2022 빅데이터분석기사[실기] 정오표

2022년도 빅데이터분석기사「실기」 제1판 1쇄 독자를 위한 정오표입니다.



2022 빅데이터분석기사[실기] 정오표(제1판 1왜 발앵)

| 페이지 | 위치 | 수정 전 | 수정 후 |
|------------------------|-------------------------|---|--|
| | | 연산자 내용 | 연산자 내용 |
| 작업형 1-6 | 上丑 | ! 두 개의 ~ 반환하는 연산자 | ! 반대 논릿값을 반환하는 not 연산자 |
| 작업형 1-18 | 학습 point | · 4개의 열과 3개의 행으로 ~ | · 4개의 열과 4개의 행으로 ~ |
| 작업형 1-31 | 上丑 | · ~ 행은 세 명의 자료 입력값을 절댓값으로 반환하는 사용자 정의 함수를 ~ | · ~ 행은 네 명의 자료 두 입력 값의 차를 반환하는 사용자 정의 함수를 ~ |
| 작업형 2-5, 6 | 上 | header 기본값은 FALSE | header 기본값은 TRUE |
| 작업형 2-18 | 中丑 | ~ 6보다 작거나 같으면 "S" | ~ 5보다 작거나 같으면 "S" |
| 작업형 2-29 | 19번 문제 | ~ 값으로 25번째 백분위 수 ~ 수는 무엇인가? | ~ <mark>값은</mark> 무엇인가? |
| 작업형 2-50 | 中 본문 | R의 scale 함수에서 center 값을 최댓값 | R의 scale 함수에서 center 값을 최소값 |
| 작업형 2-92 | 中丑 | cor TRUE 공분산 행렬 사용 FALSE 상관행렬 사용(기본값) | cor TRUE 상관행렬 사용(기본값) FALSE 공분산 행렬 사용 |
| 작업형 2-93 | 上丑 | cor = FALSE, # 상관행렬을 사용 | cor = FALSE, # 공분산 행렬을 사용 |
| 작업형 2-98 | 上, 中 본문 | 다중 선형 회귀 분석에서는 <mark>하나의</mark> 독립변수에 따른 ~ <mark>하나의</mark> 독립변수와 ~ | 다중 선형 회귀 분석에서는 2개 이상의 독립변수에 따른 ~ 2개 이상의 독립변수와 ~ |
| 작업형 2-123 | 上丑 | test = valid_x, cl = train_y, k = i Accuracy가 0.75로 감소하였음을~ | test = valid_x, cl = train_y, k = I) Accuracy가 0.77로 감소하였음을~ |
| 작업형 2-124 | 下丑 | virginica에 대한 Sensitivity(민감도)가~ | versicolor에 대한 Sensitivity(민감도)가~ |
| 작업형 2-166 | 2번대태(# | | [데이터 세트] https://www.kaggle.com/camrugent/california-housing-prices |
| | | > idx <- sample(x= c("train", "test"), + size=nrow(Boston), | > dshousing <- read.csv("c:/data/Housing.csv") |
| | | + replace=TRUE, prob=c(0.8,0.2)) > ds train <- Bostonfidx=="train".] | > nrow_end <- nrow(dshousing) * 0.8 > ds_train <- dshousing[c(1:nrow_end),] |
| | | > ds_test <- Boston[idx=="test",] | · nrow 함수를 이용하여 첫 행부터 80%까지의 행을 |
| | 2번 해설 | · 데이터 세트를 8:2로 분할한 후 ds train 변수에 훈련 데이터 생성하고, ds_test 변수에 평가 데이터 생성한다. | · frow 업무를 이용하여 첫 영무터 60%까지의 영을 추출하여 ds_train에 저장한다. > median_train <-median(ds_train\$total_bedrooms, |
| | | > median_train <- median(ds_train\$tax) > org_sd <- sd(ds_train\$tax) | + na.rm = TRUE) > org_sd <- sd(ds_train\$total_bedrooms, na.rm = TRUE) |
