

#### I키포인트

- 주성분 분석 (Principal Component Analysis, PCA).
- 주성분 (Principal Component, PC)의 해석.
- 특이값 분해와 고유값 분해.

장순용 강사.

### I 주성분 분석: 목적

- 서로 상관관계가 있는 변수를 상관관계에서 자유로운 변수로의 변환.
- 서로 직교 (orthogonal)하는 새로운 좌표축으로의 변환.
- 변동 (분산) 크기에 따라서 변수 (주성분)를 정렬한다.
- 데이터 전처리, 모델링, 차원축소, 시각화 등 활용.

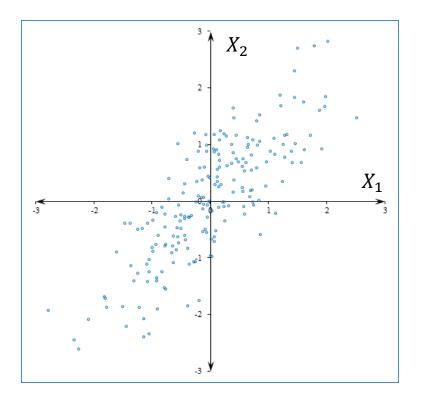
# I 주성분 분석: 결과

- Loading: 정규화된 주성분 (PC).
  - → 주성분의 개수 = 원 변수의 개수.
- Variance: 개개 주성분에 해당하는 분산  $\sigma^2$ .
  - $\rightarrow$  표준편차  $\sigma$ 로 대체될 수도 있다.
  - → 주성분 방향으로의 변동의 폭.
- Transformed score: 주성분을 새로운 좌표축으로 사용하여 데이 터를 변환하여 나타낸 것.

FAST CAMPUS ONLINE 장순용 강사.



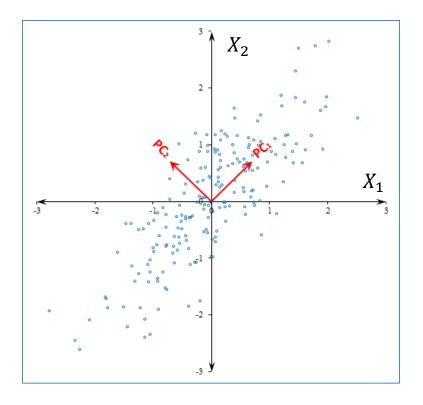
• 다음과 같이 2차원 데이터가 분포되어 있다고 가정한다.







•  $PC_1$ 과  $PC_2$ 는 서로 직교함.

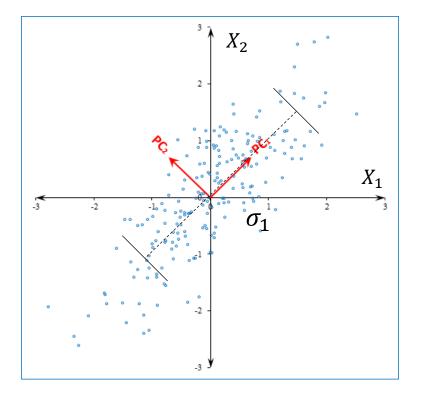




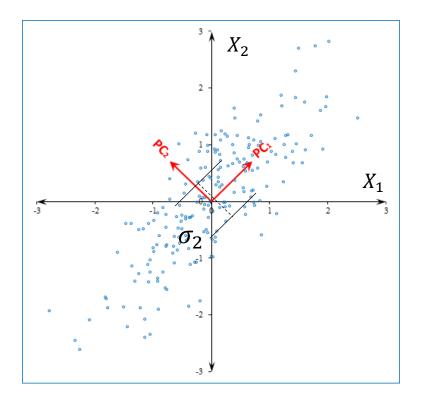


•  $PC_1$ 에 해당하는 변동은  $\sigma_1$ 으로 나타낼 수 있다. 가장 큰 변동에 해

당한다.



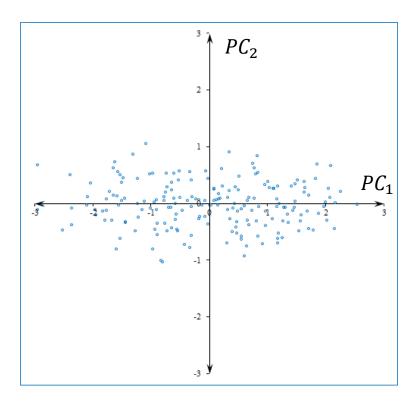
•  $PC_2$ 에 해당하는 변동은  $\sigma_2$ 이며  $\sigma_2 < \sigma_1$ 이다.







• 주성분  $PC_1$  과  $PC_2$ 를 새로운 좌표축으로 사용하였을 때.



FAST CAMPUS ONLINE 장순용 강사.



# I 주성분 분석: 계산 원리

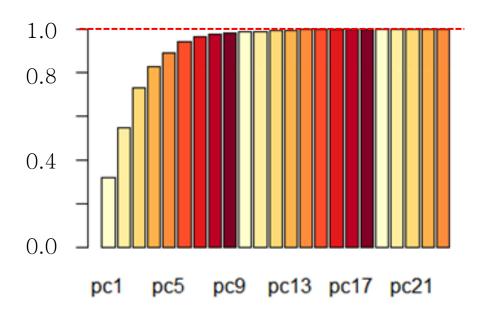
- 1. 데이터 행렬에 특이값 분해 (Singular Value Decomposition, SVD) 적용.
- 2. 공분산 행렬 또는 상관계수 행렬에 고유값분해 (Eigenvalue Decomposition, ED) 적용.
- → 만약에 변수를 표준화했다면 상관계수행렬을 사용하는 것과 같다.

표준화 = 
$$\frac{X - \bar{X}}{\sigma}$$

#### I 주성분 분석: 누적 분산

• 주성분은 서로 독립적인 확률변수 이므로, 전체 분산은 개개 주성 분 방향의 분산의 합으로 쉽게 구할 수 있다.

$$\sigma_{total}^2 = \sigma_1^2 + \sigma_2^2 + \sigma_3^2 + \cdots$$



FAST CAMPUS ONLINE 장순용 강사.



I 끝.

# 감사합니다.



FAST CAMPUS ONLINE

장순용 강사.

