北京郵電大學

Beijing University of Posts and Telecommunications

数据科学



题目: 第二次实验

学院: 信息与通信工程学院

班级: _2019211127

姓名: 王兴睿

学号: <u>2018211756</u>

目录

复现课件中线性 SVM、决策树、朴素贝叶斯分类的示例,并相对课件代码作出如下作图修	改
(必做)	3
(1) 设定支持向量分类器的惩罚为 0.05	
(2) 对朴素贝叶斯分类器的先验概率进行设定(可随机设定)	. 3
(3) 在每张结果图上展示图例	3
(4) 修改散点颜色为黄和绿	3
(5) 测试结果的正确率保留三位小数展示	
(6) 复现课件中的代码和结果如下:	4
创新与拓展(选做):	6
(1) 自主选取其他的数据集,采用上述三类分类器进行分类,展示分类结果(源代码见附录	₹)
	. 6
(2) 探究分类器的参数对于分类结果的影响并进行文字分析(选做)	7
(3) 其他分类方法的效果的对比分析(K 近邻,随机森林等)(源代码见附录)	8
附录	. 9

复现课件中线性 SVM、决策树、朴素贝叶斯分类的示例,并相对课件代码作出如下作图修改(必做)

(1) 设定支持向量分类器的惩罚为 0.05

```
In [2]:

#设置显示结果的图的标题
names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes"]
#设置分类器,用到线性SVM,决策树,朴素贝叶斯
classifiers = [

SVC(kernel="linear", C=0.05),
DecisionTreeClassifier(random_state=0, max_depth=5),
GaussianNB(priors=[0.5,0.5])

8
```

(2) 对朴素贝叶斯分类器的先验概率进行设定(可随机设定)

```
In [2]: #设置显示结果的图的标题

names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes"]

#设置分类器,用到线性SVM,决策树,朴素贝叶斯

classifiers = [

SVC(kernel="linear", C=0.05),

DecisionTreeClassifier(random_state=0, max_depth=5),

GaussianNB [priors=[0.45, 0.55])

8
```

(3) 在每张结果图上展示图例

```
26
        ax. set_ylim(yy.min(), yy.max())
27
        ax. set xticks(())
28
        ax. set_yticks(())
29
      plt.legend(loc=2)
        i+=1
31
        #分别对每个分类器做训练测试
        for name, clf in zip(names, classifiers):
            ax=plt. subplot (len (datasets), len (classifiers) +1, i)
34
            clf. fit(X_train, y_train)#训练集训练分类器
            score=clf. score(X_test, y_test)#测试集测试分类器
36
            if hasattr (clf, "decision_function"):
                Z=clf. decision function(np. c [xx. ravel(), yy. ravel()])
53
            if ds cnt==0:
               #画子图标题
54
               ax. set title(name)
               #显示测试正确率
56
           ax. text(xx.max()-.3, yy.min()+.3, ('%.3f'% score).lstrip('0'),
                   size=20, horizontalalignment='right')
           plt. legend(loc=2)#左上角加图例
59
            i+=1
61 plt. tight_layout()
   plt. show()
```

(4) 修改散点颜色为黄和绿

```
#先展示输入数据集
cm=ListedColormap(['red','blue'])#设置分割面颜色
cm_bright=ListedColormap(['yellow','green'])#设置散点颜色为黄和绿
ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)#划分子面
if ds_cnt==0:
ax.set_title("Input data")
#画训练集散点
```

(5) 测试结果的正确率保留三位小数展示

```
52
           if ds cnt==0:
53
               #四子图标题
54
               ax. set_title(name)
55
               #显示测试正确率
          ax. text(xx. max()-.3, yy. min()+3, ('%. 3f'% score), lstrip('0'),
56
57
                   size=20, horizontalalignment='right')
58
           i += 1
59 plt. tight layout()
60 plt. show()
```

