## 네트워크 분석

네트워크의 특성을 파악하기 위한 지표에는 각 노드가 어느 정도로 많은 관계를 맺고 있는 지를 나타내는 연결척도 (degree), 한 점이 다른 모든 점들에 얼마나 가까운가를 나타 내는 근접(Closenesss),

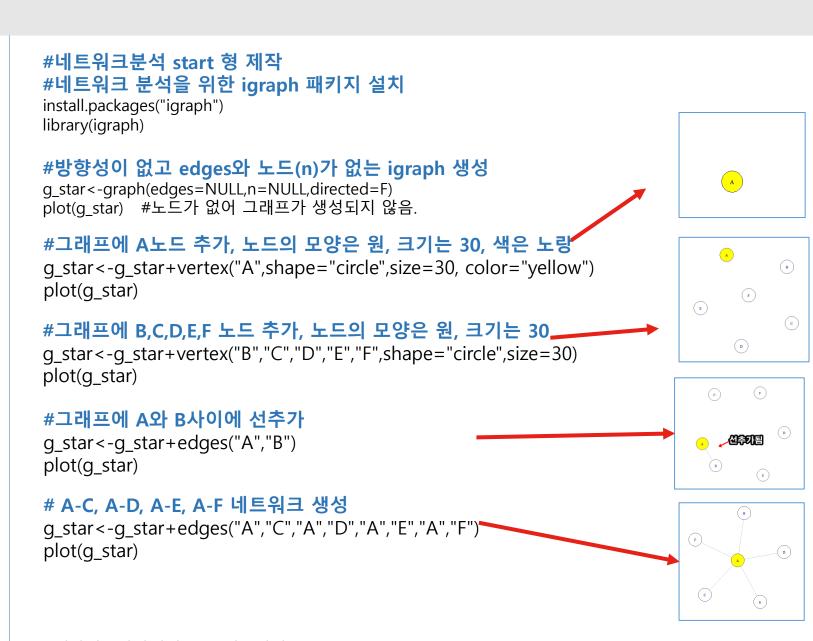
연결망에서 한 노드가 다른 노드들 사이에 위치하는 정도를 나타내는 중개(betweenness) 가 있다.

각 지표는 중심성(centrality)과 중심화(centralization) 관점으로 설명된다.

중심성: 네트워크를 구성하는 각각의 노드가 전체 연결망에서 어느 정도 중심에 위치하는 가를 나타내며, 연결정도의 중심성, 근접 중심성, 중개 중심성이 있다.

중심화: 네트워크 전체 연결망의 형태가 어느 정도 중앙에 집중되어 있는지를 나타내는 지표로 연결정도 중심화, 근접 중심화, 중개 중심화가 있다.

밀도: 중심화와 같이 네트워크의 전체 특성을 나타내는 지표로 전체 노드가 서로 얼마나 많은 관계를 맺고 있는가를 알려준다.



-메타버스아카데미 AI 부성순강사 -

## 네트워크 분석

#### #네트워크 분석을 위한 igraph 패키지 설치

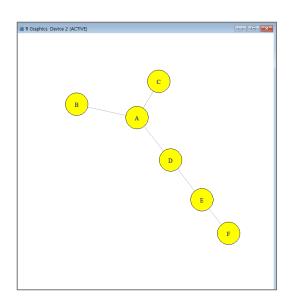
install.packages("igraph")
library(igraph)

#### ####### Y자형 작성

g\_Y<-graph(edges=NULL,n=NULL,directed=F) g\_Y<-g\_Y+vertex("A","B","C","D","E","F",shape="circle",size=30, color="yellow") plot(g\_Y)

# A에 B,C,D연결, D에 E연결 (즉 A-B, A-C, A-D-E), E에 F연결(즉 A-D-E-F) g\_Y<-g\_Y+edges("A","B","A","C","A","D","E","E","F") plot(g\_Y)

vcount(g\_Y) #네트워크내의 노드수 (A,B,C,D,E,F), 6개 ecount(g\_Y) #노드간 연결된 에지의 총수 (a-b, a-c, a-d, d-e,e-f) 5개



#### #네트워크 분석을 위한 igraph 패키지 설치

install.packages("igraph")
library(igraph)

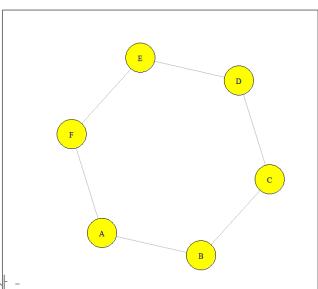
#### ####### 원형

g\_R<-graph(edges=NULL,n=NULL,directed=F) g\_R<-g\_L+vertex("A","B","C","D","E","F",shape="circle",size=30, color="yellow") plot(g\_R)

