# GOETOPOIS (Data Mining)

한국방송통신대학교 정보통계학과 장영재교수 **5** 강 /

의사결정나무: R을 이용한 실습

///////

## 1) rpart 함수

- > 함수의구조 rpart(formula, data, weights, subset, na.action = na.rpart, method, parms, control, cost, ...)
- ▶ 기능
  훈련데이터를 이용하여 의사결정나무를 생성한다. R의 rpart 오브젝트를 생성한다.

- formula : R에서 사용하는 모형 관련 공식. 옵션 data의 data frame에 존재하는 변수이름만 사용 가능함
- data : 훈련데이터에 해당하는 data frame 이름
- weights: 훈련데이터의 관측값에 대한 가중치 벡터. 디폴트는 균등가중치
- subset: 조건에 맞는 훈련데이터의 일부분만 사용하고자 할 때. 디폴트는 전체 사용

## 1) rpart 함수

- na.action = na.rpart : 목표변수가 결측값이면 전체 관찰치를 삭제. 입력변수가 결측값 인 경우에는 삭제하지 않음
- method: 나무모형의 종류를 지정함. "anova", "poisson", "class", "exp" 중에서 선택해야함. "anova" 선택시 회귀나무, "poisson" 선택시 포아송 회귀나무, "class" 선택시 분류나무, "exp" 선택시 생존나무가 생성됨. 디폴트는 "class"
- parms: 분할을 위한 옵션. 회귀나무에는 해당사항 없음. 분류나무에는 사전확률을 주거나, 불순도 함수를 지정할 때 사용. 예를 들어 parms = list(prior = c(0.65,0.35), split = "information"))인 경우, 집단1과 집단2의 사전확률은 65:35임. 불순도 함수는 엔트로 피 함수 사용을 의미. 디폴트는 집단간 데이터비율 (proportional) 사전확률과 지니지수
- control: rpart.control 과 같은 역할. rpart.control에서 설명
- cost: 오분류 비용을 지정할 때 사용함. 디폴트는 균등비용

## 나무모형관련 R 함수

## 2) rpart.control 함수

- > 함수의구조
  rpart.control(minsplit=20, minbucket=round(minsplit/3), cp=0.01,
  maxcompete=4, maxsurrogate=5, xval=10, maxdepth=30,...)
- ▶ 기능의사결정나무를 생성할 때 분할규칙 등을 설정
- ▶ 옵션
  - minsplit: 한 노드를 분할하기 위해 필요한 데이터의 개수. 이 값보다 적은 수의 관찰치가 있는 노드는 분할하지 않음. 디폴트는 20개
  - minbucket: 최종노드에 포함되어야 하는 최소 데이터의 개수. minsplit이 지정되면, 자동으로 minsplit/3으로 지정됨. minbucket 보다 적은 수의 관찰치가 있는 노드는 존재하지 않게 됨

## 2) rpart.control 함수

- cp: 비용복잡함수의 벌점모수. 노드를 분할할 때 분할 전과 비교하여 오분류율이 cp 값 이상으로 향상되지 않으면 더 이상 분할하지 않고 나무구조 생성을 멈춤. 디폴트는 0.01
- maxcompete : CART 분할방법에서 우수했던 분할후보점들을 maxcompete 개수만큼 출력함. 디폴트는 4개
- maxsurrogate: 결과물에 출력할 서로게이트 분할점의 개수 지정. 디폴트는 5개. 서로게 이트란 결측치를 처리하기 위한 대체 분할법의 일종임
- xval: 교차타당성의 fold 개수. 디폴트는 10
- maxdepth: 나무구조의 깊이 설정. 뿌리노드는 0. maxdepth=5 이면 나무구조는 뿌리 노드로부터 5단계 아래로 내려감. 디폴트는 30

## 3) Printcp함수

- ▶ 함수의 구조printcp(x, digits = getOption("digits") 2)
- ▶ 기능R의 rpart 오브젝트를 대상으로 cp 값에 대한 나무구조 순서를 출력
- ▶ 옵션
  - x:rpart 오브젝트 이름
  - digits: 출력할 숫자의 소수점 이하 자리수

