2022년「대구 AI 스쿨」5월 월말평가 - 심화과정

제출 시간: 15:00:00~15:59:59

- * 월말 평가 방법:
- 오픈북 테스트
- 16시 정답 공개 후 불합격자에 한하여 1회 재응시 진행 예정
- * 합격 기준 :
- 총 15점 만점
- 15점~10점 합격, 9점~0점 불합격
- 시간 내 미제출시 불합격

점수: 10/15



데이터 시각화 및 선형관계와 관련한 설명 중 옳지 않은 것은?

(0/1점)

- 데이터 품질 및 분포 특성을 확인하기 위해 사용할 수 있다
- 모델 분석 결과를 설득력 있게 표현하기 위해 사용할 수 있다
- category/label 별 attribute의 분포를 확인하기 위해 box plot이나 violin plot을 사용할 수 있

- scatter plot을 그리거나 상관관계를 계산함으로써, 두 atttribute/variable 사이의 선형 관계를 분석할 수 있다
- 두 변수 사이의 공분산이 음수인 경우, 두 변수는 양의 선형관계를 가진다 ✓



아래와 같은 문제를 검증하기 위한 귀무가설, 대립가설로 적절한 것은? (문제 및 보기는 이미지 참고) * (0/1점)

아래와 같은 문제를 검증하기 위한 귀무가설 (H_0) , 대립가설 (H_1) 로 적

기존 그룹(A)과 구분되는 대조군 그룹(B)를 두어, B에 대해 새로운 비료의 🗓 하고 싶다. 열매가 클 경우 비료의 효능이 좋다고 판단한다. 열매의 크기를 측정하여 각 그룹에 대해 평균과 분산을 계산하였으며,

그 값은 μ_A , μ_B 와 σ_A^2 , σ_B^2 일 때, 비료로 인한 **차이가 있는지** 확인하기 위한

- ① $H_0: \mu_A = \mu_B, H_1: \mu_A \neq \mu_B$
- ② $H_0: \mu_A = \mu_B, H_1: \mu_A > \mu_B$
- (3) $H_0: \sigma_A^2 = \sigma_B^2, H_1: \sigma_A^2 \neq \sigma_B^2$
- (4) $H_0: \sigma_A^2 = \sigma_B^2, H_1: \sigma_A^2 > \sigma_B^2$
- ⑤ $H_0: \sigma_A^2 = \sigma_B^2, H_1: \sigma_A^2 < \sigma_B^2$
- 2
- 3
- **4**
- (5)

Chi-Square Test와 관련한 설명 중 옳지 않은 것은? * (1/1점)

- 🤍 주로 count data / contingency table 형태의 자료에 대해 사용
- expectation과 실제 observed data 간의 차이를 이용하여 통계량을 계산
- 통계량은 pearson residual의 제곱합으로 계산됨
- 두 attribute/variable 사이의 독립성을 평가하는 용도로 사용할 수 있음
- 자유도(degrees of freedom, df)와는 관련이 없음 ✓

분산 분석(ANOVA, Analysis of variance anlayis)과 관련된 정보로 틀린 것은? (1/1점)

- numeric 타입의 데이터에 대해 사용하며 두 개 이상의 그룹들 사이에 통계적으로 유의미한 차이가 있는지 검정
- t-statistic을 사용함 ✓
- 편차의 제곱합과 자유도를 사용하여 통계량을 계산함
- SSE는 SST와 SSR의 차를 이용하여 계산할 수 있음
- 그룹들을 나누는 요소가 하나인 경우 one-way ANOVA, 두 개인 경우 two-way ANOVA라고

5

아래 선형 회귀분석 결과표를 바르게 해석한 것은?

(1/1점)

OLS Regressi	on Resu	lts						
Dep. Va	riable:		sales		R-squar	red:	0.900	
	Model:		OLS	Adj	. R-squa	red:	0.899	
Method:		Least Squares			F-statistic:		503.7	
	Date:		Mon, 09 May 2022 Pr		Prob (F-statistic):		2.09e - 83	
	Time:		13:47:34	Log	-Likeliho	od:	-359.99	
No. Observa	tions:		171		,	AIC:	728.0	
Df Resi	duals:		167		E	BIC:	740.5	
Df N	Model:		3					
Covariance	Type:		nonrobust					
	coef	std err	t	P> t	[0.025	0.97	5]	
const	3.5059	0.400	8.772	0.000	2.717	4.29	95	
youtube	0.0452	0.002	29.830	0.000	0.042	0.04	48	
facebook	0.1884	0.009	20.895	0.000	0.171	0.20	06	
newspaper	0.0043	0.007	0.658	0.511	-0.009	0.0	17	
Omnil	ous: 5	7.934	Durbin-W	atson:	2.06	5		
Prob(Omnib	us): (0.000 J a	rque-Ber	a (JB):	162.79	2		
Sk	(ew: -	1.388	Pro	b(JB):	4.47e-3	6		
Kurto	sis: (6.891	Con	ıd. No.	544	4.		

- 설명 계수가 나와있지 않아 모델 성능을 평가하기 어렵다
- 독립변수 'newspaper'는 유의한 p-value를 가지고 있다
- 독립변수 'facebook'이 종속변수에 대해 가장 큰 영향력을 가지고 있다 ✓
- 독립변수 'youtube'의 계수는 0.002이다.
- 회귀 방정식의 intercept는 8.772이다.