#### # A-B, B-C, C-D, D-E, E-F, F-A 연결

g\_R<-g\_R+edges("A","B","B","C","C","D","D","E","E","F","F","A")
plot(g\_R)

vcount(g\_R) #네트워크내의 노드수 (A,B,C,D,E,F), 6개 ecount(g\_R) #노드간 연결된 에지의 총수 (A-B, B-C, C-D, D-E, E-F, F-A) 6개

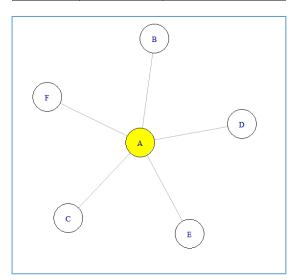


-메타버스아카데미 AI 부성순강시

# 네트워크 구조별 연결정도

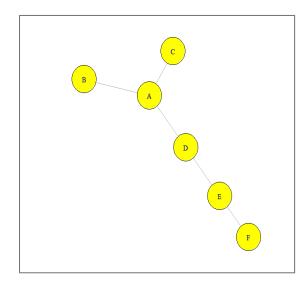
## Star형

	연결노드	연결노드수로 구 하는 정도중심성
Α	5	5/(6-1)=1
В	1	1/(6-1)=0.2
С	1	1/(6-1)=0.2
D	1	1/(6-1)=0.2
E	1	1/(6-1)=0.2
F	1	1/(6-1)=0.2



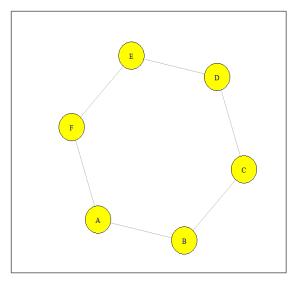
## Y형

	연결노드	연결노드수로 구 하는 정도중심성
А	3	3/(6-1)=0.6
В	1	1/(6-1)=0.2
С	1	1/(6-1)=0.2
D	2	2/(6-1)=0.4
Е	2	2/(6-1)=0.4
F	1	1/(6-1)=0.2



## 원형

	연결노드	연결노드수로 구 하는 정도중심성
А	2	2/(6-1)=0.4
В	2	2/(6-1)=0.4
С	2	2/(6-1)=0.4
D	2	2/(6-1)=0.4
Е	2	2/(6-1)=0.4
F	2	2/(6-1)=0.4



## 네트워크 구조별 연결정도 비교

http://203.247.248.246/lectures/bigdata/\_book/%EB%84%A4%ED%8A%B8%EC%9B%8C%ED%81%AC%EA%B7%B8%EB%9E%98%ED%94%84%EC%9D%B4%EB%A1%A0.html#%EA%B7%B8%EB%9E%98%ED%94%84%EB%84%A4%ED%8A%B8%EC%9B%8C%ED%81%AC%EC%9D%98-%EA%B5%AC%EC%84%B1

#(n-1)(n-2) 이론적인 연결 정도 최대 충심화 계산 centralization.degree.tmax(g\_star) centralization.degree.tmax(g\_Y) centralization.degree.tmax(g\_R)

#### #연결정도 중심화 측정

centralization.degree(g\_star,normalized=FALSE) centralization.degree(g\_Y,normalized=FALSE) centralization.degree(g\_R,normalized=FALSE)

### Star형

	연 결 노 드	연결노드수로 구하 는 정도중심성	연결중심성 (max-각노드) Max=5
Α	5	5/(6-1)=1	5-5=0
В	1	1/(6-1)=0.2	5-1=4
С	1	1/(6-1)=0.2	5-1=4
D	1	1/(6-1)=0.2	5-1=4
Е	1	1/(6-1)=0.2	5-1=4
F	1	1/(6-1)=0.2	5-1=4
A: 0+4+4+4+4		4+4+4	20
B: (n-1)(n-2)		)	(6-1)(6-2)=20
연결정도중심화 A/B		심화	1

### Y형

	연 결 노 드	연결노드수로 구하는 정도중심성	연결중심성 (max-각노드) Max=3
Α	3	3/(6-1)=0.6	3-3=0
В	1	1/(6-1)=0.2	3-1=2
С	1	1/(6-1)=0.2	3-1=2
D	2	2/(6-1)=0.4	3-2=1
Е	2	2/(6-1)=0.4	3-2=1
F	1	1/(6-1)=0.2	3-1=2
A: 0+4+4+4+4		+4+4	8
B: (n-1)(n-2)			(6-1)(6-2)=20
연결정도중심화 A/B		· ·	0.4