(6) 复现课件中的代码和结果如下:

```
源代码:
 1.
       #导入包
 import numpy as np
       import matplotlib.pyplot as plt

    from matplotlib.colors import ListedColormap

 5.
       #随机划分训练集、测试集
 6. from sklearn.preprocessing import StandardScaler
 7.
       #标准化数数据集
 8. #导入三种分别的数据集,都是具体数据函数生成
 9.
       from sklearn.datasets import make_moons,make_circles,make_classification
 10. from sklearn.model_selection import train_test_split
 11. #导入三分类器
 12. from sklearn.svm import SVC #支持向量机
 13. from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #决策树分类器
 14. from sklearn.naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素贝叶斯分类器
 15. #设置显示结果的图的标题
 16. names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes"]
 17. #设置分类器,用到线性 SVM,决策树,朴素贝叶斯
 18. classifiers = [
 19.
          SVC(kernel="linear",C=0.05),

    DecisionTreeClassifier(random_state=0,max_depth=5),

 21.
           GaussianNB(priors=[0.45,0.55])
 22. ]
 23. #设置一个用于分类的数据集,这里设置为线型可分的数据集,输入变量设置为两个特征
 24. X,y = make_classification(n_features=2,n_redundant=0,n_informative=2,random_state=1,n_clusters_per
     _class=1)
 25. rng = np.random.RandomState(2)#设置一个伪随机种子
 26. X+=2*rng.uniform(size=X.shape)#对 x 变量上加随机扰动
 27. linearly_separable=(X,y)#将上述得到的 x,y 构建为一个线性可分的数据集
 28. datasets=[make_moons(noise=0.1,random_state=0),
 29.
               make_circles(noise=0.1,factor=0.5,random_state=1),
 30.
              linearly_separable
 31.
               ]
 32. #设置显示结果图的大小
 33. figure = plt.figure(figsize=(27,9))
```

```
34. i=1
35.
      #对每个数据集做训练及测试
36. for ds_cnt,ds in enumerate(datasets):
37.
38.
          X=StandardScaler().fit_transform(X)#标准化数据
39.
          X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(X,y,test_size=.4,random_state=42)#分割数据集
40.
          x_{\min}, x_{\max}=X[:,0].min()-.5,X[:,0].max()+.5
41.
          y_min,y_max=X[:,1].min()-.5,X[:,1].max()+.5
42.
          h=.02#设置网络的步长
43.
          xx,yy=np.meshgrid(np.arange(x_min,x_max,h),
44.
                          np.arange(y_min,y_max,h)
45.
                          )
46.
          #先展示输入数据集
47.
          cm=ListedColormap(['red','blue'])#设置分割面颜色
48.
          cm_bright=ListedColormap(['yellow','green'])#设置散点颜色为黄和绿
49.
          ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)#划分子面
50.
          if ds cnt==0:
51.
              ax.set_title("Input data")
52.
          #画训练集散点
53.
          ax.scatter(X train[:,0],X train[:,1],c=y train,cmap=cm bright,
54.
                   edgecolors='k',marker='o',label='train set')
55.
          #画测试集散点
56.
          ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,alpha=0.6,
57.
                   edgecolors='k',marker='x',label='test set')
58.
          #画坐标轴
59.
          ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
60.
          ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
61.
          ax.set_xticks(())
62.
          ax.set_yticks(())
63.
          plt.legend(loc=2)
64.
          i+=1
65.
          #分别对每个分类器做训练测试
66.
          for name,clf in zip(names,classifiers):
67.
              ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)
68.
              clf.fit(X_train,y_train)#训练集训练分类器
69.
              score=clf.score(X_test,y_test)#测试集测试分类器
70.
              if hasattr (clf,"decision_function"):
71.
                 Z=clf.decision_function(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])
72.
              else:
73.
                 Z=clf.predict_proba(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])[:,1]
74.
              Z=Z.reshape(xx.shape) #分类结果用等高线函数画出
75.
              ax.contourf(xx,yy,Z,cmap=cm,alpha=.4)
76.
              #画训练集点
77.
              ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
```

```
78.
                           edgecolors='k',marker='o',label='train set')
  79.
                #画测试集点
  80.
                ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,
  81.
                           edgecolors='k',marker='x',label='test set')
  82.
                #画坐标轴
  83.
                ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
  84.
                ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
  85.
                ax.set_xticks(())
  86.
                ax.set_yticks(())
  87.
                if ds_cnt==0:
  88.
                    #画子图标题
  89.
                    ax.set_title(name)
  90.
                    #显示测试正确率
  91.
                ax.text(xx.max()-.3,yy.min()+.3,('%.3f'% score).lstrip('0'),
  92.
                        size=20,horizontalalignment='right')
  93.
                plt.legend(loc=2)#左上角加图例
  94.
                i+=1
  95.
        plt.tight_layout()
 96.
        plt.show()
最终结果:
          Input data
                                   Linear SVM
                                                            Decision Tree
                                                                                      Naive Bayes
                                              .400
                                                                                               1.000
```