| | | > ds_train\$tax[is.na(ds_train\$tax)] <- median_train > trans_sd <- sd(ds_train\$tax) | > ds_train\$total_bedrooms[is.na(ds_train\$total_bedrooms)] <- + median_train > trans_sd <- sd(ds_train\$total_bedrooms) |
| 작업형 2-168 | 1번 해설 | 1번 문제의 해설 | 작업형 3-27페이지 14번 문제 해설로 변경 |
| 작업형 2-172 | 44144 | dt_airquality <- airquality[c(1: nrow(airquality*0.9)),] + mean(dt_airquality\$Ozone, na.rm = TRUE) | dt_airquality <- airquality[c(1: (nrow(airquality)*0.9)),] |
| (11.19) | 4번해설 | + na.rm = TRUE) (삭제) 11 다음은 ~ 8월 21일의 Ozone 값을 구하시오. | + mean(dt_airquality\$Ozone, na.rm = TRUE) 11 다음은 ~ 8월 20일의 Ozone 값을 구하시오. |
| 작업형 2-176 | | | > a <- airquality[airquality\$Month == 8 |
| (11.19) | 11번해설 | + a <- airquality[airquality\$Month == 8 [1] 44 | Ozone |
| 자연형 2 177 | | | 112 44 3 다음은 mtcars ~ 자동차의 비율을 구하시오. |
| 작업형 2-177 작업형 2-181 | <u> 3번 문제</u> 20번 문제 | 3 다음은 mtcars ~ 자동차의 <mark>백분율(%)을</mark> 구하시오. "~상위 3위인 국가(country_abrv)를 <mark>선택하고 이 국가들~</mark> " | 3 나눔은 mtcars ~ 사용자의 미율을 구하시오 "~상위 3위인 국가(country_abrv)를 하나 선택하고 이 국가의~" |
| 직압형 2-182(11.22) | - 20년 문제 4번 정답 | 04. 10.62931 | 04. 10.36634 |
| | 20번 해설 20번 정답 | filter(df_fifa_point >= 1765.05) | filter(total_points >= 1765.05) |
| | | country_abrv 1 GER 2 ITA 3 SUI | country_abrv 1 GER 2 GER 3 GER |
| 작업형 2-182 | | GER(독일), ITA(이탈리아), SUI(스위스)이다. | GER(독일)이다. |
| | | c('GER', 'ITA', 'SUI')) %>% 348.098 | ('GER')) %>% 421.5051 |
| | | 20. 348.098 | 20. 421.5051 |
| | 1번 해설 下 | confusionMatrix(y_v\$Churn, predict_rf) | confusionMatrix(predict_rf, y_v\$Churn) |
| | 1번 핵性斧 下 | ~ 대략 80.2%의 예측 정확도를 보임 | ~ 대략 80.9%의 예측 정확도를 보임 |
| | | confusionMatrix(y_v\$Churn, predict_svm) Reference | confusionMatrix(predict_svm, y_v\$Churn) Reference |
| 작업형 2-184 | | Prediction No Yes | Prediction No Yes |
| (11.19) | | No 758 68 Yes 145 154 | No 757 69 Yes 161 138 |
| | | Accuracy: 0.8107 95% CI: (0.7865, 0.8332) | Accuracy: 0.7956 95% CI: (0.7708, 0.8188) |
| | | No Information Rate: 0.8027 P-Value [Acc > NIR]: 0.2636 Kappa: 0.4715 | No Information Rate: 0.816 P-Value [Acc > NIR]: 0.9633 Kappa: 0.4191 |
| 작업형 2-186 (11.19) | ביות וויי | md_step <- Im(mpg ~ drat + gear + carb, d_train) | md_step <- Im(mpg ~ drat + wt + gear + carb, d_train) |