## 4) prune 함수

- 함수의 구조
   prune(tree, cp, ...)
- ▶ 기능 나무모형의 가지치기를 실시
- ≥ 옵션
  - tree: rpart 오브젝트 이름
  - cp: 가지치기 할 비용복잡함수의 벌점모수값

#### 5) Plot 함수

- 한수의 구조
   plot(x, uniform = FALSE, branch = 1, compress = FALSE, nspace, margin = 0, ...)
- ➢ 기능
  생성된 나무모형을 나무 그림으로 표현
- ▶ 옵션
  - x: rpart 오브젝트 이름
  - uniform: 부모노드와 자식노드의 간격 크기. 만약 FALSE 이면 분할개선도에 비례하여 간격이 커지거나 작아짐. TRUE이면 균등한 간격을 유지. 디폴트는 FALSE
  - branch : 중간노드를 잇는 가지의 형태. 만약 1이면 직교형이고 0이면 v자 형태. 0과 1사이 값이면 직교와 v자의 혼합형. 디폴트는 1

#### 5) Plot 함수

- compress : 출력시 노드의 배치에 관한 사항. 만약 TRUE이면 더 압축된 나무모형 그림을 출력해줌. 디폴트는 FALSE
- nspace: 중간노드와 최종노드 사이의 공간 여백값. 디폴트는 branch의 값과 동일
- margin : 나무 출력시 주변 여백값. 너무 적은 값을 사용하면 분할규칙이 잘리는 경우가 있음. 디폴트는 0

## 6) Text 함수

- 함수의구조 text(x, splits = TRUE, all = FALSE, digits = getOption("digits") - 3, use.n = FALSE, fancy = FALSE, fwidth = 0.8, fheight = 0.8, bg = par("bg"), col, ...)
- ▶ 기능 plot에 의해 그려진 나무구조에 텍스트를 삽입
- ▶ 옵션
  - x: rpart 오브젝트 이름
  - splits: 나무 출력시 분할규칙도 함께 출력하는지 여부. 디폴트는 TRUE.
  - all: 최종노드만 분류집단명을 출력할지 여부. TRUE이면 중간노드에도 분류집단을 출력 하게 됨. 디폴트는 FALSE

## 6) Text 함수

- digits: 분할규칙에 사용할 소수점 이하 자리 수
- use.n: 최종노드에 대한 정보 출력. TRUE 이면 정보를 출력하게 됨. 분류나무이면 각 집 단별 관찰치 개수를 출력. 회귀나무이면 최종노드의 관찰치 개수를 출력함. 디폴트는 FALSE
- fancy: TRUE이면 중간노드는 타원으로, 최종노드는 직사각형으로 출력함. 디폴트는 FALSE
- fwidth: fancy 옵션이 TRUE일 때 사용하는 것으로, 타원과 직사각형의 넓이를 조절함. 디폴트는 0.8
- fheight: fancy 옵션이 TRUE일 때 사용하는 것으로, 타원과 직사각형의 높이를 조절함. 디폴트는 0.8
- bg: fancy 옵션이 TRUE일 때 사용하는 것으로, 나무의 배경색상
- col: 나무의 문자 색상

#### 7) Predict 함수

- > 함수의 구조 predict(object, newdata, type = c("vector", "prob", "dass", "matrix"), na.action = na.pass, ...)
- ▶ 기능
  생성된 나무모형 오브젝트에 새로운 데이터 newdata를 적용하여 예측
- ▶ 옵션
  - object : rpart 오브젝트 이름
  - newdata : 예측의 대상인 data frame

### 7) Predict 함수

- type: 분류나무인 경우 "vector"이면 예측된 집단이 숫자로 출력되고, "prob"이면 집단 별 예측 확률이 출력되며. "class"이면 예측된 집단이 factor 형태로 출력되고, "matrix" 이면 위의 모든 것이 출력됨. 회귀나무인 경우, "vector" 혹은 "matrix"이면 예측값이 출력되고, 다른 옵션은 회귀나무와 관계없음
- na.action: newdata의 결측치에 대한 처리방법. na.omit은 결측치를 제외하는 방법이고 na.pass는 서로게이트 분할을 이용하는 방법임. 디폴트는 na.pass. 서로게이트란 결측치를 처리하기 위한 대체 분할법의 일종임

## **강의를 마쳤습니다.** 다음시간에는...