head(pred)

```
第一題:
1. 程式碼:
setwd("C:/Users/周佳萱/Desktop/商業分析/HW3")
data = read.csv("hw3-ML.csv")
str(data)
##先把 X 和 id 這兩個無關變數拿掉
data = data[,3:25]
##dummy variable
data$Gender = ifelse(data$Gender=="Male",1,0)
data$Customer.Type = ifelse(data$Customer.Type=="Loyal Customer",1,0)
data$Type.of.Travel = ifelse(data$Type.of.Travel=="Personal Travel",1,0)
data$Class = ifelse(data$Class=="Eco Plus",2,ifelse(data$Class=="Eco",1,0))
data$satisfaction = as.factor(ifelse(data$satisfaction=="satisfied",1,0))
##滿意度滿意為1,不滿意為0
#install.packages("FSelectorRcpp")
library(FSelectorRcpp)
info = information gain(x = data[,1:22],y = data$satisfaction)
barplot(info$importance,names = info$attributes,las = 2, cex.names=0.7)
##由圖我們可以發現 Type.of.Travel/Class/Inflight.wifi.service/Online.boarding/
##Inflight.entertainment/Seat.comfort 的 information gain 較高,所以選擇這幾個變數
##1
airline = data.frame(Type.of.Travel = data$Type.of.Travel, Class = data$Class
                        , Inflight.wifi.service = data$Inflight.wifi.service
                        , Online.boarding = data$Online.boarding
                        , Inflight.entertainment = data$Inflight.entertainment
                        , Seat.comfort = data$Seat.comfort
                        , satisfaction = data$satisfaction)
head(airline)
##使用 random forest 預測
library(randomForest)
rf = randomForest(satisfaction~., data = airline, importance=TRUE, ntree = 200)
#prediction
pred=predict(rf, newdata = airline[1:6])
```

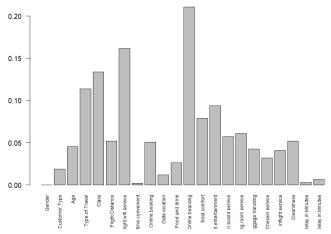
##選擇較重要的變數

importance(rf)

varImpPlot(rf)

#inflight.wifi.service、Online boarding、Type of Travel 的值較高

## 2. 結果敘述:



圖一、變數的 information gain 圖

首先,我們先將一些類別型變數進行 dummy variables,接著,使用 information\_gain 的套件,選出變數中 information gain 較高前六個來做分析,如圖一。我最後選擇 Type.of.Travel、Class、Inflight.wifi.service、Online.boarding、Inflight.entertainment、Seat.comfort 共六個變數來代表資料。接下來,使用 random forest 模型來預測滿意度,前六筆為:

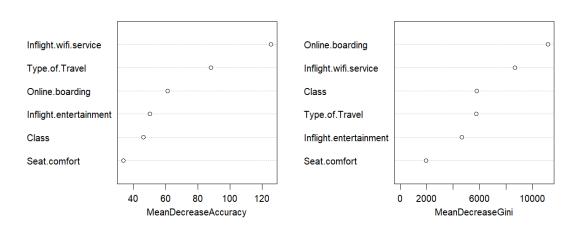
>head(pred)

123456

001010

Levels: 01

rf



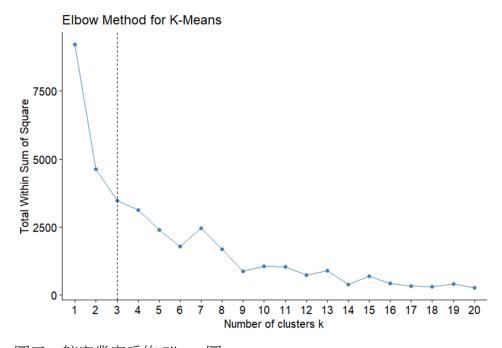
圖二、variable importance in random forest 圖

