

Modelování kovariancí pro EnKF a jeho stabilita

Marie Turčičová^{1,2} Jan Mandel³

¹Matematicko-fyzikální fakulta UK

²Ústav informatiky AV ČR

³University of Colorado Denver

Robust, 21. - 26. ledna 2018, Rybník

Filtrační úloha

Uvažujme dynamický proces

$$u_{j+1} = \mathcal{M}(u_j), \quad j \in \mathbb{N}_0$$

- $u_j \in \mathbb{R}^p$ pro všechna j
- $u_0 \sim N_p(\mathbf{0}, C_0)$, kde C_0 známé

K dispozici máme pozorování

$$y_j = u_j + \gamma \xi_j, \quad \xi_j \sim N_p(\mathbf{0}, I),$$

kde šum ξ_j je nezávislý na u_0 . Koeficient γ známe.

Cílem filtrace je aproximovat rozdělení $P(u_j | y_1, \dots, y_j)$ v každém časovém kroku.

Ensemblový Kalmanův filtr

- 1 generování počátečního ensmbu

$$v_0^{A(k)} \sim N_p(\mathbf{0}, C_0), \quad k = 1, \dots, K$$

- 2 předpověď:

$$v_{j+1}^{F(k)} = \mathcal{M} \left(v_j^{A(k)} \right), \quad j = 0, 1, 2, \dots$$

- 3 pozorování:

$$y_{j+1} = u_{j+1} + \gamma \left(\xi_{j+1} + \xi_{j+1}^{(k)} \right), \quad \xi_{j+1}, \xi_{j+1}^{(k)} \sim N_p(\mathbf{0}, I)$$

- 4 analýza:

$$v_{j+1}^{A(k)} = v_{j+1}^{F(k)} - \hat{C}_{j+1}^F \left(\hat{C}_{j+1}^F + \gamma^2 I \right)^{-1} \left(v_{j+1}^{F(k)} - y_{j+1}^{(k)} \right),$$

kde \hat{C}_{j+1}^F odhad kovariance založený na $\{v_{j+1}^{F(k)}\}_{k=1}^K$.

Ensembleový Kalmanův filtr

Pozorujeme-li celý stav, lze analýzu zapsat ve tvaru
(Kelly et al. 2014)

$$\left(\mathbf{I} + \gamma^{-2} \hat{\mathbf{C}}_{j+1}^F\right) \mathbf{v}_{j+1}^{A(k)} = \mathbf{v}_{j+1}^{F(k)} + \gamma^{-2} \hat{\mathbf{C}}_{j+1}^F \mathbf{y}_{j+1}^{(k)},$$

který umožňuje následující rozbor stability.

Odhady kovariance pro EnKF

Klíčovým prvkem analýzy je odhad kovarianční matice \hat{C}_j^F .
Problémem je, že $p \gg K$.

- výběrová kovariance S (z ensamble)
- shrinkage odhad:

$$\hat{C} = \alpha S + (1 - \alpha)T, \quad \text{for } \alpha \in [0, 1]$$

(pro velkou dimenzi viz (Nino-Ruiz, Sandu 2015),
(Touloumis 2014))

- vhodně zvolený parametrický model:

$$\hat{C} = f(\theta)$$

Konvergence EnKF

$K \rightarrow \infty$ pro každé j a $j \rightarrow \infty$

- pro konečnou dimenzi: (Le Gland et al. 2011), (Le Gland et al. 2011), (Mandel et al. 2011) - empirické rozdělení členů ensamble konverguje k rozdělení odpovídajícímu KF
- nezávisle na dimenzi: (Kasanický, Mandel 2017), (Kwiatkowski, Mandel 2015) - průměr a výběrová kovariance ensamble konvergují (v L^p , $1 \leq p < \infty$) ke střední hodnotě a kovarianci odpovídající KF

K pevné, $j \rightarrow \infty$:

- pro Navier-Stokesovy rovnice: (Kelly et al. 2014) - chyba $E |v_j^{(k)} - u_j|^2$ neroste rychleji než exponenciálně, ale je přímo úměrná K

Stabilita pro obecný kovarianční model

Označme

$$e_j^{(k)} = v_j^{A(k)} - u_j$$

Theorem

Uvažujme EnKF algoritmus a předpoklady z úvodu. Dále předpokládejme, že $|\mathcal{M}(x) - \mathcal{M}(y)| \leq m|x - y|$, $\forall x, y \in \mathbb{R}^p$. Pak pro libovolný odhad kovariance \hat{C}_i^F platí:

$$\mathbb{E} |e_j^{(k)}|^2 \leq m^{2j} \mathbb{E} |e_0^{(k)}|^2 + \frac{1}{2} \frac{m^{2(j-1)} - 1}{m^2 - 1} \max_{i=1, \dots, j} \text{tr}(\mathbb{E} \hat{C}_i^F) \quad \forall j \geq 1.$$