创新与拓展(选做):

(1) 自主选取其他的数据集,采用上述三类分类器进行分类,展示分类结果(源代码见附录)

图 1 结果图

```
#标准化数数据集
# 等入三种分别的数据集,都是具体数据函数生成
from sklearn. datasets import make_blobs, make_classification
from sklearn. model_selection import train_test_split
# 等入三分类器
from sklearn. svm import SVC #支持向量机
from sklearn. tree import DecisionTreeClassifier #决策树分类器
from sklearn. naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素
```

```
      24
      A, y = make_classification(n_features=2, n_redundant=0, n_informative=2, random_state=1, n_c

      25
      rng = np. random. RandomState(2) #设置一个伪随机种子

      26
      X+=2*rng. uniform(size=X. shape) #对x变量上加随机扰动

      27
      linearly separable=(X, y) #格上述得到的x, y构建为一个线性可分的数据集

      28
      datasets=[make_blobs(n_samples=1000, n_features=2, centers=2, cluster_std=1.5)

      29
      ]

      30
      #设置显示结果图的大小

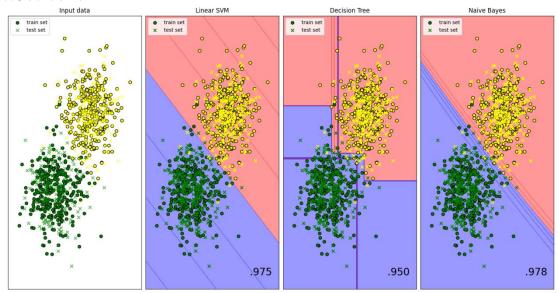
      31
      figure = plt. figure(figsize=(27,9))

      32
      i=1

      33
      #对每个数据集做训练及测试

      for ds cnt. ds in enumerate(datasets)
```

分类结果如下:



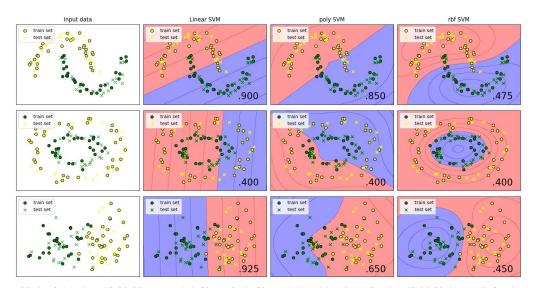
- (2) 探究分类器的参数对于分类结果的影响并进行文字分析(选做)
- ✓ 支持向量分类器不同核函数对于结果的影响(源代码见附录)

采用核方法,能够很方便地产生非线性分类边界。

Linear: 线性核,会产生线性分类边界。一般来说它的计算效率最高,而且需要数据最少。 poly: 多项式核,会产生多项式分类边界。

rbf: 径向基函数,也就是高斯核,是根据与每一个支持向量的距离来决定分类边界的。它的映射到无线维的。它是最灵活的方法,但是也需要最多的数据。

```
| #改置 | #改置 | #公正 | #公正
```



核方法挑选了线性核、多项式核和高斯核,从上图的结果来看,线性核的正确率是三者当中最高的,因为线性核需要数据最少,而高斯核更灵活,所以在训练集上效果是最好的,但是其需要最多的数据,并且需要担心过拟合的问题,其在测试集上的正确率并不是最高的。(3) 其他分类方法的效果的对比分析(K近邻,随机森林等)(源代码见附录)