由圖二,我們可以發現 inflight.wifi.service、Online boarding、Type of Travel 在隨機森林的模型中,是重要的影響預測的變數。

```
第二題:
1. 程式碼:
airline_data = data.frame(Flight.Distance = data$Flight.Distance, Age = data$Age
                        , Type.of.Travel = data$Type.of.Travel
                        , Class = data$Class, satisfaction = data$satisfaction
                        , Inflight.wifi.service = data$Inflight.wifi.service
                        , Online.boarding = data$Online.boarding
                        , Inflight.entertainment = data$Inflight.entertainment
                        , Seat.comfort = data$Seat.comfort)
#標準化
airline_data$Age = (airline_data$Age - min(airline_data$Age)) / (max(airline_data$Age))
airline_data$Flight.Distance = (airline_data$Flight.Distance - min(airline_data$Flight.Distance)) /
(max(airline_data$Flight.Distance))
#隨機抽取 10000 筆
set.seed(1)
n = sample(1:nrow(airline_data), 10000, replace=FALSE)
airline = airline_data[n,1:9]
#選出最適合的群數(決定選3組)
fviz nbclust(airline,
               FUNcluster = kmeans,# K-Means
               method = "wss",
                                    # total within sum of square
                                     # max number of clusters to consider
               k.max = 20
) +
  labs(title="Elbow Method for K-Means")+
  geom vline(xintercept = 3, linetype = 2)
#Kmeans(取年齡和飛行距離兩個變數)
km = kmeans(airline[1:2], centers=3, nstart=25)
km
table(km$cluster)
cc = km$cluster
data = cbind(airline,cc)
ggplot(data, aes(x=as.factor(cc), y=Age)) +
  geom boxplot()
```

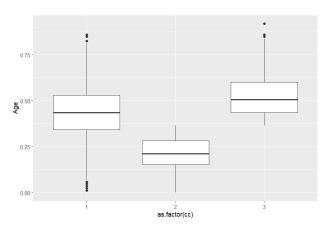
```
ggplot(data, aes(x=as.factor(cc), y=Flight.Distance)) +
  geom_boxplot()
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Type.of.Travel)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Class)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = satisfaction)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Inflight.wifi.service)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Online.boarding)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Inflight.entertainment)) +
  facet_wrap( ~ cc)
ggplot( data =data) +
  geom_bar( aes( x = Seat.comfort)) +
  facet_wrap( ~ cc)
```

## 2. 結果敘述:

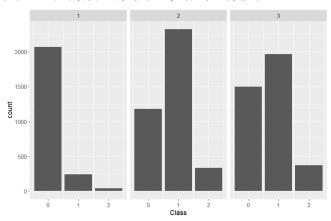


圖三、航空業客戶的 Elbow 圖

因為電腦記憶體不足,所以我選擇隨機抽取 10000 筆客戶資料,變數的部分我選擇跟客戶有關的 Age、Flight.Distance、Class、Type.of.Travel,以及跟滿意度較有關 inflight.wifi.service、inflight.entertainment、Online.boarding、Seat.Comfort,接著,我使用了 K-means 集群分析,以 Age 和 Flight.Distance 這兩個數值型變數進行分析。根據圖三,Total Within Sum of Square 在分群數 3 有顯著下降,因此,選擇 3 作為分群數。

