# 강원대학교 시험 답안지

감독교수확인

이 두 호



2025 학년도 1학기 기맙고사

시험과목 : 머신러닝1 (2반)

전공 : AI소트프웨어학과

학번: 202122852 성명:이혜준 출 제 자

채점성적

이두호

[1]

```
1. 豆(y;-ŷ;)=の (独自計2の)
                                                           (SST = SSR + SSE)
  2. 5 x; (y; - ŷ;) = 0 ( याळ )
\sum (y_i - \hat{y}_i)(\hat{y}_i - \bar{y}) = \sum (y_i - \hat{y}_i)\hat{y}_i - \sum (y_i - \hat{y}_i)\bar{y}
                                            \widehat{\mathbf{T}} = \widehat{\mathbf{W}}_0 + \widehat{\mathbf{W}}_1 \mathbf{x}_1 \text{ THE } \mathbf{x}_2
     \sum \left(y_i - \hat{y}_i\right) \hat{y}_i = \hat{w} 0 \sum \left(y_i - \hat{y}_i\right) + \hat{w}_i \sum a_i \left(y_i - \hat{y}_i\right)
      1世 ∑(yi-ŷi)=0 0世 東地洲 まそ 001 知に
     ला भवान
        豆(タンラン)す=ダ豆(タンーデン)
        이 또한 조(성2- $2)= 0 이므로 두번째 함도 0시 됩니다.
```

**[2]** 

```
load("C:/Users/user/Desktop/p2.RData")
```

p2\$y\_log <- log(p2\$y) p2\$x1\_log <- log(p2\$x1) p2\$x2\_log <- log(p2\$x2)

 $nlreg = lm( y_log \sim x1_log + x2_log, data = p2)$ summary(nlreg)

 $lm(formula = y_log \sim x1_log + x2_log, data = p2)$ 

Residuals:

Min 1Q Median 3Q Max -0.15920 -0.11853 -0.03741 0.07711 0.23734

Coefficients:

Signif. codes: 0 '\*\*\*' 0.001 '\*\*' 0.01 '\*' 0.05 '.' 0.1 ' '1

Residual standard error: 0.169 on 6 degrees of freedom Multiple R-squared: 0.7969, Adjusted R-squared: 0.7

F-statistic: 11.77 on 2 and 6 DF, p-value: 0.008376

데이터를 불러온 뒤 로그변환을 적용하였고 이후 선형회귀(lm)을 적용했습니다.

w0\_hat <- exp(nlreg\$coefficients[1])</pre>

w1\_hat <- nlreg\$coefficients[2] w2\_hat <- nlreg\$coefficients[3]

#sst, ssr, sse

p2\$y\_bar <- mean(p2\$y)

p2\$y\_hat <- w0\_hat\*(p2\$x1^w1\_hat)\*(p2\$x2^w2\_hat)

sse <- sum((p2\$y - p2\$y\_hat)^2) sse #55R ssr <-sum((p2\sy\_hat - p2\sy\_bar)^2) ssr #SST #비선형 함수의 SST값을 구하기 때문에 SSE+SSR=SST 성립안됨 all.equal(sse + ssr, sum((p2\$y - p2\$y\_bar)^2)) sst <- sum((p2\$y - p2\$y\_bar)^2)

(1)번 이후 SSE, SSR, SST를 계산하였습니다.

> sse

[1] 319.7123

> 55r

#55E

[1] 27.0808

> sst

[1] 3620.067

 2025 학년도 1학기 기말고사
 시험과목 : 머신러닝1 (2반)
 전공 : AI소트프웨어학과 학반: 20212285
 성명: 이혜준
 채점성적

이후 입력값으로 X1,X2 = 3, 62.5 가 들어갔을 시의 결과 값입니다.

```
[3]
                                                                                                  > w_hat
          load("C:/Users/user/Desktop/p3.RData")
           #1번 능형회귀모델, Adam 알고리즘, 학습모델 가중치 파라미터를 구하시오
                                                                                                                               [.1]
          X <- p3[,-5]
X <- as.matrix(cbind(1, p3[,-5]))
                                                                                                        30.37526239
                                                                                                   1
          y <- p3[,5]
y <- as.matrix(y)
                                                                                                   x1 -6.64963020
           alpha <- 0.5
          beta1 <- 0.9
beta2 <- 0.999
                                                                                                              0.55719493
                                                                                                   x2
           omega <- 10^-8
lamda <- 0.004
                                                                                                              0.03167138
                                                                                                   x3
           epoch <- 19000
                                                                                                   x4 -0.14527607
          for (t in 1:epoch) {
    g <- -2 * t(X) %*% (y - X %*% w) + 2 * lamda * w
    m <- betal*m + (1-betal)*g
    v <- betal*v + (1-beta2)*(g*g)
    m_hat <- m/(1 - beta1*t)
    v_hat <- v/(1 - beta2*t)
    w <- w - alpha * m_hat/(sqrt(v_hat)+omega)
}</pre>
          w_hat <- w
           w_hat
```

