

Alignement des champs de vorticit 

Marius Duvillard

2 mars 2024

1 D finition du probl me

On suppose que les champs de vorticit  ont  t  mal align . Pour corriger cette erreur, on souhaite appliquer une correction qui respecte les contraintes d'un  coulement incompressible. Pour cela, on introduit une transformation Φ qui doit corriger l' bauche. On r  crit la loi de Bayes avec cette information

$$p(\omega, \Phi \mid y) \propto p(y \mid \omega, \Phi)p(\omega \mid \Phi)p(\Phi)$$

Pour les deux premiers termes on retrouve facilement la vraisemblance conditionn e par l' bauche d form e c'est   dire $\Phi(\omega)$ qui est appliqu  sur les coordonn es lagrangienne du champ. Le prior est  galement d fini sur le champ d form . Enfin il faut d finir un prior pour Φ . Ce terme est assez arbitraire. On veut simplement qu'il v rifie la condition d'un  coulement incompressible.

2 Correction dans le span des champs de vitesse des membres

On cherche une transformation d finie par l'int gration de la position d'un jeu de particule $P = \{(x_p, \Gamma_p)\}$ par un champs de vitesse u tel que

$$\begin{aligned} x(t; u) &= x_p + \int_0^t u(x(t')) dt' \\ \tilde{x}_p &= x(1; u). \end{aligned}$$

On souhaite identifier ce champ de vitesse tel que

$$u = \arg \min_{u \in \mathcal{V}} \|u^{obs} - h_u(\{(x_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}, u)\|_{R^{-1}}^2.$$

o  u^{obs} sont les vitesse observ es en x_{obs} , h_u l'op rateur d'observation apr s application du champ de vitesse u pour d placer les particules.

Le champ u est d fini dans un espace vectoriel \mathcal{V} dans lequel il admet une d composition.

Dans un premier temps on choisi $\mathcal{V} = \text{Span}(u_m)$ o  u_m est le champ de vitesse du m - me membre.

Ce choix est coh rent car par CL, il permet de d finir une transformation   divergence nulle. De plus, il est coh rent avec la philosophie du filtre de Kalman d'utiliser la distribution des membres.

Ainsi le champ u se réécrit comme $u = \sum_m a_m u_m$.

On peut réécrire la fonction objectif en fonction du vecteur $a \in \mathbb{R}^N$

$$\mathcal{L}_a = \|u^{obs} - h_a(\{(x_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}, a)\|_{R^{-1}}^2.$$

Il convient de définir l'opérateur h comme l'observation du champ de vitesse aux coordonnées x_{obs} après déplacement des particules selon u

$$h_a(\{(x_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}, a) = h(\{(\tilde{x}_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}) = U_{obs}(\tilde{x}_p, \Gamma_p).$$

Du fait de la non-linéarité du problème (non linéarité de $x(t; a)$ par rapport à a), le problème n'est pas convexe. On se propose de résoudre le problème à l'aide d'un algorithme de minimisation NL. Pour cela on souhaite évaluer le gradient de \mathcal{L}_a .

Dans un premier temps, ce vecteur est évalué par approximation de la dérivée directionnelle

$$\frac{\partial \mathcal{L}_a}{\partial a_i}(a) = D_{u_i} \mathcal{L}_a(a) \approx \frac{\mathcal{L}_a(a + \delta a_i e_i) - \mathcal{L}_a(a)}{\delta a_i}$$

Connaissant \mathcal{L}_a et son gradient, on peut appliquer des algorithmes de minimisation NL.

3 Calcul de la dérivée

Le calcul de la dérivée par différence finie nécessite de réaliser M forward supplémentaire, ce qui peut être coûteux. Une alternative consiste à déterminer une faiseau principal et de déterminer M perturbation autour de cette trajectoire. Supposons que nous souhaitons calculer $\nabla_a h$. Pour cela nous perturbons le champ d'alignement $v(a)$ selon les direction e_i tel que $a' = a + \varepsilon e_i$. Cette perturbation va entraîner autour de la trajectoire en a que l'on note x_a tel que $x_{a'}(t) = x_a(t) + \varepsilon x_1(t) + \varepsilon^2 x_2(t), \dots$. La dérivée particulaire donne

$$\frac{d}{dt}(x_a + \varepsilon x_1 + \varepsilon^2 x_2, \dots) = \sum_j a_j u_j(x_a + \varepsilon x_1 + \varepsilon^2 x_2, \dots) + \varepsilon a_i u_i(x_a + \varepsilon x_1 + \varepsilon^2 x_2, \dots)$$

Par développement en série de Taylor on obtient pour les différents champs de vitesse u_j

$$u_j(x_a + \varepsilon x_1 + \varepsilon^2 x_2, \dots) = u_j(x_a) + (\varepsilon x_1 + \varepsilon^2 x_2, \dots) \nabla_x u_j(x_a) + o(\varepsilon)$$

Par identification, on obtient les deux premiers ordres du développement

$$\begin{aligned} \frac{dx_a}{dt} &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{d}{dt}(x_a + \varepsilon x_1 + \dots) = \sum_j a_j u_j(x_a) \\ \frac{dx_1}{dt} &= \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \frac{1}{\varepsilon} \frac{d}{dt}(x_a + \varepsilon x_1 + \dots) = \sum_j a_j \nabla_x u_j(x_a) + a_i u_i(x_a). \end{aligned}$$

4 Ajout du prior

On souhaite tenir compte de notre prior dans la fonction coût. En effet, la fonction de coût de la posterior est la suivante

$$\mathcal{L}_a = \frac{1}{2} \|u^{obs} - h_a(\{(x_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}, a)\|_{R^{-1}}^2 + \frac{1}{2} \|u\|_{P^{-1}}^2.$$

Avec la norme sur u qui est

$$\|u\|_{P^{-1}}^2 = \int_{\omega^2} u(x)P(x, x')u(x')dx dx'$$

5 Méthode de gradient à l'origine

On part de la fonction coût suivante

$$\mathcal{L}_a = \frac{1}{2} \|u^{obs} - h_a(\{(x_p, \Gamma_p)\}; x_{obs}, a)\|_{R^{-1}}^2$$

Mais cette fois le champ d'alignement est paramétré différemment avec a . Ici, on cherche à déterminer la meilleure direction de champ de vitesse pour minimiser la fonction coût en appliquant un petit pas de temps tel que

$$\frac{dx}{dt} = \sum_i a_i u_i(x)$$

On cherche à faire diminuer au cours du temps t la fonction coût \mathcal{L}_a ce qui revient à minimiser

$$\min_{a \in \mathbb{R}^M, \|a\|^2=1} \frac{d\mathcal{L}_a}{dt} = \sum_i (\nabla_x \mathcal{L}_a \cdot u_i) a_i$$

A partir des nouvelles valeurs de a on applique le champ de vitesse sur un petit incrément $x^{n+1} = x^n + (\sum_i a_i u_i) dt$.

On procède de même au pas de temps suivant.

On a donc un problème linéaire avec contrainte quadratique (LPQC) à résoudre.

Le calcul du terme $\nabla_x \mathcal{L}_a \cdot u_i$ est en fait la dérivée directionnelle $D_{u_i} \mathcal{L}_a(a)$.