Universidade Federal do Ceará Departamento de Estatística e Matemática Aplicada Introdução à Mineração de Dados (CC0101), período 2019.1 Professor: Tibérius O. Bonates (tb@ufc.br).

 ${\bf Atividade}~{\bf 5-Classificador}~{\bf com}~{\bf calibração}~{\bf automática}~{\bf de}~{\bf um}~{\bf hiperparâmetro}.$

1 Descrição

Nessa atividade, você deve construir um novo classificador usando o scikit-learn. Seu código irá ajustar automaticamente um dos hiperparâmetros do classificador.

O usuário do seu novo classificador vai escolher um "classificador base" F, um hiperparâmetro P deste classificador F, e uma lista de valores L para o hiperparâmetro P. Na fase de treinamento, seu código irá usará validação cruzada (sobre o conjunto de treinamento) para determinar qual o valor mais apropriado em L para o hiperparâmetro P.

Como exemplo, suponha que o usuário escolheu rodar seu código com os parâmetros:

```
F=tree.DecisionTreeClassifier, P=max_depth, L=[4, 5, 6].
```

Estes valores são válidos porque max_depth é, de fato, um hiperparâmetro do classificador Decision-TreeClassifier, e este hiperparâmetro pode assumir os valores 4, 5, ou 6. Como a lista L tem tamanho igual a 3, o método fit de seu código irá criar três classificadores do tipo DecisionTree-Classifier: um com max_depth=4, outro com max_depth=5, e outro com max_depth=6. Cada um deles será avaliado por meio de um experimento de validação cruzada com 2 dobras (2-fold cross validation)¹. Aquele classificador que obtiver maior precisão média no experimento de validação cruzada será o classificador definitivo. Este classificador definitivo deve ficar salvo para ser usado durante chamadas ao método predict ou ao método score.

Utilize como ponto de partida o código visto em sala para criação de um novo classificador, a partir do zero, usando o scikit-learn, disponível no SIGAA: data 02/05/2019, item "classificador da classe mais frequente".

Como exemplo, assuma que seu novo classificador é implementado em uma classe de nome ClassificadorComAjuste. Seu código deve aceitar o seguinte tipo de uso:

```
>>> clf = ClassificadorComAjuste(DecisionTreeClassifier, 'max_depth', [4,5,6])
>>> clf.fit(observacoes, classe)
    Avaliando classificador com <max_depth=4>. Acuracia: 0.8924
    Avaliando classificador com <max_depth=5>. Acuracia: 0.9170
    Avaliando classificador com <max_depth=6>. Acuracia: 0.9042
    Melhor classificador: <max_depth=5>.
>>> clf.score(teste, classe_teste)
    0.8716
```

Para configurar o hiperparâmetro de um classificador qualquer utilizando o nome do parâmetro como uma string, você pode usar o recurso de passagem de parâmetros por meio de um dicionário:

```
parametros = dict()
parametros['max_depth']=7
f = DecisionTreeClassifier(**parametros)
```

O código acima cria um classificador DecisionTreeClassifier com max_depth=7. Já o código a seguir não funcionaria:

```
nome = 'max_depth'
valor = 7
f = DecisionTreeClassifier(nome=valor)
```

 $^{^1\}mathrm{O}$ valor 2 para a validação cruzada é fixo, independente do tamanho de L e do tipo de classificador usado.

2 Entrega

- Pontuação total pela atividade: 2,0 pontos (dois pontos).
- Entregáveis:
 - Código Python.
- Data de entrega: 15 de junho de 2019, 23:59:59, via SIGAA. Não via e-mail.
- Data de entrega com adiamento automático: 17 de junho de 2019, 23:59:59, via SIGAA. Não via e-mail.

3 Mais detalhes

• A atividade pode ser feita individualmente ou em dupla.