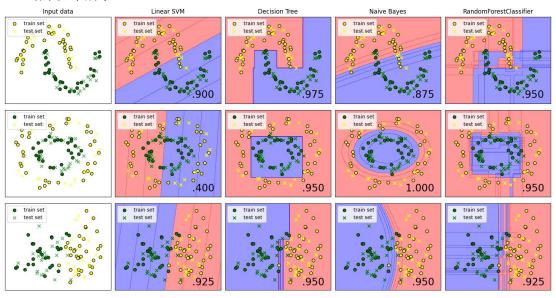
在这一问,我主要对比了随机森林与其它分类方法,

```
from sklearn naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素贝叶斯分类器 from sklearn ensemble import RandomForestClassifier #随机森林 #夜置显示结果的图的标题 names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes", "RandomForestClassifier"] #设置分类器,用到线性SVM,决策树,朴素贝叶斯 classifiers = [

SVC (kernel="linear", C=0.05),

DecisionTreeClassifier(random_state=0_max_denth=5)
```

结果如下所示:



从上图可以看出,随机森林在测试集上的分类准确率与决策树和朴素贝叶斯分类相近,整体效果优于线性 SVM。

附录

```
创新与拓展(1)源代码:
     1.
                       #导入包
     import numpy as np
                      import matplotlib.pyplot as plt
     4. from matplotlib.colors import ListedColormap
     5.
                       #随机划分训练集、测试集
     6. from sklearn.preprocessing import StandardScaler
     7.
                       #标准化数数据集
     8. #导入三种分别的数据集,都是具体数据函数生成
     9.
                       \textbf{from} \ \ \textbf{sklearn.datasets} \ \ \textbf{import} \ \ \textbf{make\_moons,make\_circles,make\_classification}
     10. \hspace{0.2in} \textbf{from} \hspace{0.2in} \textbf{sklearn.model\_selection} \hspace{0.2in} \textbf{import} \hspace{0.2in} \textbf{train\_test\_split}
     11. #导入三分类器
     12. from sklearn.svm import SVC #支持向量机
     13. from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #决策树分类器
     14. from sklearn.naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素贝叶斯分类器
     15. #设置显示结果的图的标题
     16. names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes"]
     17. #设置分类器,用到线性 SVM,决策树,朴素贝叶斯
     18. classifiers = [
     19.
                                SVC(kernel="linear",C=0.025),
     20. DecisionTreeClassifier(random_state=0,max_depth=5),
     21.
                                 GaussianNB(priors=[0.5,0.5])
     22. ]
     23. #设置一个用于分类的数据集,这里设置为线型可分的数据集,输入变量设置为两个特征
     24. \hspace{0.2in} \textbf{X,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ + \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ + \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ + \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}} \hspace{0.2in} \textbf{x_{y}}
               _class=1)
     25. rng = np.random.RandomState(2)#设置一个伪随机种子
     26. X+=2*rng.uniform(size=X.shape)#对 x 变量上加随机扰动
     27. linearly_separable=(X,y)#将上述得到的 x,y 构建为一个线性可分的数据集
     28. \hspace{0.2in} {\tt datasets=[make\_moons(noise=0.1,random\_state=0),} \\
     29.
                                              make_circles(noise=0.1,factor=0.5,random_state=1),
     30.
                                     linearly separable
     31.
                                              ]
     32. #设置显示结果图的大小
     33. figure = plt.figure(figsize=(27,9))
     34. i=1
     35. #对每个数据集做训练及测试
     36. for ds_cnt,ds in enumerate(datasets):
     37.
                                 X,y=ds
     38.
                           X=StandardScaler().fit_transform(X)#标准化数据
     39.
                                 X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(X,y,test_size=.4,random_state=42)#分割数据集
     40.
                                 x_min,x_max=X[:,0].min()-.5,X[:,0].max()+.5
```

```
41.
          y_min,y_max=X[:,1].min()-.5,X[:,1].max()+.5
42.
          h=.02#设置网络的步长
43.
          xx,yy=np.meshgrid(np.arange(x_min,x_max,h),
44.
                         np.arange(y_min,y_max,h)
45.
46.
          #先展示输入数据集
47.
          cm=ListedColormap(['red','blue'])#设置分割面颜色
48.
          cm_bright=ListedColormap(['yellow','green'])#设置散点颜色为黄和绿
49.
          ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)#划分子面
50.
          if ds_cnt==0:
51.
             ax.set_title("Input data")
52.
          #画训练集散点
53.
          ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
54.
                   edgecolors='k',marker='o',label='train set')
55.
          #画测试集散点
56.
          ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,alpha=0.6,
57.
                   edgecolors='k',marker='x',label='test set')
58.
          #画坐标轴
59.
          ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
60.
          ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
61.
          ax.set_xticks(())
62.
          ax.set_yticks(())
63.
          plt.legend(loc=2)
64.
          i+=1
65.
          #分别对每个分类器做训练测试
66.
          for name,clf in zip(names,classifiers):
67.
              ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)
68.
             clf.fit(X_train,y_train)#训练集训练分类器
69.
             score=clf.score(X_test,y_test)#测试集测试分类器
70.
             if hasattr (clf, "decision_function"):
71.
                 Z=clf.decision_function(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])
72.
             else:
73.
                 Z=clf.predict_proba(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])[:,1]
74.
             Z=Z.reshape(xx.shape) #分类结果用等高线函数画出
75.
             ax.contourf(xx,yy,Z,cmap=cm,alpha=.4)
76.
             #画训练集点
77.
              ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
78.
                        edgecolors='k',marker='o',label='train set')
79.
             #画测试集点
80.
             ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,
81.
                        edgecolors='k',marker='x',label='test set')
82.
             #画坐标轴
83.
             ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
84.
             ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
```

```
85.
             ax.set_xticks(())
86.
             ax.set_yticks(())
87.
             if ds_cnt==0:
88.
                #画子图标题
89.
                 ax.set_title(name)
90.
               #显示测试正确率
91.
             ax.text(xx.max()-.3,yy.min()+.3,('%.3f'% score).lstrip('0'),
92.
                     size=20,horizontalalignment='right')
93.
             plt.legend(loc=2)#左上角加图例
94.
             i+=1
95. plt.tight_layout()
96. plt.show()
```

```
创新与拓展(2)源代码
       1.
                            #导入包
      2. import numpy as np
       3.
                            import matplotlib.pyplot as plt
      4. from matplotlib.colors import ListedColormap
       5.
                           #随机划分训练集、测试集
      6. from sklearn.preprocessing import StandardScaler
       7.
                            #标准化数数据集
       8. #导入三种分别的数据集,都是具体数据函数生成
       9.
                            from sklearn.datasets import make_moons,make_circles,make_classification
      10. from sklearn.model_selection import train_test_split
      11. #导入三分类器
      12. from sklearn.svm import SVC #支持向量机
      13. from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #决策树分类器
      14. from sklearn.naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素贝叶斯分类器
       15. #设置显示结果的图的标题
      16. names = ["Linear SVM", "poly SVM", "rbf SVM"]
       17. #设置分类器,用到线性 SVM,决策树,朴素贝叶斯
      18. classifiers = [
       19.
                                        SVC(kernel="linear",C=0.025),
       20. SVC(kernel="poly",C=0.025),
       21.
                                         SVC(kernel="rbf",C=0.025)
      22. ]
       23. #设置一个用于分类的数据集,这里设置为线型可分的数据集,输入变量设置为两个特征
      24. \hspace{0.2in} \textbf{X,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{x
                    _class=1)
      25. rng = np.random.RandomState(2)#设置一个伪随机种子
      26. X+=2*rng.uniform(size=X.shape)#对 x 变量上加随机扰动
      27. linearly_separable=(X,y)#将上述得到的x,y构建为一个线性可分的数据集
       28.
                           datasets=[make_moons(noise=0.1,random_state=0),
```

```
29.
              make_circles(noise=0.1,factor=0.5,random_state=1),
30.
             linearly_separable
31.
              1
32. #设置显示结果图的大小
33. figure = plt.figure(figsize=(27,9))
34. i=1
35. #对每个数据集做训练及测试
36. for ds_cnt,ds in enumerate(datasets):
37.
          X,y=ds
38.
       X=StandardScaler().fit_transform(X)#标准化数据
39.
          X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(X,y,test_size=.4,random_state=42)#分割数据集
40.
          x_{\min}, x_{\max}=X[:,0].min()-.5,X[:,0].max()+.5
41.
          y_min,y_max=X[:,1].min()-.5,X[:,1].max()+.5
42.
          h=.02#设置网络的步长
43.
          xx,yy=np.meshgrid(np.arange(x_min,x_max,h),
44.
                         np.arange(y_min,y_max,h)
