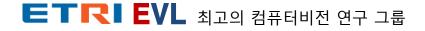
## HW9-1. PCA와 부분공간

- 사과의 품종 A, B를 비교하기 위해 전년도에 수확한 A품종 1,000개체, B 품종 500개체 대해 당도, 밀도, 색상, 수분함량을 측정한 데이터가 있다 (데이터 파일: data\_a.txt, data\_b.txt).
  - PCA를 이용하여 이들 1,500개 데이터의 분포를 가장 잘 설명할 수 있는 2개의 주성분 벡터(principal component) v1, v2를 구하시오.
  - 두 주성분 벡터 v1, v2에 의해 생성되는 부분공간 S를 생각하자. 원래의 1,500개 데이터를 부분공간 S에 투영한 좌표(coordinate)를 구하고 이들을 2D 평면에 가시화(visualization)하시오. 단, 구분이 용이하도록 A 데이터의 색상과 B 데이터의 색상을 달리하여 표시하시오.
  - 부분공간 S에서의 A 데이터의 분포와 B 데이터의 분포를 각각 2D Gaussian
    으로 모델링하시오.
  - 올해 새로 수확한 사과 2개체에 대해 당도, 밀도, 색상, 수분함량을 측정하였더니 test.txt와 같은 결과가 나왔다. 이 때, 새로 측정한 데이터를 부분공간에 투영한 후 앞서 구한 Gaussian 분포와의 'Mahalanobis 거리'를 계산하고이를 이용하여 새로 수확한 사과 2개체의 품종을 각각 구분하시오.

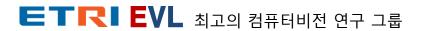


## HW9-2. PCA 응용 - eigenface & 얼굴인식

■ 40명의 사람 각각에 대해 10장씩의 정면 얼굴을 획득한 이미지 DB가 있다 (att\_faces.zip). 각 이미지 파일의 이름은 si\_j.png (사람 인덱스 i: 1~40, 얼굴 인덱스 j: 1~10)이며 총 이미지 개수는 400장, 이미지 해상도는 56x46(HxW)이다.



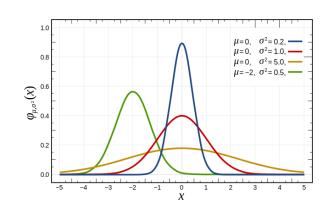
- 각 얼굴 이미지는 56x46 = 2,576차원 데이터로 생각할 수 있다. 각 사람의 첫번째 이미지(j=1)를 제외한 나머지 이미지들(총 360장)에 대해 PCA를 적용하여 가장 dominant한 주성분 벡터 10개를 구하고, 이들을 이미지로 도시하시오(visualization).
- 40명의 사람 중 한 명을 자유롭게 선택한 후, 해당 사람의 첫번째 이미지를 앞서 구한 주성분 벡터 k개를 이용하여 근사하고(reconstruction) 그 결과를 이미지로 도시하시오. 단, k = 1, 10, 100, 200 각각에 대해.
- 각 사람의 첫 번째 이미지를 입력하면, 해당 이미지가 DB에 있는 사람 중 누구인지를 인식하는 프로그램을 작성하고 인식 성능을 평가하시오(각 이미지를 k개의 dominant 한 주성분벡터들로 구성되는 부분공간에 투영한 좌표(feature vector)를 구하고, 테스 트 이미지의 투영좌표와 DB에 있는 이미지의 투영좌표를 비교).
- 자신의 얼굴 이미지에 대해, 앞서 방법으로 40명의 사람 중 자신과 가장 닮은 사람을 찾아서 표시하시오.
- DB출처: https://www.cl.cam.ac.uk/research/dtg/attarchive/facedatabase.html



## 참고) Gaussian 분포

- Gaussian 분포 = 정규분포(normal distribution)
- 1-D 확률밀도함수

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\sigma^2\pi}} \exp\left(-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$



■ d-D 확률밀도함수

$$f(\mathbf{x}) = \frac{1}{\sqrt{(2\pi)^d |\Sigma|}} \exp\left(-\frac{1}{2}(\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})^{\mathrm{T}} \Sigma^{-1} (\mathbf{x} - \boldsymbol{\mu})\right)$$

Σ: covariance matrix

 $|\Sigma|$ : determinant