(1)문제: 위 결과 값들이 각 변수의 회귀계수(파라미터 추정치)입니다.

```
#2번 Adam 알고리즘을 통해 추정된 능형화귀 학습모델의 결정계수를 구하시오
y_hat <- x %*% w_hat > R2
SST <- sum((y - mean(y))^2)
SSE <- sum((y - y_hat)^2)
R2 <- 1 - SSE / SST
```

(2)문제: 능형회귀 학습모델의 결정계수입니다.

 감독교수확인
 이 두 호

 할과
 출 제 자 이두호

2025 학년도 1학기 기말고사

시험과목 : 머신러닝1 (2반)

전공 : AI소프트웨어학과

학번: 202122852 성명: 이혜준

y\_hat\_lassoreg ← predict(lassoreg
채점성적 #검플데미터 배우오태리함의 및교
nean(ty rest+y hat 1sacree)/2)

#1 데이터 불러오기 Toad("C:/Users/user/Desktop/p4.RData") # 열 이름을 변수로 저장 col\_name <- names(p4\_train)[1] # 첫 번째(유일한) 열 이름 추출 # 데이터 분할 함수 정의 split\_data <- function(data) [4] return(do.call(rbind, strsplit(data[[col\_name]], ","))) # 한스 전묘 train\_split\_matrix <- split\_data(p4\_train) test\_split\_matrix <- split\_data(p4\_test) # 3. 데이터프레임으로 변환 train\_split <- as.data.frame(train\_split\_matrix)</pre> test\_split <- as.data.frame(test\_split\_matrix) # 4. 열 이름 지정 colnames(train\_split) <- c(paste0("x", 1:100), "y" colnames(test\_split) <- c(paste0("x", 1:100), "y") # 5. 숫자로 변환 (필요 시) train\_split <- as.data.frame(lapply(train\_split, as.numeric))</pre> test\_split <- as.data.frame(lapply(test\_split, as.numeric))</pre>

#### 위와 같이 데이터를 불러온 뒤에 전처리 과정을 거칩니다 이후

```
#install.packages("glmnet")
library(glmnet)

x_train <- data.matrix(train_split[,-101]) #train 입력변수
y_train <- data.matrix(train_split[,101]) #train 출력변수
x_test <- data.matrix(test_split[,-101]) #valid 입력변수
y_test <- data.matrix(test_split[,101]) #valid 출력변수
#능형회귀모델 생성
lassoreg <- glmnet(x_train, y_train, alpha = 1, lambda = 0.04467)
round(coef(lassoreg))

coef_vec <- as.vector(coef(lassoreg))
```

count <- sum(coef\_vec[-1] != 0)
count</pre>

> round(coef(lassoreg))

0

101 x 1 sparse Matrix of class "dgCMatrix" s0

x1 x2 x3 1 x4 1 x5 1 x6 1 x7 x8 x9 x10 x11 0 x12 x13 x14 x15

(Intercept)

> count <- sum(coef\_vec[-1] != 0)
> count
[1] 25

(1)문제: matrix를 확인하고 (이 아닌 값들을 확인해보면 25라는 결과가 나오게 됩니다.

> y\_hat\_lassoreg <- predict(lassoreg, x\_test)

> # 검증데이터 예측오차제곱합의 평균 > mean((y\_test-y\_hat\_lassoreg)^2) [1] 1.058185

(2)문제: 검증데이터에 대해 예측오차제곱합의 평균를 구한 결과 값으로 1.058185가 나왔습니다.

감독교수확인 이 두 호 1 축 제 자 이두호

2025 학년도 1학기 기말고사

시험과목 : 머신러닝1 (2반)

전공 : AI소프트웨어학과 학번: 202122852

이혜준

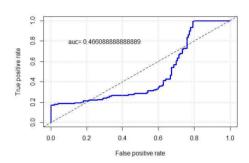
채점성적

[5] load("C:/Users/user/Desktop/p5.RData")

```
library(caret)
                    ages ("ROCR")
#install.pack
library(ROCR)
\label{eq:constrain} $$x2\_spiral\_train<-\ data.frame(spiral\_train$x2, spiral\_train$y)$ colnames(x2\_spiral\_train) <- c("x2", "y")
x2_cfm <- confusionMatrix(as.factor(x2_y_hat), as.factor(spiral_trainSy))
x2 cfm
# roc \mathcal{H} \sqsubseteq x2_pr <- prediction(x2_prob, spiral_train$y) x2_prf <- performance(x2_pr, measure="tpr", x.measure="fpr")
plot(x2_prf, col="blue", lwd=3)
grid()
abline(0,1,lty=2)
x2_auc <- performance(x2_pr, measure="auc")
x2_auc <- x2_auc@y.values[[1]]
text(0.3, 0.8, paste("auc=", x2_auc))</pre>
```

