

Python 資料科學應用開發

第十五堂:整體學習

(Ensemble Learning)

同學,歡迎你參加本課程

- **☑** 請關閉你的FB、Line等溝通工具,以免影響你上課。
- ✓ 考量頻寬、雜音,請預設關閉攝影機、麥克風,若有需要再打開。
- ☑ 隨時準備好,老師會呼叫你的名字進行互動,鼓勵用麥克風提問。
- ✓ 如果有緊急事情,你必需離開線上教室,請用聊天室私訊給老師, 以免老師癡癡呼喚你的名字。
- ✓ 軟體安裝請在上課前安裝完成,未完成的同學,請盡快進行安裝。

課程檔案下載



ZOOM 學員操作說明



課程內容

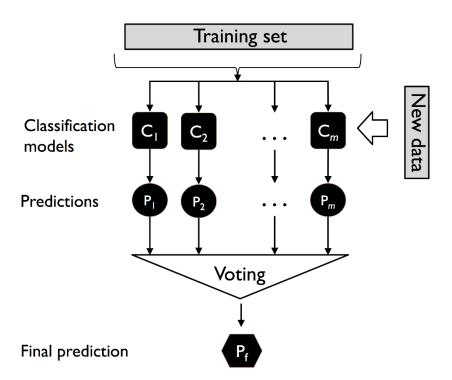
整體學習方法

- 多數決 (Majority Voting)
- 裝袋法 (Bagging)
- 強化法 (Boosting)
- AdaBoost

整體學習(Ensemble Learning)

- ◆ 整體分類器 (Ensemble Classifier)
 - ◈ 同時使用多個分類法
 - ◆ 使用同一個分類法,但資料拆成很多份,個別訓練
- ◆ 可採用『多數決』(Majority Voting)、『最高票』(Plurality)
 - Unanimity
 - Majority
 - Plurality

流程



7

提升準確率

- ◆ 假設所有的模型均為相同的 Error Rate
- ◆ 則整體學習的 Error Rate

$$P(y \ge k) = \sum_{k=0}^{n} {n \choose k} \epsilon^k (1 - \epsilon)^{n-k} = \epsilon_{\text{ensemble}}$$

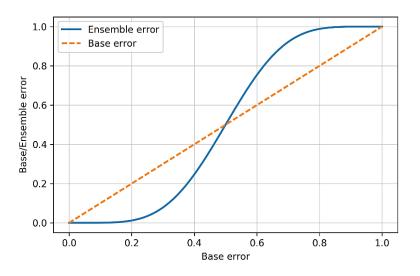
◆ 例如:共有11個模型 Error Rate 均為0.25

$$P(y \ge k) = \sum_{k=6}^{11} {11 \choose k} 0.25^k (1 - 0.25)^{11-k} = 0.034$$

◆ 整體學習的 Error Rate < 個別的模型

觀察

- ◆ 依據上面推論,實作不同的 Error Rate 下,整體學習的表現
- ◆ 程式: ErrorRate.py



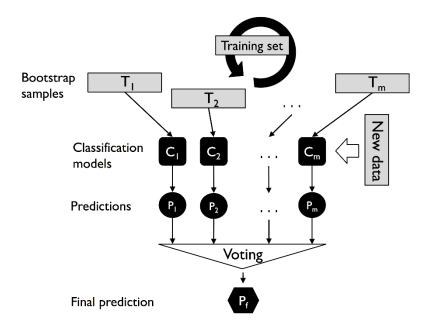
簡單範例

◆ 使用「羅吉斯迴歸、隨機森林、貝氏分類法」進行整體學習

```
clf1 = LogisticRegression(random_state=1)
clf2 = RandomForestClassifier(random_state=1)
clf3 = GaussianNB()
estimators=[('lr', clf1), ('rf', clf2), ('gnb', clf3)]
ens_clf = VotingClassifier(estimators)
ens_clf = eclf1.fit(X, y)
```

裝袋法 (Bagging)

◆ 採『放回式抽樣』 (resampling with replacement)



