

DS 01 ING2 EILCO/FISEA - Ingénierie Mathématique

Octobre 2024

Nom :

Prénom :

Total: 15 points

Durée: 1h

Instructions générales: Vous êtes libres de rédiger vos réponses sur des pages supplémentaires en veillant toutefois à bien indiquer le numéro de chaque question. Une fois le DS terminé, Assurez vous de bien écrire votre nom (de façon lisible) sur chacune des pages. Répondez à un maximum de questions, en commençant par les questions qui vous semblent les plus abordables.

Question 1 (5pts) Indiquer si les affirmations suivantes sont vraies ou fausses

Vrai / Faux Dans le cadre d'une régularisation basée sur les normes ℓ_p , plus p est grand, plus la boule associée sera concentrée le long des axes

Vrai / Faux Pour tout $\lambda > 0$, le minimum de la formulation de type Ridge peut être déterminé à l'aide des équations normales.

Vrai / Faux L'estimateur de maximum de vraisemblance correspond à un estimateur de maximum a posteriori pour un a priori uniforme sur les coefficients de régression.

Vrai / Faux Pour tout $j > 0$, l'itération de descente de gradient pour une fonction de coût de type Ridge est donnée par

$$\beta_j \leftarrow \beta_j + \frac{2\eta}{m} \sum_{i=1}^m \left(t^{(i)} - (\beta_0 + \beta_1 x_1^{(i)} + \dots + \beta_D x_D^{(i)}) \right) x_j^{(i)} + 2\lambda\eta\beta_j$$

Vrai / Faux La règle de Bayes est donnée par $P(A|B) = P(B|A)P(B)/P(A)$

Vrai / Faux Dans la décomposition biais-variance de l'erreur quadratique moyenne, le biais s'écrit $\mathbb{E}_{\mathcal{D}_i} \{h_{\mathcal{D}_i}(\mathbf{x}) - \mathbb{E}_{\mathcal{D}_i} \{h_{\mathcal{D}_i}(\mathbf{x})\}\}$ où $h_{\mathcal{D}_i}(\mathbf{x})$ représente la prédiction du modèle $h(\mathbf{x})$ lorsque celui-ci est entraîné sur les données du sous-ensemble \mathcal{D}_i

Vrai / Faux La solution d'une régularisation de type Ridge correspond à un estimateur de maximum de vraisemblance avec un a-priori Gaussien

Question 2 (3pts)

[3pts] On considère les paires $(x^{(i)}, t^{(i)})$ suivantes: $(x^{(i)}, t^{(i)}) \in \{(1, 1), (2, 2)\}$. On souhaite entraîner un modèle linéaire $h_\beta(x) = \beta_0 + \beta_1 x$ de façon à ce que $h_\beta(x^{(i)}) = t^{(i)}$. En utilisant les équations normales, déterminer la valeur des coefficients β_0, β_1 .

Pour rappel, l'inverse d'une matrice 2×2 de la forme $\mathbf{A} = \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix}$ est donnée par $\mathbf{A}^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{bmatrix} d & -b \\ -c & a \end{bmatrix}$

Question 3 (4pts) En utilisant les mêmes données qu'à la question précédente, on souhaite à présent entraîner le modèle à l'aide d'une formulation de type Ridge. Soit $\lambda = .1$ et la fonction de coût

$$\ell(\beta_0, \beta_1) = \frac{1}{2} \sum_{i=1}^2 \left(t^{(i)} - (\beta_0 + \beta_1 x) \right)^2 + \lambda\beta_1^2.$$

```

1 from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
2 from sklearn.linear_model import [1]
3 import numpy as np
4 import matplotlib.pyplot as plt
5
6
7 x = np.linspace(-1,1,10)
8 beta = [.1,.1,1]
9
10 t = beta[0] + beta[1]*x + beta[2]*x**2
11 tnoisy = t+np.random.normal(0,0.1, len(x))
12
13 poly = PolynomialFeatures(30)
14
15 xtest = np.linspace(-1,1,50)
16
17 Xpoly = poly.fit_transform(x.reshape(-1,1))
18
19 model = [2] (alpha=.2). [3] (Xpoly, tnoisy)
20
21 Xpoly_test = poly.fit_transform(xtest.reshape(-1,1))
22
23 prediction = model. [4] ([5])
24
25 plt.scatter(x, tnoisy, c='r')
26 plt.plot(xtest, prediction)
27 plt.show()

```

Figure 1: Extrait 1.

1	
2	
3	
4	
5	

Table 1: À compléter avec les lignes manquantes de l'Extrait 1

On procédera comme suit:

- [1pts] Centrer les données $t_c^{(i)} \leftarrow t^{(i)} - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m t^{(i)}$ et $x_c^{(i)} \leftarrow x^{(i)} - \frac{1}{m} \sum_{i=1}^m x^{(i)}$ et donner les $t_c^{(i)}$ et $x_c^{(i)}$ correspondants
- [2pts] Montrer (mathématiquement) que pour des données centrées, on a $\beta_0 = 0$
- [1pts] Finalement, en déduire la valeur de β_1 en annulant la dérivée.

Question 4 (3pts) On considère l'extrait de code donné à la figure 1. Certaines parties de cet extrait ont été effacées. Reporter, au tableau 1, les termes manquants afin d'obtenir le résultat donné à la Figure 2.

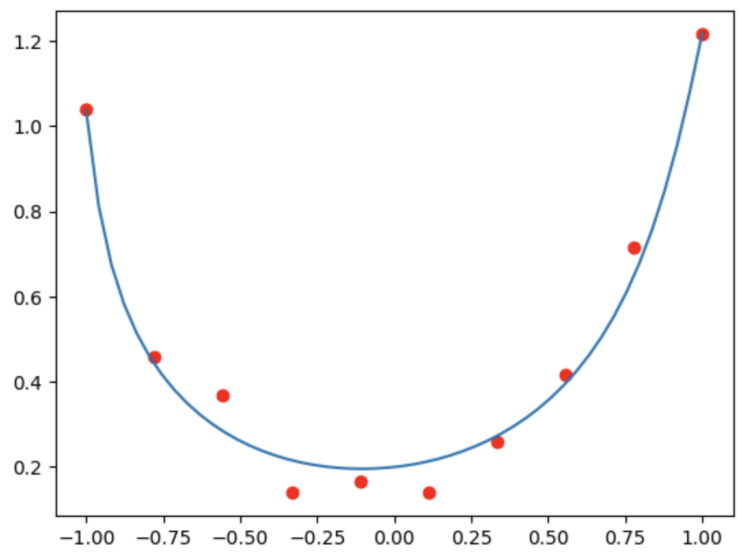


Figure 2: Résultat souhaité pour l'Extrait 1