

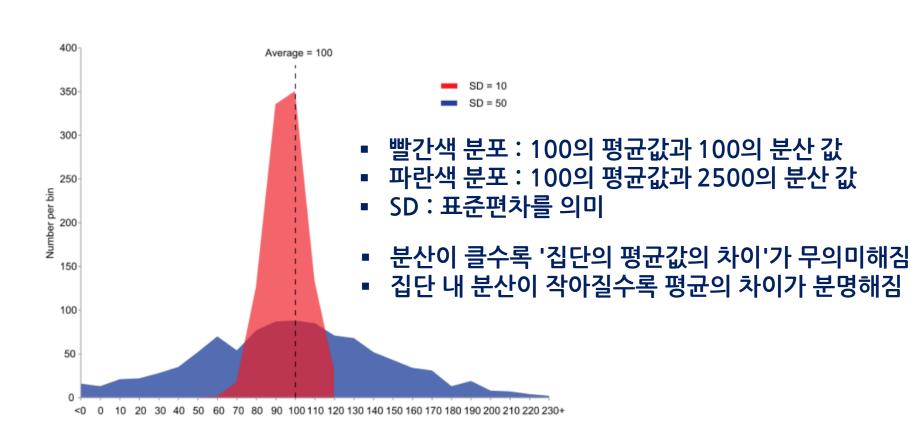


모집단(population) 모수(parameter) 추출(sampling)

→

추론(inference)

프본(sample) 통계량(statistic)



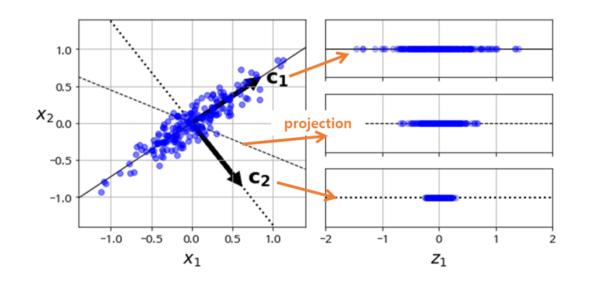


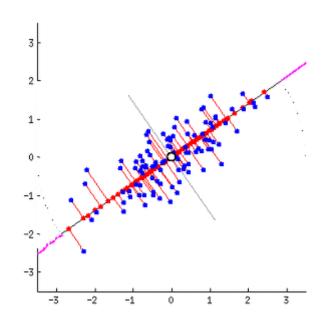


PCA(주성분 분석)