11

作法

◆ 每次抽樣7個樣本裝袋(Bag),由於抽出後會放回,所以,每個袋中的樣本可能重複 Sample Bagging Bagging

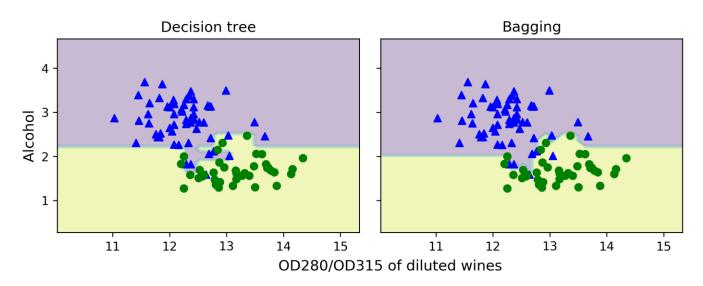
◆ 隨機森林就是裝袋法的一個特例

◆ Scikit-learn 提供 BaggingClassifier 函數

Sample indices	Bagging round I	30	
1	2	7	
2	2	3	
3	I	2	
4	3	I	
5	7	1	
6	2	7	
7	4	7	

實作

- ◆ 使用 Wine 資料集,實作整體學習
- ◆ 程式: ch07.ipynb 第29~33格
- ◆ 請比較準確率



13

Quiz (1)

- ◆ 執行 Bagging.ipynb,並回答下列問題:
 - 1. What is the accuracy of the model with 40 trees?

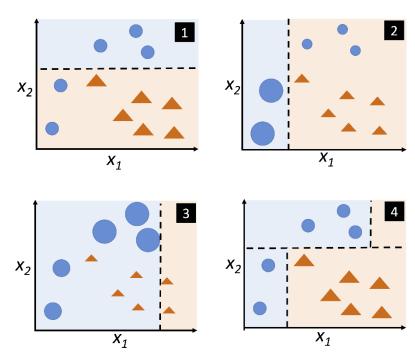
2. What is the accuracy of the model with reduced feature sets?

3. What is the best value of max_features?

4. What is the AUC of the model?

強化法 (Boosting)

◆ 把重心放在『很難分類的樣本』,從『誤判的訓練樣本』中學習



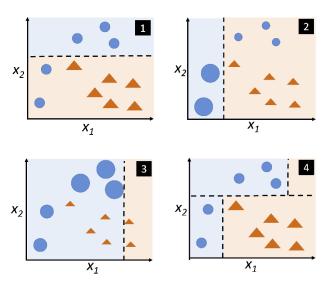
作法

- 1. 從全部樣本 D 中,以不放回抽樣的方式,抽出樣本 d1,放入弱學習器 C1 中訓練
- 2. 抽出樣本 d2,並加入50%的 C1 分類錯誤的樣本,放入弱學習器 C2 中訓練
- 3. 以 C1、C2 分類錯誤的樣本為 d3, 放入弱學習器 C3 中訓練
- 4. 結合 C1、C2、C3 弱學習器,以多數決作預測

※ 個別的模型稱為弱學習器 (Weak Learner)

AdaBoost (Adaptive Boosting)

- ◆ 與原始作法的差異:
 - ◈ 訓練採全部樣本
 - ◆ 分類錯誤的樣本給定較大的加權值,重新訓練



步驟

- 1. 將向量 w 設成相等加權值,且 $\sum_i w_i = 1$
- 2. 對第 m 次強化中的 j,做以下的步驟:
 - a. 訓練一個弱學習器: $C_i = \operatorname{train}(X, y, w)$
 - b. 預測類別標籤: $\hat{y} = \operatorname{predict}(C_j, X)$
 - c. 計算加權錯誤率: $\varepsilon = w \cdot (\hat{y} \neq y)$
 - d. 計算係數: $\alpha_j = 0.5 \log \frac{1-\varepsilon}{\varepsilon}$
 - e. 更新加權: $\mathbf{w} := \mathbf{w} \times \exp\left(-\alpha_j \times \hat{\mathbf{y}} \times \mathbf{y}\right)$
 - f. 常態化加權,使得加總為 $1: w := w / \sum_{i} w_{i}$
- 3. 計算最後的預測: $\hat{\mathbf{y}} = \left(\sum_{j=1}^{m} \left(\boldsymbol{\alpha}_{j} \times \operatorname{predict}\left(C_{j}, \mathbf{X}\right)\right) > 0\right)$

- 1. Set weight vector \mathbf{w} to uniform weights where $\sum_{i} w_{i} = 1$
- 2. For j in m boosting rounds, do the following:
- 3. Train a weighted weak learner: $C_i = train(X, y, w)$.
- 4. Predict class labels: $\hat{y} = \text{predict}(C_i, X)$.
- 5. Compute weighted error rate: $\varepsilon = w \cdot (\hat{y} == y)$.
- 6. Compute coefficient: $\alpha_j = 0.5 \log \frac{1-\varepsilon}{\varepsilon}$.
- 7. Update weights: $\mathbf{w} := \mathbf{w} \times \exp(-\alpha_j \times \hat{\mathbf{y}} \times \mathbf{y})$.
- 8. Normalize weights to sum to 1: $w := w / \sum_{i} w_{i}$.
- 9. Compute final prediction: $\hat{y} = \left(\sum_{j=1}^{m} (\alpha_j \times \operatorname{predict}(C_j, X)) > 0\right)$.