| | 2번 해설 | rmse <- sqrt(mean(d_train\$mpg - pred)^2) | rmse<-sqrt(mean((d_test\$mpg - pred)^2)) |
| 작업형 3-3 (11.19) | <u> 2번 정답</u> 11번 문제 | [1] 1.728558 본인 소유의 주택 가격에서 상위 50개의 데이터에 대하여 최솟값으로 변환한 후 타운별 1인당 범죄율 값이 1 이상인 데이터를 구하시오. | [1] 3.674629 상위 50개의 MDEV 값을 상위 50개의 MDEV 값의 최솟값으로 변 환한 후 CRIM이 1을 초과하는 값에 대한 CRIM의 평균을 구하시오 |
| 작업형 3-6(11.19) | 11번 문제 | (~ 1.5 표준편차 <mark>이하</mark> 이거나 <mark>이상인</mark> 값으로~) | (~ 1.5 표준편차 <mark>미만</mark> 이거나 <mark>초과인</mark> 값으로~) |
| 작압형 3-9(11.22) | 13번 문제 | (1 : 20 ~ 40세, 2 : 41 ~ 60세, 3 : 60세 이상) 14. 다음은 iris 데이터 세트이다. 주어진 데이터를 이용하여 | (1 : 20 ~ 40세, 2 : 41 ~ 59세, 3 : 60세 이상) 14. 다음은 기업에서 생성된 주문데이터이다. 80,009건의 데이터에 |
| 작업형 3-13 | 14번 문제 | 14. 다음은 iris 데이터 제트이다. 수어진 데이터를 이용하여 Species rpart, svm 예측 모형을 만든 후 높은 Accuracy 값 | 14. 다음은 기업에서 행정된 수준데이터이다. 80,009건의 데이터에 대하여 정시도착 가능 여부 예측 모델을 만들고, 평가데이터에 |

| | | 을 가지는 모델의 예측값을 CSV 파일로 제출하시오. | 대하여 정시도착 가능 여부 예측 확률을 기록한 CSV를 생성하시오 |
|---------------------|--------|---|---|
| 작업형 3-14 | 12번 해설 | iris_sample70<-iris[c(1:nrow(iris)*0.7),] | iris_sample70<-iris[c(1: (nrow(iris)*0.7)),] |
| 직압형 3-14(11.22) | 12번 정답 | 0.6648607 | 0.6632932 |
| 직압형 3-14(11.19) | 13번 정답 | 11 | 28 |
| 작업형 3-17 | 11번 정답 | 15.96071 | 16.05213 |
| | 11번 해설 | sd_age <- Carseats %>% filter(Sales <= 5.39 & Sales >= 9.32) %>% | outlier_upper <- mean(Carseats\$Sales) + 1.5*sd(Carseats\$Sales) outlier_lower <- mean(Carseats\$Sales) - 1.5*sd(Carseats\$Sales) sd_age <- Carseats %>% filter(Sales <= outlier_upper & Sales >= outlier_lower) %>% |
| 작업형 3-19 | 14번 해설 | Accuracy: 0.6133 | Accuracy: 0.6 |
| | 14번 정답 | write.csv(pred_md, ~ | write.csv(pred_loan, ~ |
| 작업형 3-20 | 11번 정답 | 54.68845 | 43.67211 |
| 작업형 3-21 (11.19) | 11번 해설 | alcgp 0-9g/day 10-19 20-29 30+ 0-39g/day 270 94 47 33 40-79 213 102 77 38 80-119 80 68 22 19 120+ 40 30 19 23 | alcgp 0-9g/day 10-19 20-29 30+ 0-39g/day 261 84 42 28 40-79 179 85 62 29 80-119 61 49 16 12 120+ 24 18 12 13 |
| | | X-squared 54.68845 | X-squared 43.67211 |
| 직압형 3-22(11.22) | 13번 해설 | 2 : 41~ <mark>60</mark> 세, | 2 : 41~ <mark>59</mark> 세, |