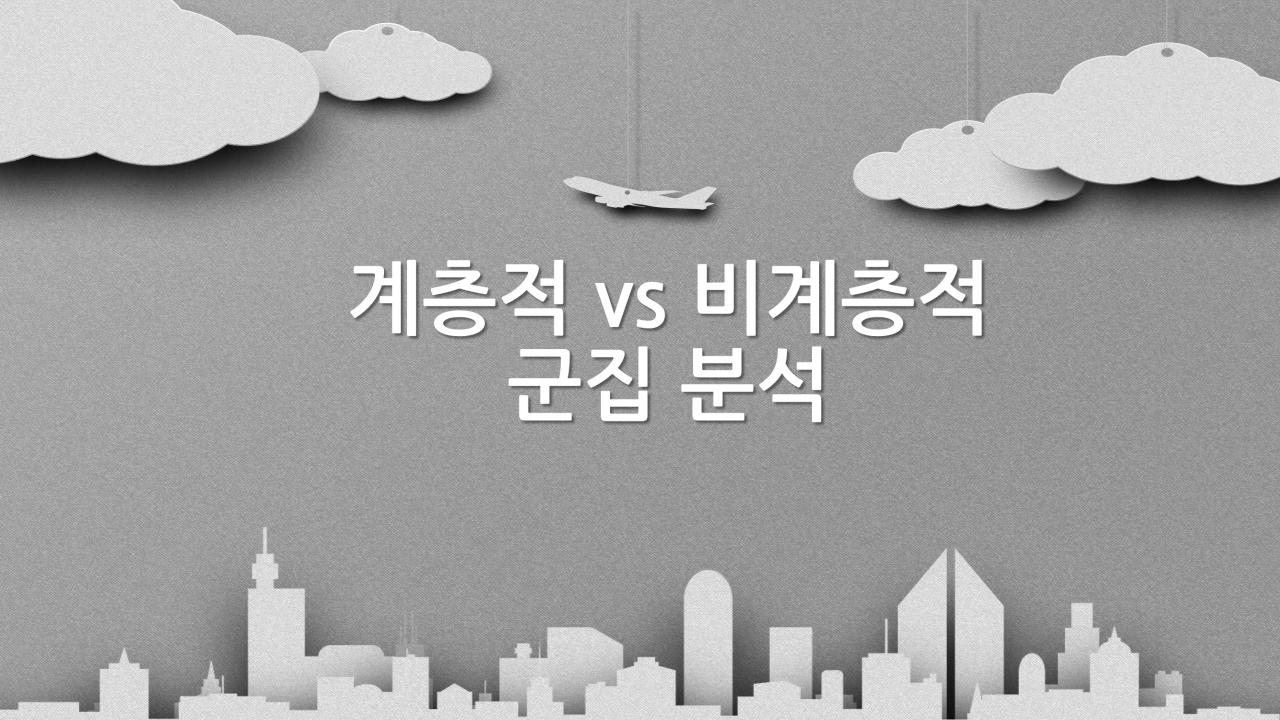


■ "PCA는 데이터의 분산이 최대가 되는 축을 찾는다" = "정보의 손실을 최소화 한다 "





- 원본 데이터 셋과 투영(projection)된 데이터셋 간의 분산이 최대가 되는 축 = 평균제곱거리(재구성 오차)를 최소화 하는 축을 찾음
- PCA 좋은 글: https://laptrinhx.com/dimensionality-reduction-principal-component-analysis-359354885/

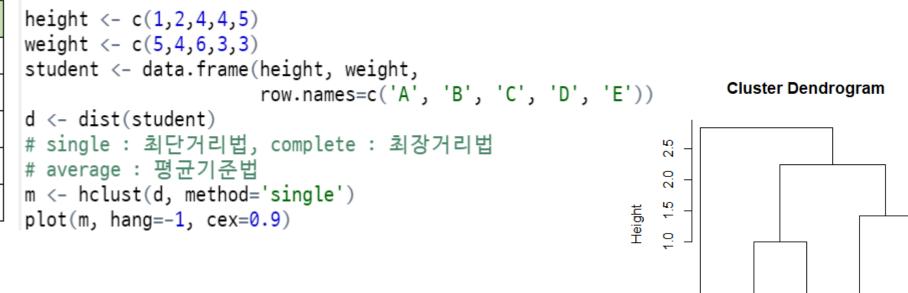


계층적 군집의 예



✓ 아래는 학생들의 키와 몸무게를 정규화 한 데이터이다. 최단연결법을 통해 학생들을 3개의 군집으로 나누면 어떻게 나누어 지는가? (Euclidean 거리 사용)

학생	(키, 몸무게)
Α	(1, 5)
В	(2, 4)
С	(4, 6)
D	(4, 3)
E	(5, 3)



d hclust (*, "single")

계층적 군집의 예



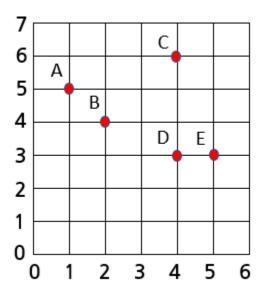
✓ 아래는 학생들의 키와 몸무게를 정규화 한 데이터이다. 최단연결법을 통해 학생들을 3개의 군집으로 나누면 어떻게 나누어 지는가? (Euclidean 거리 사용)

