

Wasserstein 距離によるデータ同化

竹田航太

2023 年 1 月 18 日

目次

1	基礎	1
2	結果	1
2.1	OT for Variational DA	1
2.2	Ensemble DA with W-distance	2

1 基礎

OT に関する基礎的な参考文献 [1, 2, 3]

2 結果

2.1 OT for Variational DA

[4] は状態空間を関数空間で定め、関数間距離に Wasserstein を使った目的関数で変分法を考えた。目的関数の勾配を OT に性質を使って計算した。

分布としてどうかできていない。誤差解析をできないのが課題。最適化問題の Well-posedness (解の一意存在等) がわかっていない。

$\Omega \subset \mathbb{R}^d$ を凸で有界な閉集合とする。状態空間を

$$\mathcal{P}(\Omega) = \{\rho \geq 0 \mid \int_{\Omega} \rho(x) dx = 1\}$$

ととる。

$\rho_0, \rho_1 \in \mathcal{P}(\Omega)$ に対して、Wasserstein 距離は流体力学的定式では

$$\mathcal{W}(\rho_0, \rho_1)^2 = \min_{(\rho, \mathbf{v}) \in \mathcal{C}(\rho_0, \rho_1)} \int \int_{[0,1] \times \Omega} \rho(x, t) |\mathbf{v}(x, t)|^2 dt dx$$

で与えられる。ただし,

$$C(\rho_0, \rho_1) = \left\{ (\rho, \mathbf{v}) \text{ s.t. } \begin{array}{l} \partial_t \rho + \operatorname{div}(\rho \mathbf{v}) = 0, \\ \rho(t=0) = \rho_0, \rho(t=1) = \rho_1, \\ \rho \mathbf{v} \cdot \mathbf{n} = 0 \text{ on } \partial\Omega \end{array} \right\}$$

とする。また, 最適な輸送の測度場は以下の Hamilton-Jacobi 方程式を満たす Φ を用いて $\mathbf{v}(x, t) = \nabla \Phi(x, t)$ と勾配でかける。

$$\partial_t \Phi + \frac{|\Phi|^2}{2} = 0.$$

さらに, Kantorovich ポテンシャル $\Psi(x)$ という関数を

$$\Psi(x) = -\Phi(t=0, x)$$

と定義すると Wasserstein 距離は

$$W(\rho_0, \rho_1)^2 = \int_{\Omega} \rho_0(x) |\nabla \Psi(x)|^2 dx$$

と書ける。

次に, [5] を参照して接空間を $\rho_0 \in \mathcal{P}$ に対し

$$T_{\rho_0} \mathcal{P} = \{ \eta \in L^2(\Omega) \text{ s.t. } \eta = -\operatorname{div}(\rho_0 \nabla \Phi) \text{ with } \Phi \text{ s.t. } \rho_0 \frac{\partial \Phi}{\partial \mathbf{n}} \text{ on } \partial\Omega \}$$

と定めている。直感的には η は連続の式を満たすような $\partial_t \rho$ に対応すると考えられる。この空間において, L^2 内積 $\langle \cdot, \cdot \rangle_2$ と Wasserstein 内積 $\langle \cdot, \cdot \rangle_W$ を

$$\langle \eta, \eta' \rangle_W = \int_{\Omega} \rho_0 \nabla \Phi \cdot \nabla \Phi' dx$$

と定めている。 $\|\eta\|_W^2$ は η 動かした時の運動エネルギーに対応する。

Theorem 2.1 (Theorem 8.13 [1]). $\rho_0, \rho_1 \in \mathcal{P}(\Omega)$ と $\eta \in T_{\rho_0} \mathcal{P}$ に対して, 十分小さい $\epsilon > 0$ を取れば

$$\frac{1}{2} W(\rho_0 + \epsilon \eta, \rho_1)^2 = \frac{1}{2} W(\rho_0, \rho_1)^2 + \epsilon \langle \eta, \Psi \rangle_2 + o(\epsilon)$$

が成り立つ。ただし, Ψ は Kantorovich ポテンシャル。

2.2 Ensemble DA with W-distance

[6] は事前分布と観測分布の補完を Wasserstein 距離を用いて定義した。事前分布と観測分布を Dirac 測度で表している。OT 的最適化時にはエントロピー正則化を行なっている。同化後も分布のサポート点数を保つため multinomial sampling scheme を使っているらしい。

観測が分布として得られている必要がある。誤差解析をできていない。補完比率や正則化パラメータに対する解析がない。

参考文献

- [1] C. Villani. *Topics in optimal transportation*. American Mathematical Soc, 2003.
- [2] JD Benamou and Y Brenier. A computational fluid mechanics solution to the monge-kantorovich mass transfer problem. *NUMERISCHE MATHEMATIK*, 84(3):375–393, JAN 2000.
- [3] Filippo Santambrogio. Optimal transport for applied mathematicians calculus of variations, pdes, and modeling preface. In *OPTIMAL TRANSPORT FOR APPLIED MATHEMATICIANS: CALCULUS OF VARIATIONS, PDES, AND MODELING*, volume 87 of *Progress in Nonlinear Differential Equations and Their Applications*, pages VII+. 2015.
- [4] Nelson Feyeux, Arthur Vidard, and Maelle Nodet. Optimal transport for variational data assimilation. *NONLINEAR PROCESSES IN GEOPHYSICS*, 25(1):55–66, JAN 30 2018.
- [5] F Otto. The geometry of dissipative evolution equations: The porous medium equation. *COMMUNICATIONS IN PARTIAL DIFFERENTIAL EQUATIONS*, 26(1-2):101–174, 2001.
- [6] Sagar K. Tamang, Ardeshir Ebtehaj, Peter J. van Leeuwen, Dongmian Zou, and Gilad Lerman. Ensemble riemannian data assimilation over the wasserstein space. *NONLINEAR PROCESSES IN GEOPHYSICS*, 28(3):295–309, JUL 6 2021.