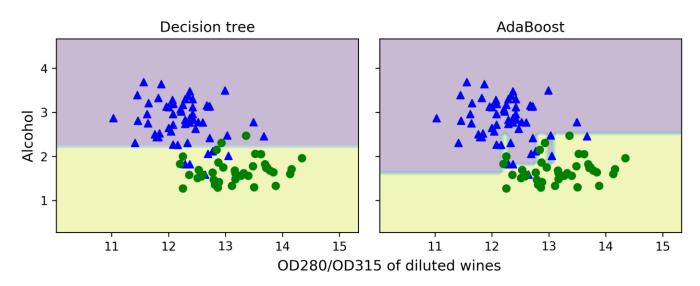
範例

Sample indices	x	У	Weights	$\hat{y}(x \le 3.0)$?	Correct?	Updated weights
I	1.0	1	0.1	1	Yes	0.072
2	2.0	1	0.1	I	Yes	0.072
3	3.0	1	0.1	1	Yes	0.072
4	4.0	-1	0.1	-1	Yes	0.072
5	5.0	-1	0.1	-1	Yes	0.072
6	6.0	-1	0.1	-1	Yes	0.072
7	7.0	1	0.1	-1	No	0.167
8	8.0	1	0.1	-1	No	0.167
9	9.0	1	0.1	-1	No	0.167
10	10.0	-1	0.1	-1	Yes	0.072

※ 分類錯誤的樣本權值加大

實作

- ◆ Scikit-learn 提供 AdaBoostClassifier 函數
- ◆ 程式: ch07.ipynb 第 36~38 格
- ◆ 請比較準確率



20

Quiz (2)

- ◆ 執行 Boosting.ipynb,並回答下列問題:
 - 1. What is the accuracy of the model with reduced feature sets?

2. What is the best value of learning_rate?

3. What is the best value of learning_rate?

4. What is the AUC of the model?

Quiz (3)

- ◆ 執行 NeuralNetwoks.ipynb,並回答下列問題:
 - 1. What is the accuracy of the model with (100,100) hidden_layer_size?

2. What is the best value of beta_1?

Quiz (4)

- ◆ 執行 SVM.ipynb,並回答下列問題:
 - 1. What is the accuracy of the model with nonlinear SVM?

2. What is the best value of gamma?

3. What is the AUC of the model?

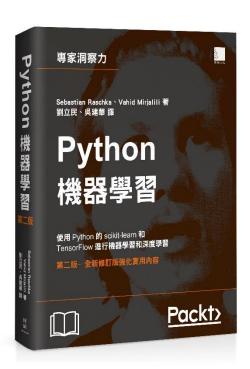
Quiz (5)

- ◆ 執行 NaiveBayes.ipynb,並回答下列問題:
 - 1. What is the accuracy of the model with Gaussian Naive Bayes?

2. What is the AUC of the Gaussian Naive Bayes model?

3. What is the AUC of the Bernoulli Naive Bayes model?

參考用書



◆ 書名: Python機器學習(第三版)
http://www.drmaster.com.tw/bookinfo.asp?BookID=MP11804

◆ 作者: Sebastian Raschka, Vahid Mirjalili ISBN

◆ 譯者:劉立民、吳建華

◆ 出版社:博碩

25

問卷

http://www.pcschoolonline.com.tw



自107年1月1日起,課程錄影檔由180天改為365天(含)內無限次觀看(上課隔日18:00起)。

上課日期	課程名稱	課程節次	教材下転
2017/12/27 2000 ~ 2200	線上真人-ZBrush 3D動畫造型設計	18	上課教材 錄影 3 課堂問卷
2017/12/20 2000 ~ 2200	線上真人-ZBrush 3D動畫造型設計	17	上課教材 錄影檔
2017/12/18 2000 ~ 2200	線上真人-ZBrush 3D動畫造型設計	16	上課教材

@巨匠線上真人

www.pcschoolonline.com.tw