

15 강 확률분포(3)

◆ 담당교수: 장필훈

■ 주요용어

용어	해설
감마분포	확률밀도함수가 $\frac{x^{k-1}e^{-\frac{x}{\theta}}}{\theta^k \Gamma(k)}, x > 0$ 로 주어지는 분포.
정규감마분포	정규분포와 감마분포의 곱.
스튜던트분포	정규감마분포에서 정밀도에 대해 marginalize 한 분포. 모든 분산에 대한 가우시안의 총 합을 나타낸다.
컬레사전분포	사전확률과 사후확률이 같은 분포계열에 속할 때 그 사전확률분포를 가리키는 말. 계산상 잇점이 있다.(가능도함수와 곱을 매번 계산하지 않고 매개변수만 업데이트 하는 방식으로 사후확률을 계산해낼수있다)

■ 정리하기

- (가우시안의) 평균을 아는 상태에서 분산을 추정할 때, 컬레 사전분포는 감마분포이다.
 - 사전분포와 사후분포를 비교해보면 (같은 감마분포이고) 다음과 같은 변화를 관찰 할 수 있다.

$$a_N = a_0 + \frac{N}{2}, \quad b_N = b_0 + \frac{N}{2} \sigma_{ML}^2$$
 - 사전분포의 매개변수 a_0 는 $2a_0$ 개의 사전관측값이라고 해석할 수 있다.
- 평균과 분산을 모두 모르는 상태라면 컬레사전분포는 다음의 정규감마(가우시안 감마)이다.

$$\mathcal{N}\left(\mu \middle| \mu_0, \frac{1}{\beta \lambda}\right) \text{Gam}(\lambda | a, b)$$
- 다변량 가우시안의 경우
 - 분산을 알 때 평균에 대한 컬레사전분포는 가우시안이다.
 - 단변량일때와 같다.
 - 평균을 알 때 공분산행렬에 대한 컬레사전분포는 '위샤트 분포'라고 한다.
- 같은 평균과 다른 정밀도를 가진 무한히 많은 가우시안 분포를 합산하면 스튜던트분포(t 분포)가 된다.
 - 가우시안을 무한히 혼합한 것이기 때문에 outlier 에 대해 robust 하게 된다.
 - 최대가능도해는 EM 을 이용해 구한다.

5. 극좌표계를 이용해서 주기적 변수로 확률변수로 나타낼 수 있다.
6. 실제 데이터집합은 복잡하기 때문에 단일모델로 나타내기 어려운 경우가 많고, 그럴때는 혼합모델을 사용한다.
7. $h(x)g(\eta)\exp(\eta^T u(x))$ 로 나타낼 수 있는 모든 분포를 지수족 분포라고 한다.
 - a. 일레로, 베르누이 분포를 지수족분포의 형태로 나타낼 수 있다.
 - b. 다항분포도 지수족 분포의 형태로 나타낼 수 있다.
 - c. 가우시안분포도 지수족이다.
8. 켈레사전분포를 이용할 수 있으면, 사후확률을 계산할 때 파라미터만 업데이트 하는 방법으로 계산할 수 있다.
9. 모든 지수족 분포에 적용 가능한 켈레사전분포를 정의할 수 있다.
10. 해석적 분포를 사용할 수 없으면, 파라미터 없이 밀도추정을 해야 한다.
 - a. 예: 히스토그램 밀도추정
 - i. 구간너비에 따라 결과가 달라진다.
 - ii. 고차원 데이터를 다루기 부적합하다.
 - b. 크게, 커널밀도추정과 K 최근접 이웃 두가지로 구분해볼 수 있다.