Apprentissage et Reconnaissance des Formes

[4I802]

Rapport du projet



RÉALISÉ PAR
BIZZOZZÉRO NICOLAS
&
ADOUM ROBERT

Table des matières

Table de	es matiè	res		2
1	Préambule : Régression linéaire, régression ridge et LASSO			3
	1.1	Calculs préliminaires		
		1.1.1	Régularisation L2	3
		1.1.2	Régularisation L1	3
	1.2	Descripti	ion du protocole	3
	1.3	Processus d'évaluation		
		1.3.1	Classe contre classe	3
		1.3.2	1 contre tous	3
		1.3.3	Vecteur de poids	3
2	LASSO	et Inpaint	ting	4

1 Préambule : Régression linéaire, régression ridge et LASSO

1.1 Calculs préliminaires

Soient f_w la fonction de prédiction et \hat{y} l'ensemble des vrais labels de la base d'apprentissage.

1.1.1 Régularisation L2

On souhaite minimiser la fonction de coût suivante :

$$L_2(w) = \frac{1}{2N} \sum_{i=1}^{N} (\hat{y}_i - f_w(x_i))^2 + \alpha ||w||_2^2$$

On va donc l'optimiser par descente de gradient, en utilisant le gradient suivant :

$$\frac{\partial L_2}{\partial w} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (\hat{y}_i - f_w(x_i)) x_i + 2\alpha w$$

1.1.2 Régularisation L1

On souhaite minimiser la fonction de coût suivante :

$$L_1(w) = \frac{1}{2N} \sum_{i=1}^{N} (\hat{y}_i - f_w(x_i))^2 + \alpha ||w||_1$$

On va donc l'optimiser par descente de gradient, en utilisant le gradient suivant :

$$\frac{\partial L_1}{\partial w} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (\hat{y_i} - f_w(x_i)) x_i + \alpha \cdot sign(w)$$

1.2 Description du protocole

La base de données **USPS** étant déjà séparée en une base d'apprentissage et une base de test, nous pouvons facilement calculer le score obtenu sur cette même base de test. Nous proposons de comparer les résultats obtenus en classifiant **chaque classe contre chaque autre** dans un premier temps, puis dans du **1 contre tous** par la suite. Enfin, nous étudierons l'apparence du vecteur de poids obtenu par chaque classifieur.

1.3 Processus d'évaluation

- 1.3.1 Classe contre classe
- 1.3.2 1 contre tous
- 1.3.3 Vecteur de poids

2 LASSO et Inpainting