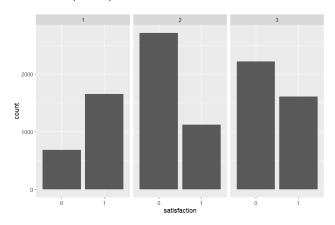


圖四、各群航空業客戶年齡的盒鬚圖

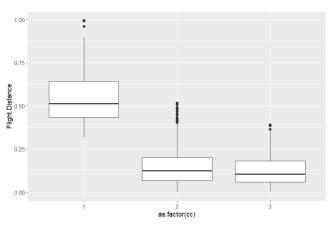


圖六、各群航空業客戶的艙位長條圖

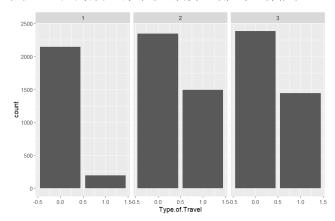
\*0:Business,1: Eco, 2:Eco Plus



圖八、各群航空業客戶滿意度長條圖 \*0:不滿意,1:滿意

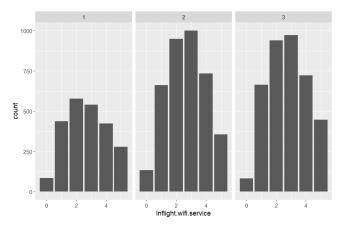


圖五、各群航空業客戶飛行距離的盒鬚圖

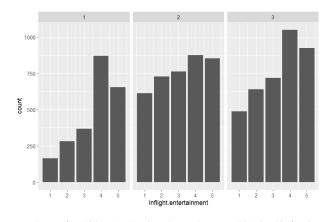


圖七、各群航空業客戶旅行目的長條圖

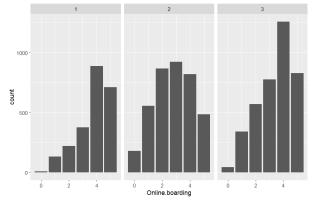
\*0:Business Travel \ 1:Personal Travel



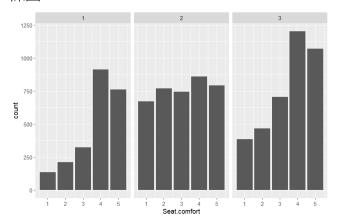
圖九、各群航空業客戶無線網路滿意度長條圖



圖十、各群航空業客戶飛機上娛樂度滿意度長 條圖



圖十一、各群航空業客戶網路辦理登機滿意度 長條圖



圖十二、各群航空業客戶座位舒適度滿意度長 條圖

根據資料將客戶分成三群,由圖四到圖十二整理各群客戶的特色,並發想策略如下:

族群	客戶族群	族群特色		策略	
類別					
1	長程飛行的中	1.	多坐商務艙,搭飛機多為國	針對經常出差的族群,可以推出商務艙會	
	年客戶		外工作。	員制,並且提供以下策略:	
		2.	客戶對飛行體驗的滿意度	1.	商務艙網路套餐:提供更良好的連線品
			高,其中對飛機上娛樂程		質,且業者也要加強商務艙的無線網路
			度、辦理登機滿意度、座位		設備。
			舒適度滿意度較高,對飛機	2.	商務艙享樂方案:提供客戶個人化的電
			無線網路滿意度較低。		影選擇,並且可以許願想要在飛機上看
					的電影。推出按摩椅、蒸氣眼罩、護頸
					枕等用品,提升客戶搭機的舒適度。
2	短程飛行年輕	1.	多坐經濟艙,搭飛機可能為	年	輕出國旅客可能較其他族群在意搭飛機
	客戶		工作或出國。	的	過程體驗,可以提供以下策略:
		2.	客戶對飛行體驗的滿意度	1.	更新飛機娛樂系統,加入近幾年的遊
			較低,其中對飛機上娛樂程		戲、電影和音樂,提供年輕人更多娛樂
			度、飛機無線網路滿意度、		選擇。
			辦理登機滿意度、座位舒適	2.	多設置快速通道、自行報到系統,提升
			度較低。		年輕族群的登機效率。

				3.	提供年輕族群里程累積活動,累積一定
					里程數可以用較便宜的價格升級商務
					艙。
3	短程飛行中老	1.	多坐商務艙或經濟艙,可	中	老年短程客戶對飛行體驗的滿意較為中
	年客戶		能為工作或出國。	立	,可以提供以下策略:
		2.	客戶對飛行體驗的滿意度	1.	座椅提供腿部調整,腰部提供按摩功
			較為中立,其中對飛機上娛		能,提升搭機的舒適度。
			樂程度、辦理登機滿意度較	2.	提供大型螢幕,增加中老年人有興趣的
			高,飛機無線網路滿意度、		歌謠和電影,提升老年人娛樂體驗。
			座位舒適度較低。	3.	提供長者服務,訓練機場人員協助長者
					登機前的報到流程,確保中老年在旅程
					中感受貼心的服務。