





Regularization

Machine learning classique: zero-to-hero

Tout modèle de machine learning (supervisé) cherche une fonction de prédiction f.

Supposons qu'elle est paramétrée par $\theta \in \mathbb{R}^p$.

Tout modèle de machine learning cherche un compromis entre

$$\min_{\theta \in \mathbb{R}^p} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \operatorname{loss}(f_{\theta}(\mathbf{x}_i), y_i)$$

Minimiser l'erreur de prédiction sur les données "train"

C contrôle la complexité du modèle

$$\frac{1}{C}$$
 pénalité (θ)

des paramètres "simples" pour généraliser à des données nouvelles test (éviter l'overfitting)

La fonction "pénalité" est aussi appelée "régularisation": elle vient simplifier (régulariser) la fonction de prédiction

Ce type de régularisation (+ pénalité) est dit: régularisation de Tikhonov

Comment choisir la pénalité ?

Comment choisir C?

Tout modèle de machine learning (supervisé) cherche une fonction de prédiction f.

Supposons qu'elle est paramétrée par $\theta \in \mathbb{R}^p$.

Tout modèle de machine learning cherche un compromis entre:

$$\min_{\theta \in \mathbb{R}^p} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \text{loss}(f_{\theta}(\mathbf{x}_i), y_i) + \frac{1}{C} \text{p\'enalit\'e}(\theta)$$

Minimiser l'erreur de prédiction sur les données "train"

des paramètres "simples" pour généraliser à des données nouvelles test (éviter l'overfitting)

C contrôle la complexité du modèle

La fonction "pénalité" est aussi appelée "régularisation": elle vient simplifier (régulariser) la fonction de prédiction

Ce type de régularisation (+ pénalité) est dit: régularisation de Tikhonov



Comment choisir la pénalité ?

Comment choisir C?



Comment choisir la pénalité ?



