -\frac{1}{k} \sum_{j=1}^{k} \log p_{\theta}(x_j) + C \tag{1.8}$$

$$= -\frac{1}{k}\log p_{\theta}^{k}(x) + C \tag{1.9}$$

ゆえに定理の主張が従う。

2 双対平坦多様体の性質

本節では Einstein の記法を用いる。以下、再び一般のXを考える。

命題 2.1 (指数型分布族と KL ダイバージェンス). $\mathcal P$ を $\mathcal X$ 上の open な指数型分布族とし、 (V,T,μ) を $\mathcal P$ の最小 次元実現、 $\psi\colon\Theta\to\mathbb R$ を対数分配関数、 $\theta\colon\mathcal P\to V^\vee$ を自然パラメータ座標、 $\Theta=\theta(\mathcal P)$ を自然パラメータ空間 とする。このとき

$$D(p||q) = \psi(\theta(q)) - \psi(\theta(p)) - \frac{\partial \psi}{\partial \theta^{i}}(p)(\theta^{i}(q) - \theta^{i}(p)) \quad (\forall p, q \in \mathcal{P})$$
(2.1)

が成り立つ。

証明

$$\psi(\theta(q)) - \psi(\theta(p)) - \frac{\partial \psi}{\partial \theta^{i}}(p)(\theta^{i}(q) - \theta^{i}(p)) = \psi(\theta(q)) - \psi(\theta(p)) - E_{p}[T_{i}](\theta^{i}(q) - \theta^{i}(p))$$
(2.2)

$$= E_p \left[\psi(\theta(q)) - \psi(\theta(p)) - \langle \theta(q), T \rangle + \langle \theta(p), T \rangle \right] \tag{2.3}$$

$$=E_p \left[\log \frac{dp}{dq} \right] \tag{2.4}$$

$$= D(p||q) \tag{2.5}$$

一般の双対平坦多様体にも上の命題の θ, ψ のようなものが存在するかどうかを考える。

定義 2.2 (ポテンシャル). M を多様体、g を M 上の Riemann 計量、 ∇ を M のアファイン接続とする。 $\psi \in C^{\infty}(M)$ が g の ∇ -ポテンシャル であるとは、 $g = \nabla d\psi$ が成り立つことをいう。

定義 2.3 (Hessian チャート). M を多様体、g を M 上の Riemann 計量、 ∇ を M のアファイン接続とする。M のチャート (U,θ) が ∇ に関する Hessian チャート であるとは、 θ が ∇ -アファイン座標であり、U 上の g の ∇ -ポテンシャル $\psi \in C^{\infty}(U)$ が存在することをいう。

定理 2.4 (Hessian チャートの存在). M を多様体、 (g, ∇, ∇^*) を M 上の双対平坦構造とする。このとき、各 $q \in M$ に対し次が成り立つ:

- (1) q のまわりの Hessian チャート (U, θ) が存在する。
- (3) $\bar{\psi} := \psi \circ \theta^{-1} : \theta(U) \to \mathbb{R}$ の Legendre 変換を $\bar{\varphi} := \bar{\psi}^{\vee} : \eta(U) \to \mathbb{R}$ とおき、 $\varphi := \bar{\varphi} \circ \eta : U \to \mathbb{R}$ とおくと、 φ は $U \perp$ の g の ∇^* -ポテンシャルである。

証明 (1) (g, ∇, ∇^*) が双対平坦ゆえ、とくに q のまわりの ∇ -アファイン座標 $\theta = (\theta^i)_i$ が存在する。以下 $\partial_i \coloneqq \frac{\partial}{\partial \theta^i}$ と記す。ここで、g が対称であることと、 ∇, ∇^* が torsion-free であることと、 (g, ∇, ∇^*) が双対構造 であることから、 $\nabla g \in \Gamma(T^{(0,3)}M)$ は対称である。そこで $h_j \coloneqq g_{ij}d\theta^i$ $(j=1,\ldots,n)$ とおくと、 ∇g の対称性より h_j は閉形式となるから、Poincaré の補題より局所的に $h_j = d\psi_j$ ($\exists \psi_j$) と表せる。さらに $h \coloneqq \psi_j d\theta^j$ とおくと、再び ∇g の対称性より h は閉形式となるから、Poincaré の補題より局所的に $h = d\psi$ ($\exists \psi$) と表せる。したがって、q の十分小さな開近傍 U が存在し、 ψ を ∇ -ポテンシャルとして (U,θ) は Hessian チャートとなる。

(2) 以下 $\partial^i \coloneqq \frac{\partial}{\partial \eta_i}$ と記す。まず g の正定値性より $\eta\colon U \to \mathbb{R}^n$ は局所微分同相ゆえ、必要ならば U を小さく取り直して η は微分同相となる。したがって η は U 上の座標となる。また

$$g(\partial_i, \partial^j) = g\left(\partial_i, \frac{\partial \theta^k}{\partial \eta_i} \partial_k\right) = g^{jk} g(\partial_i, \partial_k) = \delta_i^j$$
(2.6)

が成り立つから、あとは η が ∇^* -アファイン座標であることを示せばよい。これは次の計算により従う:

$$\Gamma_{k}^{ij} = g(\partial_{k}, \Gamma_{l}^{ij} \partial^{l}) \tag{2.7}$$

$$=g(\partial_k, \nabla^*_{\partial^i}\partial^j) \tag{2.8}$$

$$= \partial^{i}(g(\partial_{k}, \partial^{j})) - g(\nabla_{\partial^{i}}\partial_{k}, \partial^{j}) \tag{2.9}$$

$$= -g(g^{il}\nabla_{\partial_l}\partial_k, \partial^j) \tag{2.10}$$

$$=0 (2.11)$$

(3) η の定義より $d\psi = \eta_i d\theta^i$ であり、また Legendre 変換の定義より $\psi + \varphi = \theta^i \eta_i$ であることから、 $d\varphi = \theta^i d\eta_i$ が成り立つ。したがって

$$\nabla^* d\varphi = \nabla^* (\theta^i d\eta_i) = d\theta^i \otimes d\eta_i = g_{ii} d\theta^i d\theta^j = g \tag{2.12}$$

が成り立つ。よって φ はgの ∇^* -ポテンシャルである。

今後の予定

- 双対平坦多様体の canonical ダイバージェンス
- 一般のダイバージェンスと、そこから誘導される双対平坦構造・シンプレクティック構造

● Bayes 更新

参考文献

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