45.
46.
          #先展示输入数据集
47.
          cm=ListedColormap(['red','blue'])#设置分割面颜色
48.
          cm bright=ListedColormap(['yellow', 'green'])#设置散点颜色为黄和绿
49.
          ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)#划分子面
50.
          if ds_cnt==0:
51.
              ax.set_title("Input data")
52.
          #画训练集散点
53.
          ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
54.
                   edgecolors='k',marker='o',label='train set')
55.
          #画测试集散点
56.
          ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,alpha=0.6,
57.
                   edgecolors='k',marker='x',label='test set')
58.
          #画坐标轴
59.
          ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
60.
          ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
61.
          ax.set_xticks(())
62.
          ax.set_yticks(())
63.
          plt.legend(loc=2)
64.
65.
          #分别对每个分类器做训练测试
66.
          for name,clf in zip(names,classifiers):
67.
              ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)
68.
             clf.fit(X_train,y_train)#训练集训练分类器
69.
              score=clf.score(X_test,y_test)#测试集测试分类器
70.
             if hasattr (clf,"decision_function"):
71.
                 Z=clf.decision_function(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])
72.
             else:
```

```
73.
                  Z=clf.predict_proba(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])[:,1]
74.
              Z=Z.reshape(xx.shape) #分类结果用等高线函数画出
75.
              ax.contourf(xx,yy,Z,cmap=cm,alpha=.4)
76.
77.
              ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
78.
                         edgecolors='k',marker='o',label='train set')
79.
              #画测试集点
80.
              ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,
81.
                         edgecolors='k',marker='x',label='test set')
82.
              #画坐标轴
83.
              ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
84.
              ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
85.
              ax.set_xticks(())
86.
              ax.set_yticks(())
87.
              if ds_cnt==0:
88.
                #画子图标题
89.
                  ax.set_title(name)
90.
                  #显示测试正确率
91.
              ax.text(xx.max()-.3,yy.min()+.3,('%.3f'% score).lstrip('0'),
92.
                      size=20,horizontalalignment='right')
93.
              plt.legend(loc=2)#左上角加图例
94.
              i+=1
95. \quad \mathsf{plt.tight\_layout()}
96. plt.show()
```

```
创新与拓展(3):
  1.
        #导入包
  import numpy as np
  3.
        import matplotlib.pyplot as plt

    from matplotlib.colors import ListedColormap

  5.
        #随机划分训练集、测试集
  6. from sklearn.preprocessing import StandardScaler
  7.
        #标准化数数据集
  8. #导入三种分别的数据集,都是具体数据函数生成
  9.
        from sklearn.datasets import make_moons,make_circles,make_classification
  10. \hspace{0.5cm} \textbf{from} \hspace{0.5cm} \textbf{sklearn.model\_selection} \hspace{0.5cm} \textbf{import} \hspace{0.5cm} \textbf{train\_test\_split}
  11. #导入三分类器
  12. from sklearn.svm import SVC #支持向量机
  13. from sklearn.tree import DecisionTreeClassifier #决策树分类器
  14. from sklearn.naive_bayes import GaussianNB #先验为高斯分布的朴素贝叶斯分类器
  15. from sklearn.ensemble import RandomForestClassifier #随机森林
  16. #设置显示结果的图的标题
  17.
       names = ["Linear SVM", "Decision Tree", "Naive Bayes", "RandomForestClassifier"]
```

```
18. #设置分类器,用到线性 SVM,决策树,朴素贝叶斯
19. classifiers = [
20.
                           SVC(kernel="linear",C=0.05),
21.
                            DecisionTreeClassifier(random state=0,max depth=5),
22.
                           GaussianNB(priors=[0.45,0.55]),
23.
                           RandomForestClassifier()
24. ]
25. #设置一个用于分类的数据集,这里设置为线型可分的数据集,输入变量设置为两个特征
26. \hspace{0.2in} \textbf{X,y} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x.y.} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x.y.} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{make\_classification} (\textbf{n\_features=2,n\_redundant=0,n\_informative=2,random\_state=1,n\_clusters\_permitted}) \\ \textbf{x.y.} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2in} \textbf{x.y.} \hspace{0.2in} = \hspace{0.2i