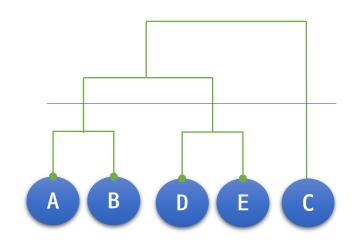
	Α	В	U	D
В	2			
С	10	8		
D	13	5	9	
E	18	10	10	1

	Α	В	C
В	2		
C	10	8	
DE	13	5	9
DE	13	5	9

	AB	С
C	8	
DE	5	9

C ABDE 8





- 1. 각 학생 사이의 거리를 Euclidean 거리의 제곱으로 표시한 거리표를 작성한다 (표기, 연산의 간략화)
- 2. 가장 작은 숫자를 찾아 가장 먼저 군집을 형성하는 것을 찾고, 최단거리표를 작성한다 (최단연결법)
- 3. 그 다음 작은 값들을 찾아가며 계속 군집을 만들고 최단거리표를 다시 작성한다.

비계층적 군집의 예



아래는 학생들의 키와 몸무게를 정규화 한 데이터이다.K-means를 사용하여 비계층적 군집을 실행하라

학생	(키, 몸무게)
Α	(1, 5)
В	(2, 4)
С	(4, 6)
D	(4, 3)
E	(5, 3)

K-means clustering with 3 clusters of sizes 2, 2, 1

Cluster means:

height weight

1 4.5 3.0

2 1.5 4.5

3 4.0 6.0

Clustering vector:

ABCDE

2 2 3 1 1

Within cluster sum of squares by cluster:

[1] 0.5 1.0 0.0

(between_SS / total_SS = 91.5 %)

Available components:

[1] "cluster"

[6] "betweenss"

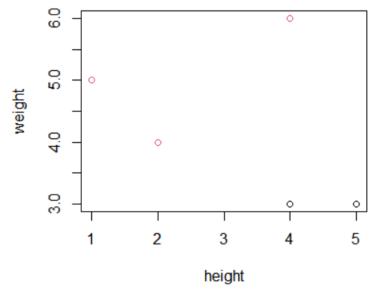
"centers" "size" "totss"

"iter"

"withinss" "ifault"

비계층적 군집 km = kmeans(student, 3) km

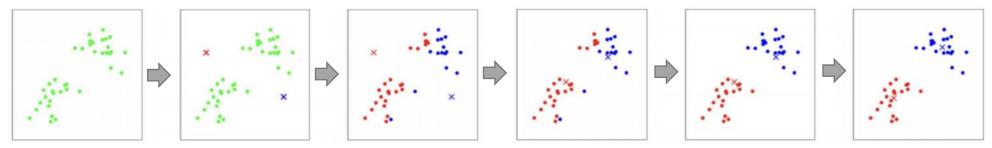
plot(student, col=km\$cluster)



"tot.withinss"

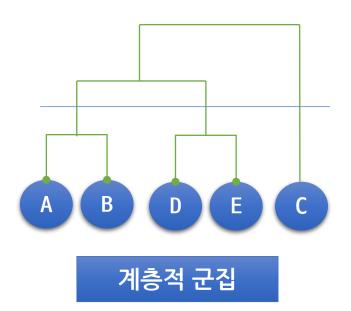
계층적 vs 비계층적 군집

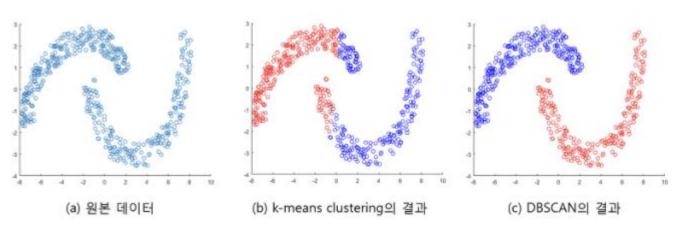




출처: http://stanford.edu/~cpiech/cs221/img/kmeansViz.png

비계층적 군집





이미지출처 : https://untitledtblog.tistory.com/146