- kvadratická odchylka neroste rychleji než exponenciálně
- nezávisle na dimenzi a rozsahu ensamble
- roli nehraje ani rozptyl chyb pozorování

Jednparametrický kovarianční model

Uvažujme kovarianční model

$$C_j^F = A_j D,$$

- $A_j \in \mathbb{R}_0^+$ je parametr
- D je vhodně zvolená diagonální matice

Pokud by byl ensemble iid a s normálním rozdělením, pak A_j lze odhadnout metodou maximální věrohodnosti:

$$\hat{A}_j = \frac{1}{K\rho} |D^{-1/2} \mathbb{V}_j^F|_{HS}^2,$$

kde $\mathbb{V}_j^F = (v_j^{F(1)}, \dots, v_j^{F(K)})$ je matice ensembleových členů.

V praxi ensemble není iid, ani normálně rozdělený.

Stabilita pro jednoparametrický kovarianční model

Pro kovarianční model $\hat{C}_j^F = \hat{A}_j D$, kde \hat{A}_j je MLE, platí:

$$E |e_j^{(k)}|^2 \leq (m^2 + \theta)^j E |e_0^{(k)}|^2 + \theta \frac{(m^2 + \theta)^{j-1} - 1}{m^2 + \theta - 1} \max_{i=1, \dots, j} E |u_i|^2$$

pro všechna $j \geq 1$, kde $\theta = \frac{1}{\rho} \text{tr} D |D^{-1/2} \mathcal{M}|^2$, přičemž $|D^{-1/2} \mathcal{M}|$ je Lipschitzovská konstanta operátoru $D^{-1/2} \mathcal{M}$.

Kdy je $E |u_i|^2 < \infty$:

- pro lineární systémy je $E |u_i|^2 \leq m^i C_0$
- pro některé dynamické systémy je $E |u_i|^2$ omezené, neboť existuje omezená absorpční množina (Temam 1997).

Poznámka

Podmínka, že pozorujeme celý stav je pro stabilitu klíčová.

V (Kelly et al. 2015) je příklad speciální zkonstruovaného observačního operátoru, kde v konečném čase dochází k divergenci, ačkoli pro dynamický model existuje omezená absorpční množina.





Děkuji za pozornost.

Tento výstup vznikl v rámci projektu SVV 2017 č. 260454 a NSF grantů
DMS-1216481 a ICER-1664175.

Literatura

-  Kasanický I., Mandel J.: *Convergence of the ensemble Kalman filter in infinite dimension*. In progress, 2017.
-  Kelly D., Law K., Stuart A.: *Well-Posedness And Accuracy Of The Ensemble Kalman Filter In Discrete And Continuous Time*. *Nonlinearity*, 27(10):2579–2603, 2014.
-  Kelly D., Majda A., and Tong X.. Concrete ensemble Kalman filters with rigorous catastrophic filter divergence. *Proceedings of the National Academy of Sciences*, 112(34):10589–10594, 2015.
-  Kwiatkowski E., Mandel J.: *Convergence of the square root ensemble Kalman filter in the large ensemble limit*. *SIAM/ASA Journal on Uncertainty Quantification*, 3(1):1-17, 2015.
-  Le Gland F., Monbet V. and Tran V.-D.: *Large sample asymptotics for the ensemble Kalman filter*. *The Oxford Handbook of Nonlinear Filtering*, D. Crisan and B. Rozovski, eds., Oxford University Press, 598 – 631, 2011.

Literatura

-  Mandel J., Cobb L., and Beezley J.D.: *On the convergence of the ensemble Kalman filter*. Applications of Mathematics, 56:533–541, 2011.
-  Nino-Ruiz E.D., Sandu A.: *Ensemble Kalman filter implementations based on shrinkage covariance matrix estimation*, Ocean Dynamics, 65(11): 1423–1439, 2015.
-  Temam R.. *Infinite-dimensional dynamical systems in mechanics and physics*, volume 68 of Applied Mathematical Sciences. Springer-Verlag, New York, second edition, 1997.
-  Touloumis A.: *Nonparametric Stein-type shrinkage covariance matrix estimators in high-dimensional settings*. arXiv: 1410.4726, 2014.