#### > x2\_cfm Confusion Matrix and Statistics

Reference Prediction 0 1 0 56 91 1 94 59

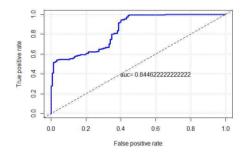


#### (1)번 입력변수 중 x2만 사용할 경우 검증데이터에 대해 정오표, 정확도, ROC 곡선 및 AUC 결과입니다.

```
w1_hat <- coef(logreg)[2
w2_hat <- coef(logreg)[3]
prob <- predict(logreg, spiral_train, type="response")
y_hat <- ifelse((prob) > 0.5, 1, 0)
# 정오표
cfm <- confusionMatrix(as.factor(y_hat), as.factor(spiral_train$y))</pre>
pr <- prediction(prob, spiral_train$y)
prf <- performance(pr, measure="tpr", x.measure="fpr")</pre>
plot(prf, col="blue", lwd=3)
abline(0,1,lty=2)
auc <- performance(pr, measure="auc")</pre>
auc <- auc@y.values[[1]]
text(0.6, 0.4, paste("auc=", auc))</pre>
```

## Confusion Matrix and Statistics

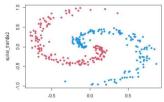
Reference Prediction 0 1 0 103 51 1 47

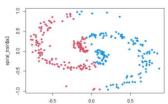


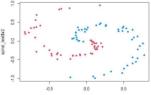
### (2)번 입력변수를 모두 사용할 경우 검증데이터에 대해 정오표, 정확도, ROC 곡선 및 AUC 결과입니다.

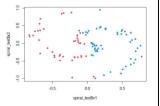
```
y_pred <- ifelse(predict(logreg, spiral_test, type="response")>0.5, 1, 0)
mean((spiral_train$y - y_hat)^2)
mean((spiral_test$y - y_pred)^2)
plot(spiral_train$x1, spiral_train$x2, col = (spiral_train$y+1)*2, pch=19, cex=1)
plot(spiral_train$x1, spiral_train$x2, col = (y_hat+1)*2, pch=19, cex=1)
plot(spiral_test$x1, spiral_test$x2, col = (spiral_test$y+1)*2, pch=19, cex=1)
plot(spiral_test$x1, spiral_test$x2, col = (y_pred+1)*2, pch=19, cex=1)
```

> mean((spiral\_train\$y - y\_hat)^2) [1] 0.3266667 > mean((spiral\_test\$y - y\_pred)^2) [1] 0.36









과대적합을 확인하기 위해서 train과 test 데이터에서 mse를 계산해 보았을 때 크게 차이가 나지 않는 걸 확인가능합니다. 이후 train의 예측값과 실제값, test의 예측값과 실제값을 시각화 해보았을 때 결과를 보았을 때 x1과 x2의 입력변수를 모두 사용 한 경우에는 과대적합이 나타나지 않았다고 판단합니다.

번호: /

 
 2025 학년도 1학기 기말고사
 시험과목 : 머신러닝1 (2반)
 전공 : AI소트프웨어학과 학반: 202122852 성명:이혜준
 출제자 이두호 항 채점성적

[6]

여름방학에는 캡스톤프로젝트로 제작하였던 가상피팅프로젝트를 팀원들과 함께 논문으로 작성해볼 생각이며, 6월에 잠시 본가에 올라가서 한달 동안만 있다 올 생각입니다. 그리고 2025 하반기부터 기사자격증에 대한 자격이 되어서 정보처리기사를 응시하기 위해 7월에 필기 원서를 작성하고 공부를 할 생각입니다. 또한 토익을 공부하여 방학이 끝나기 전에 2번은 응시하여 최소한으로 750점이상을 맞춰볼 생각입니다. 이전에 응시했던 SQLD 시험의 결과가 현재 확실하게 예상이 가질 않아 너무 벼락치기로 공부했더 것같아, 만약 불합격이 나온다면 다시 개념부터 잡고 공부할 것이고, 다시 공부를 하는 김에 Dasp도 찾아보니 배우는 내용이 겹치는게 상당 부분이 많아서 함께 공부할 생각입니다