Machine Learning Package

Portfolio de algoritmos de Machine Learning



Sumário

- Os conjuntos de modelos (ensemble) têm como base a combinação das previsões de vários modelos.
- Iremos implementar um modelo ensemble que usa a votação como função de combinação – VotingClassifier



Datasets

- Os datasets estão disponíveis em:
 - https://www.dropbox.com/sh/oas4yru2r9n61hk/AADpRunbqES 44W49gx9deRN5a?dl=0



Objeto VotingClassifier

- Adiciona ao sub-package ensemble o modulo voting_classifier.py com o objeto VotingClassifier.
- class VotingClassifier:
 - Parâmetros:
 - models conjunto de modelos
 - Métodos:
 - fit treina os modelos do ensemble
 - predict estima a variável de saída usando os modelos treinados e a função de combinação
 - score calcula o erro entre as previsões e os valores reais



Objeto VotingClassifier

- VotingClassifier.fit:
 - 1. Treina o conjunto de modelos
 - 2. Retorna ele próprio
- VotingClassifier.predict:
 - 1. Obtém previsões de cada modelo
 - Combina as previsões de cada modelo usando a técnica de votação. A classe mais representada deve ser a escolhida



Objeto VotingClassifier

- VotingClassifier.score:
 - 1. Estima os valores de saída (Y) usando os modelos treinados
 - 2. Calcula a *accuracy* entre os valores reais e as previsões



Teste VotingClassifier

- VotingClassifier:
 - Usa o dataset breast-bin.csv
 - Usa o sklearn.preprocessing.StandardScaler para standardizar os dataset.
 breast dataset.X = StandardScaler().fit transform(breast dataset.X)
 - 3. Divide o dataset em treino e teste
 - 4. Cria o modelo *KNNClassifier*
 - 5. Cria o modelo *LogisticRegression*
 - Cria o modelo ensemble VotingClassifier usando os classificadores anteriores
 - 7. Treina o modelo. Qual o score obtido?



Avaliação

- Exercício 6: Adiciona o modelo ensemble StackingClassifier
 - O modelo *StackingClassifier* usa um conjunto de modelos para gerar previsões. Estas previsões são depois usadas para treinar outro modelo, o modelo final. O modelo final pode depois ser usado para prever a variável de saída (Y).
 - 6.1) Considera a estrutura do StackingClassifier apresentada nos slides seguintes.
 - 6.2) Valida a tua implementação seguindo o protocolo:
 - 1. Usa o dataset breast-bin.csv
 - Usa o sklearn.preprocessing.StandardScaler para standardizar os dataset. breast_dataset.X = StandardScaler().fit_transform(breast_dataset.X)
 - 3. Divide o dataset em treino e teste
 - 4. Cria o modelo KNNClassifier
 - 5. Cria o modelo LogisticRegression
 - 6. Cria um segundo modelo KNNClassifier (modelo final)
 - 7. Cria o modelo *StackingClassifier* usando os classificadores anteriores. O segundo modelo *KNNClassifier* deve ser usado como modelo final.
 - 8. Treina o modelo. Qual o score obtido?



Objeto StackingClassifier

- No sub-package ensemble, adiciona o modulo stacking_classifier.py com o objeto StackingClassifier.
- class StackingClassifier:
 - Parâmetros:
 - models conjunto de modelos
 - final model o modelo final
 - Métodos:
 - fit treina os modelos do ensemble
 - predict estima a variável de saída usando os modelos treinados e o modelo final
 - score calcula o erro entre as previsões e os valores reais



Objeto StackingClassifier

StackingClassifier.fit:

- 1. Treina o conjunto de modelos
- 2. Obtém previsões de cada modelo treinado anteriormente
- 3. Treina o modelo final usando as previsões obtidas anteriormente
- 4. Retorna ele próprio
- StackingClassifier.predict:
 - 1. Obtém previsões de cada modelo no conjunto de modelos
 - 2. Obtém as previsões finais usando o modelo final e as previsões obtidas anteriormente



Objeto StackingClassifier

- StackingClassifier.score:
 - 1. Estima os valores de Y usando os modelos treinados e o modelo final
 - 2. Calcula a *accuracy* entre os valores reais e as previsões

