



يوم: 2024/05/15

امتحان الدورة العادية في مقياس علم البيانات وتعلم الآلة

السؤال الأول: (06 نقاط)

اجب على ما يلي:

1- اشرح طرق تعلم الآلة

السؤال الثاني: (06 نقاط)

قم بتصحيح الكود التالي: (6 أخطاء)

```
> mydata$Yvariable = factor(mydata, Yvariable, levels = c(No, Yes), lebel = c('0', '1'))
```

```
> view(mydata, Yvariable)
```

السؤال الثالث: (8 نقاط)

اشرح باختصار الهدف من كل كود من الاكواد التالية:

```
>library(caTools)
```

```
>set.seed(123)
```

```
>split = sample.split(dataset$Purchased, SplitRatio = 0.75)
```

```
>training_set = subset(dataset, split == TRUE)
```

```
>test_set = subset(dataset, split == FALSE)
```

```
>classifier = glm(formula = Purchased ~ .,family = binomial, data = training_set)
```

```
>prob_pred = predict(classifier, type = 'response', newdata = test_set[-3])
```

```
>y_pred = ifelse(prob_pred > 0.5, 1, 0)
```

```
>cofusion_matrix = table(test_set[, 3], y_pred > 0.5)
```



يوم : 2024/05/15

الإجابة النموذجية امتحان الدورة العادية في مقياس علم البيانات وتعلم الآلة

النقاط	التمرين الاول
2	يمكن أن تحقق خوارزميات التعلم الآلي القدرة على التعلم من خلال ثلاث طرق مختلفة:
2	1-التعلم مع الاشراف: supervised learning التعلم الخاضع الاشراف في التعلم الآلي هو طريقة تنشئ نموذجا للتنبؤ بالنتائج بناء على البيانات المصنفة، مثل السعر و الكمية.
2	2-التعلم دون اشراف: unsupervised learning التعلم غير الإشرافي في التعلم الآلي يكون عندما نقدم أمثلة إلى الخوارزمية دون أي توجيه ونترك إنشاء التسمية للخوارزمية. مثل نص كتابي ، الشبكات الاجتماعية ، ورسائل البريد الإلكتروني ، والمدونات ، والتغريدات ، والصور الرقمية ، وبيانات الجوال ، وصفحات الويب ، إلخ .
2	3-التعلم المعزز: Reinforcement learning التعلم المعزز هو أسلوب يوفر تغذية راجعة تعليمية باستخدام آلية المكافأة. و تحدث عملية التعلم كعامل يتفاعل مع البيئة ويحاول ايجاد طرقا مختلفة لتحقيق نتيجة. يتلقى الوكيل مكافأة أو عقوبة و ذلك عندما يصل إلى الهدف أو لا. يمكننا استخدام التعلم المعزز عندما نحتاج إلى برنامج للعمل بنجاح في بيئة تنافسية ، مثل لعبة الفيديو أو سوق الأوراق المالية.
6	التمرين الثاني
	<pre>> mydata\$Yvariable = factor(mydata, Yvariable, levels = c(No, Yes), lebel = c('0', '1')) > mydata\$Yvariable = factor(mydata\$Yvariable , levels = c('No', 'Yes'), labels = c(0, 1)) > view(mydata, Yvariable) > view(mydata\$Yvariable)</pre>
	التمرين الثالث
1	شرح مختصر للأكواد التالية:
1	library(caTools) تحميل حزمة caTools، وهي تحتوي على أدوات لتقسيم البيانات.
1	(123)set.seed

	: تثبيت بذرة للتأكد من أن النتائج قابلة للتكرار عند تقسيم البيانات. <pre>split = sample.split(dataset\$Purchased, SplitRatio = 0.75)</pre>
1	تقسيم البيانات إلى مجموعتين، واحدة للتدريب (75%) والأخرى للاختبار (25%). <pre>:training_set = subset(dataset, split == TRUE)</pre>
1	إنشاء مجموعة التدريب من البيانات. <pre>:test_set = subset(dataset, split == FALSE)</pre>
1	إنشاء مجموعة الاختبار من البيانات. <pre>:classifier = glm(formula = Purchased ~ ., family = binomial, data = training_set)</pre>
1	تدريب نموذج الانحدار اللوجستي على مجموعة التدريب. <pre>:prob_pred = predict(classifier, type = 'response', newdata = test_set[-3])</pre>
0.5	التنبؤ بالاحتمالات على مجموعة الاختبار. <pre>:y_pred = ifelse(prob_pred > 0.5, 1, 0)</pre>
0.5	تحويل الاحتمالات إلى تصنيفات ثنائية بناءً على عتبة 0.5. <pre>:confusion_matrix = table(test_set[, 3], y_pred > 0.5)</pre>
1	إنشاء مصفوفة الالتباس لتقييم أداء النموذج.