

QUELQUES INDICATIONS

Les parties 1 et 2 sont totalement indépendantes.

On prendra soin de **souligner les vecteurs** et de noter les matrices par des lettres capitales. Un vecteur \mathbf{v} est toujours supposé être du type colonne, on notera \mathbf{v}^\top un vecteur ligne.

ÉNONCÉ DU PROBLÈME

PARTIE 1

On considère un modèle paramétrique dont la réponse $\eta(\theta, t)$ pour un vecteur de paramètres $\theta = (\theta_1, \theta_2)^\top$ en fonction du temps t est donnée par la solution de l'équation différentielle

$$\theta_1 \left[\frac{\partial^2 \eta(\theta, t)}{\partial t^2} + \eta(\theta, t) \right] + \frac{\partial \eta(\theta, t)}{\partial t} = \theta_2 u(t), \quad (1)$$

avec des conditions initiales nulles. On souhaite estimer θ à partir d'observations $y(t_1), \dots, y(t_n)$ recueillies aux instants t_1, \dots, t_n pour le critère des moindres carrés

$$J(\theta) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^n [y(t_i) - \eta(\theta, t_i)]^2.$$

1) Exprimez le gradient du critère $\mathbf{g}(\theta) = \partial J(\theta) / \partial \theta$ en fonction des fonctions de sensibilité

$$s_1(\theta, t) = \frac{\partial \eta(\theta, t)}{\partial \theta_1} \quad \text{et} \quad s_2(\theta, t) = \frac{\partial \eta(\theta, t)}{\partial \theta_2}.$$

On notera dans la suite plus simplement $\eta = \eta(\theta, t)$, $s_1 = s_1(\theta, t)$, $s_2 = s_2(\theta, t)$, et $\dot{\eta}$, \dot{s}_1 , \dot{s}_2 , $\ddot{\eta}$, \ddot{s}_1 , \ddot{s}_2 leurs dérivées premières et secondes par rapport à t .

2) Écrivez les équations différentielles satisfaites par s_1 et s_2 .

3) Combien d'équations différentielles faut-il résoudre pour connaître η , s_1 et s_2 ? Écrivez ces équations et représentez les sur un schéma bloc (on notera $1/s$ le bloc intégrateur et on indiquera sur le schéma où sont obtenus η , s_1 et s_2).

4) En définissant \mathbf{x} le vecteur d'état

$$\mathbf{x} = (\dot{s}_2, s_2, \dot{s}_1, s_1)^\top$$

écrivez les équations différentielles de la question 3 sous la forme

$$\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{A}\mathbf{x} + \mathbf{b}u(t) \quad (2)$$

et explicitez la matrice $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^4 \times \mathbb{R}^4$ et le vecteur $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^4$. Exprimer $\mathbf{z} = (\eta, s_1, s_2)^\top$ sous la forme $\mathbf{z} = \mathbf{C}\mathbf{x}$ en explicitant la matrice \mathbf{C} .

5) Le calcul du déterminant $d = \det[\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}]$, avec \mathbf{I} la matrice identité, donne

$$d = \frac{(\lambda^2 \theta_1 + \lambda + \theta_1)^2}{\theta_1^2}.$$

Discutez la stabilité des équations différentielles de la question 3 suivant la valeur de θ_1 .

6) Dans l'équation différentielle de départ (1), posez $\mathbf{x} = (\dot{\eta}, \eta)^\top$, et écrivez l'équation différentielle sous la forme (2) (où à présent $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2$ et $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^2$). Calculer $\det[\lambda \mathbf{I} - \mathbf{A}]$ et discuter la stabilité de (1) en fonction de θ_1 . Pourquoi les résultats des calculs de la question 5) étaient-ils prévisibles?

PARTIE 2

On considère l'algorithme du gradient à pas optimum pour l'optimisation de la fonction

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{2} (\mathbf{x} - \mathbf{x}^*)^\top \mathbf{A} (\mathbf{x} - \mathbf{x}^*)$$

avec $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^d$ et \mathbf{A} une matrice symétrique définie positive.

1) Calculez le gradient de f en \mathbf{x} , que l'on notera $\mathbf{g}(\mathbf{x})$.

2) Si \mathbf{x}_k est la valeur proposée par l'algorithme à l'itération k , donnez la valeur optimale du pas, notée γ_k , pour passer au point suivant \mathbf{x}_{k+1} . Exprimez γ_k en fonction de \mathbf{A} et $\mathbf{g}_k = \mathbf{g}(\mathbf{x}_k)$ puis \mathbf{x}_{k+1} en fonction de \mathbf{x}_k , \mathbf{A} et \mathbf{g}_k .

3) Donnez l'expression de \mathbf{g}_{k+1} en fonction de \mathbf{A} et \mathbf{g}_k .

4) On définit

$$\mathbf{z}_k = \frac{\mathbf{g}_k}{\sqrt{\mathbf{g}_k^\top \mathbf{g}_k}}$$

et $\mu_i^k = \mathbf{z}_k^\top \mathbf{A}^i \mathbf{z}_k$ pour tout i . Que vaut μ_0^k ? Exprimez \mathbf{z}_{k+1} en fonction de \mathbf{A} , μ_1^k , μ_2^k et \mathbf{z}_k . Exprimez ensuite μ_i^{k+1} en fonction de μ_i^k , μ_{i+1}^k , μ_{i+2}^k , μ_1^k , et μ_2^k . Calculez la vitesse de convergence à l'itération k

$$r_k = \frac{f(\mathbf{x}_{k+1})}{f(\mathbf{x}_k)}$$

en fonction de μ_1^k et μ_2^k .

5) On suppose que \mathbf{A} est sous la forme diagonale, $\mathbf{A} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_d)$. Expliquez pourquoi $(\{\mathbf{z}_k\}_i)^2$, avec $\{\mathbf{z}_k\}_i$ la composante numéro i de \mathbf{z}_k , peut être considéré comme une masse affectée à la valeur propre λ_i de \mathbf{A} à l'itération k . Quelle est alors l'interprétation des μ_i^k ? Montrez que

$$(\{\mathbf{z}_{k+1}\}_i)^2 = H_k(\lambda_i, \mu_1^k, \mu_2^k)(\{\mathbf{z}_k\}_i)^2$$

pour tout $i = 1, \dots, d$, et explicitez la fonction H_k .