          _class=1)
27. rng = np.random.RandomState(2)#设置一个伪随机种子
28. X+=2*rng.uniform(size=X.shape)#对 x 变量上加随机扰动
29. linearly_separable=(X,y)#将上述得到的 x,y 构建为一个线性可分的数据集
30. datasets=[make_moons(noise=0.1,random_state=0),
31.
                                        make_circles(noise=0.1,factor=0.5,random_state=1),
32.
                                     linearly_separable
33.
                                        1
34. #设置显示结果图的大小
35. figure = plt.figure(figsize=(27,9))
36. i=1
37. #对每个数据集做训练及测试
38. for ds_cnt,ds in enumerate(datasets):
39.
                           X,y=ds
40.
                    X=StandardScaler().fit_transform(X)#标准化数据
41.
                           X_train,X_test,y_train,y_test = train_test_split(X,y,test_size=.4,random_state=42)#分割数据集
42.
                x_{\min}, x_{\max}=X[:,0].min()-.5,X[:,0].max()+.5
43.
                           y_min,y_max=X[:,1].min()-.5,X[:,1].max()+.5
44.
                     h=.02#设置网络的步长
45.
                           xx,yy=np.meshgrid(np.arange(x_min,x_max,h),
46.
                                                                       np.arange(y_min,y_max,h)
47.
48.
                            #先展示输入数据集
49.
                            cm=ListedColormap(['red','blue'])#设置分割面颜色
50.
                           cm_bright=ListedColormap(['yellow', 'green'])#设置散点颜色为黄和绿
51.
                            ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)#划分子面
52.
                           if ds_cnt==0:
53.
                                      ax.set_title("Input data")
54.
                           #画训练集散点
55.
                            ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
56.
                                                     edgecolors='k',marker='o',label='train set')
57.
                           #画测试集散点
58.
                            ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,alpha=0.6,
59.
                                                     edgecolors='k',marker='x',label='test set')
60.
                            #画坐标轴
```

```
61.
          ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
62.
          ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
63.
          ax.set_xticks(())
64.
          ax.set_yticks(())
65.
          plt.legend(loc=2)
66.
          i+=1
67.
          #分别对每个分类器做训练测试
68.
          for name,clf in zip(names,classifiers):
69.
              ax=plt.subplot(len(datasets),len(classifiers)+1,i)
70.
              clf.fit(X_train,y_train)#训练集训练分类器
71.
              score=clf.score(X_test,y_test)#测试集测试分类器
72.
              if hasattr (clf,"decision_function"):
73.
                 Z=clf.decision_function(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])
74.
              else:
75.
                 Z=clf.predict_proba(np.c_[xx.ravel(),yy.ravel()])[:,1]
76.
              Z=Z.reshape(xx.shape) #分类结果用等高线函数画出
77.
              ax.contourf(xx,yy,Z,cmap=cm,alpha=.4)
78.
              #画训练集点
79.
              ax.scatter(X_train[:,0],X_train[:,1],c=y_train,cmap=cm_bright,
80.
                        edgecolors='k',marker='o',label='train set')
81.
              #画测试集点
82.
              ax.scatter(X_test[:,0],X_test[:,1],c=y_test,cmap=cm_bright,
83.
                        edgecolors='k',marker='x',label='test set')
84.
              #画坐标轴
85.
              ax.set_xlim(xx.min(),xx.max())
86.
              ax.set_ylim(yy.min(),yy.max())
87.
              ax.set_xticks(())
88.
              ax.set_yticks(())
89.
              if ds_cnt==0:
90.
                 #画子图标题
91.
                 ax.set_title(name)
92.
                 #显示测试正确率
93.
              ax.text(xx.max()-.3,yy.min()+.3,('%.3f'% score).lstrip('0'),
94.
                     size=20,horizontalalignment='right')
95.
              plt.legend(loc=2)#左上角加图例
96.
              i+=1
97.
      plt.tight_layout()
98.
      plt.show()
```