### 원형

	연 결 노 드	연결노드수로 구하는 정도중심성	연결중심성 (max-각노드) Max=2
Α	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
В	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
С	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
D	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
Е	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
F	2	2/(6-1)=0.4	2-2=0
A: 0+4+4+4+4		+4+4	0
B: (n-1)(n-2)			(6-1)(6-2)=20
연결정도중심화 A/B		화	0

centralization.degree(g\_star,normalized=FALSE)\$centralization/centralization.degree.tmax(g\_star) centralization.degree(g\_Y,normalized=FALSE)\$centralization/centralization.degree.tmax(g\_Y) centralization.degree(g\_R,normalized=FALSE)\$centralization/centralization.degree.tmax(g\_R)

# igraph를 이용한 사회관계망 그래프(SNA: Social Network Analysis) 연습

http://aispiration.com/network/ml-network-data.html#1\_%EB%84%A4%ED%8A%B8%EC%9B%8C%ED%81%AC\_%EB%8D%B0%EC%9D%B4%ED%84%B0\_%EA%B5%AC%EC%A1%B0

https://kuduz.tistory.com/1087

http://203.247.248.246/lectures/bigdata/\_book/%EC%86%8C%EC%85%9C%EB%84%A4%ED%8A%B8%EC%9B%8C%ED%81%ACsocial-network-%EC%97%BF%EB%B3%B4%EA%B8%B0.html

### 네트워크 분석기법을 활용한 게임 데이터 분석

https://danbi-ncsoft.github.io/works/2018/11/12/network\_analysis-1.html

https://danbi-ncsoft.github.io/works/2018/11/12/network\_analysis-2.html

### 실습1: 문장간의 연관분석과 네트워크 그래프

test<-c("제주도 여행 제주도", "제주도 귤", "강사 고향 제주도", "강사 강아지 봄", "한국 설")

파일 편집 보기
제주도 여행 제주도
제주도 귤
강사 고향 제주도
강사 강아지 봄
한국 설

Txt 자료로 있는 경우에는 readLines('txt파일명.txt')로 읽어야함.

splitList=strsplit(test,' ')
splitList
uniqueList=sapply(splitList, unique)
uniqueList

## 트랜잭션 데이터로 변환 tr=as(uniqueList, "transactions")

## 가로세로의 글자 cross테이블생성 crossTr=crossTable(tr) crossTr splitList 1번행 제주도 중복

```
[[1]]
[1] "제주도" "여행" "제주도"
[[2]]
[1] "제주도" "귤"
[[3]]
[1] "강사" "고향" "제주도"
[[4]]
[1] "강사" "강아지" "봄"
[[5]]
[1] "한국" "설"
```

unlist (splitList에서 중복제거)

```
[[1]]
[1] "제주도" "여행"

[[2]]
[1] "제주도" "귤"

[[3]]
[1] "강사" "고향" "제주도"

[[4]]
[1] "강사" "강아지" "봄"

[[5]]
[1] "한국" "설"
```

가로세로의 글자크로스 테이블 생성

## 연관분석 실행 및 차트 생성 Rules <- apriori(crossTr, parameter=list(supp=0.1, conf=0.1)) Inspect(rules) plot(rules,method="graph")

### 실습1, 연관분석과 네트워크 그래프- 앞장에 이어서 (igraph를 이용한 SNA)

```
# (1) 데이터 구조 변경: 연관규칙 결과 -> 행렬구조 변경(matrix 또는 data.frame) rules.그래프 <- labels(rules, ruleSep=" ")

# 문자열로 묶인 연관단어를 행렬구조 변경 rules.그래프 <- sapply(rules.그래프, strsplit, " ", USE.NAMES=F)

# 행 단위로 묶어서 matrix로 반환 rulemat <- do.call("rbind", rules.그래프)

# (2) 연관어 시각화를 위한 igraph 패키지 설치 install.packages("igraph") # graph.edgelist(), plot.igraph(), closeness() 함수 제공 library(igraph)
```

# (3) edgelist보기 - 연관단어를 정점 형태의 목록 제공 ruleg <- graph.edgelist(rulemat[c(12:59),], directed=F) # [1,]~[11,] "{}" 제외 ruleg

# (4) edgelist 시각화 plot.igraph(ruleg, vertex.label=V(ruleg)\$name, vertex.label.cex=1.2, vertex.label.color='black', vertex.size=20, vertex.color='green', vertex.frame.color='blue')