아래 혼동 행렬(confusion matrix)와 지표와 관련하여 틀린 것은 (1/1점)

		Predicted condition				
		Total population = P + N	Positive (PP)	Negative (PN)		
	Actual condition	Positive (P)	True positive (TP)	False negative (FN)		
	Actual co	Negative (N)	False positive (FP)	True negative (TN)		
$Precision = rac{TP}{TP+FP}$ $Recall, Sensitivity = rac{TP}{TP+FN}$						
Spe	ecif	$ficity = \frac{TN}{TN + F}$	\overline{P} Accuracy =	$\frac{\mathit{TP+TN}}{\mathit{TP+TN+FP+P}}$		

- 정밀도(precision)는 모델이 양성으로 평가한 것 중 실제 양성의 비율이다
- 재현율(recall)은 실제 양성 중 모델이 양성으로 평가한 것의 비율이다
- 특이도(specificity)는 실제 음성 중 모델이 음성으로 평가한 것의 비율이다
- 정확도(accuracy)는 모델이 실제로 옳게 평가한 것의 비율이다
- 모델 평가 시 정확도만 고려하면 충분하다 ✓

다른 값과의 유사도를 이용하는 머신러닝 기법을 바르게 묶은 것은?

(1/1점)

¬. K-Means L. PCA □. KNN Z. Tree Bayesiai

- ¬, ∟
- ¬, □ ✓





주성분 분석(Principal Components Analysis)과 관련된 설명으로 옳지 않은 것 은?

(0/1점)

- 주성분 분석은 변수 여러 개를 선형 방정식 형태로 조합하여 주요 변수로 만드는, 변수 개수 를 줄이기 위한 분석 방법임
- 독립 변수를 사용하지 않는 비지도 학습의 일종 ✓
- 주성분을 구성하는 변수들의 계수를 통해 주성분의 의미를 분석할 수 있음
- 주성분 분석 결과로 도출된 변수들을 이용하여, 머신러닝 분석을 동일하게 수행할 수 있음
- 변수들의 공분산 행렬에 대한 고유값과 고유벡터를 통해 주성분의 설명력과 계수를 계산할 ᆫ . 수 있음



K-means 알고리즘과 관련된 설명으로 옳지 않은 것은?

(0/1점)

- 군집화(clustering)에 사용되는 알고리즘이다
- sklearn의 KMeans함수에서, n_cluster 파라미터로 군집의 개수(k)를 설정할 수 있다
- 군집의 개수는 3으로 설정하는 것이 최적이다 ✓
- 모델 학습 시 혼동을 방지하기 위해 scaling으로 데이터를 전처리하는 것이 좋다
- 데이터 사이의 거리를 계산하여 진행하는 알고리즘이다

앙상블(ensemble)과 관련된 설명으로 옳지 않은 것은

(1/1점)

- 앙상블은 모델 여러 개의 결과물을 종합하여 결론을 내는 방식의 기법으로 하나의 데이터셋 에 대해 모델들을 학습시켜 사용함
- bagging은 데이터셋에 대해 복원 추출한 sample 데이터셋 각각에 대해 모델을 학습시키 사용함
- Random forest tree는 bagging을 적용한 decision tree 모델임
- boosting은 이전 모델의 학습 결과가 다음 모델 학습에 영향을 주는 방식의 앙상블 기법임
- boosting으로는 adaboost와 gradient boost 등이 있음

11

인공지능 학습에서 사용하는 정보를 기록하는 annotation에 대한 설명으로 옳지 않은 것은?

(1/1점)

- 파일의 확장자는 .json, ,xml, .txt를 주로 사용한다
- ison 파일을 읽고 쓰기 위해 ison 라이브러리를 사용한다
- 🤍 xml 파일을 읽고 쓰기 위해 xml 라이브러리를 사용한다
- txt 파일을 읽고 쓰기 위해 txt 라이브러리를 사용한다 ✓
- detection용 bbox나 segmentation용 polygon 정보를 기록한다

12

custom Dataset을 위해 작성해야 하는 함수들로 바르게 짝지은 것은?

(1/1점)

	¬getitem_	∟init_	⊏dict_	≥str_	□le
Optim	izer: ㄱ, ㄴ, ㄹ				

Optimizer: ¬, ⊏, ≥

Optimizer: ¬, ∟, □ ✓

- Optimizer: ∟, ⊏, ≥
- Optimizer: ∟, ≥, □

13

Classification 문제를 위한 클래스 및 라벨 설정과 모델의 수행결과가 다음과 같을 때, 데이터 객체는 어떤 클래스로 분류되는가?

(1/1점)

```
(클래스 및 라벨 설정)
           CLASS_NAME = {'cat': 0, 'dog': 1, 'chick': 2, 'bear': 3, 'horse': 4}
(모델 수행 결과)
                   [-13.6,
                                                   -8.7,
                                                            -15.2
                              -10.8,
                                         -0.3,
```

- cat
- dog
- chick ✓
- bear
- horse

인공지능 학습에서 실제값(Ground Truth, GT)과 예측값의 차이를 계산/수치화 하는 함수의 명칭은 무엇인가?

(1/1점)

- Regression
- Optimizer
- Crawling
- Loss Function <
- **Gradient Descent**



15

다음 중 Optimizer를 설정할 때, 들어가는 파라미터는?

(0/1점)

- **Epoch**
- Kernel
- **Padding**
- Learning rate <
- **Pooling**

이 내용은 양식 소유자에 의해 작성됩니다. 제출하는 데이터는 양식 소유자에게 전송됩니다. Microsoft는 이 양식 소 유자를 포함한 고객의 개인 정보 보호 또는 보안 관행에 대해 책임을 지지 않습니다. 절대 비밀번호를 알려주지 마세 요.

Microsoft Forms에서 제공됨 | 개인정보처리방침 | 사용 약관