

후합분포

# 정의

• 한 확률변수의 분포가 다른 분포에 영향을 받아 변형될 때 이를 혼합분포라고 한다.

1. pdf가  $f_1(x), f_2(x), \dots, f_n(x)$ 이고, 범위는  $s_1, s_2, \dots, s_n$  이고,  
평균은  $\mu_1, \mu_2, \dots, \mu_n$  이고 분산은  $\sigma_1, \sigma_2, \dots, \sigma_n$  일 때

1) 이 확률변수의

(1) 혼합된 PDF  $f(x) = p_1 f_1(x) + p_2 f_2(x) + \dots + p_n f_n(x)$ 이다. 즉, 확률로 가중된 가중합

(2) 혼합된 평균은  $\mu = p_1 \mu_1 + p_2 \mu_2 + \dots + p_n \mu_n$  즉, 확률로 가중된 가중합

(3) 혼합된 분산은

-  $\text{var}(x) = p_1 \sigma_1^2 + p_2 \sigma_2^2 + \dots + p_n \sigma_n^2$  에서

-  $\sum_{i=1}^n p_i \int (x - \bar{\mu})^2 f_i(x) dx$  이므로, 변환하면

-  $\sum_{i=1}^n p_i \int [(x - \mu) + (\mu - \bar{\mu})]^2 f_i(x) dx$   
 $= \sum_{i=1}^n p_i \int [(x - \mu)^2 + 2(x - \mu)(\mu - \bar{\mu}) + (\mu - \bar{\mu})^2] f_i(x) dx$

# 정의

- 한 확률변수의 분포가 다른 분포에 영향을 받아 변형될 때 이를 혼합분포라고 한다.
- $\sum_{i=1}^n p_i \left[ \int (x - \mu)^2 f_i(x) dx + \int 2(x - \mu)(\mu - \bar{\mu}) f_i(x) dx + \int (\mu - \bar{\mu})^2 f_i(x) dx \right]$
- 이 때,  $\int 2(\textcolor{red}{x} - \textcolor{red}{\mu})(\mu - \bar{\mu}) f_i(x) dx = E[(\textcolor{red}{x} - \textcolor{red}{\mu})] = 0$  이므로
- $\sum_{i=1}^n p_i \left[ \int (x - \mu)^2 f_i(x) dx + \int (\mu - \bar{\mu})^2 f_i(x) dx \right]$   
 $= \sum_{i=1}^n p_i \sigma^2 + \sum_{i=1}^n p_i (\mu - \bar{\mu})^2$
- 즉,  $\textcolor{blue}{\text{분산의 가중합}}$ 과  $\textcolor{orange}{\text{총분산(총평균 - 평균벡터)}}$ 의 가중합의 합이다.

# 정의

- 무한개의 분포의 합으로 확정

1. 적분을 이용하여 pdf를 표현할 수 있다.

- 1) 이 때, 어떤 분포의 모수가 다른 확률분포에 의존하는 분포의 통계량을 구할 수 있다.
- 2) 예를 들어, 푸아송 분포의 평균  $\theta$  가 감마분포를 따르는 복합분포의 경우,

$$(1) p(x|\theta)g(\theta) = \frac{(\theta)^x e^{-\theta}}{x!} \cdot \frac{1}{\Gamma(a)\beta^a} \theta^{a-1} e^{-\frac{\theta}{\beta}}$$

(2) 이 식을  $\theta$ 에 대해 적분하면  $x$ 의 주변 pdf를 구할 수 있다.

$$- p(x) = \int_0^{\infty} \frac{(\theta)^x e^{-\theta}}{x!} \cdot \frac{1}{\Gamma(a)\beta^a} \theta^{a-1} e^{-\frac{\theta}{\beta}} d\theta$$

# 정의

- Mgf의 선형 결합

1. 독립인 iid 분포들의 선형결합은 그 mgf들의 곱이 나타내는 분포와 같다.

1) 즉,  $x_1, \dots, x_n$ 이 각각이 iid인 분포를 따르는 확률변수일 때,

2)  $Y = x_1 + \dots + x_n = \sum_{i=1}^n x_i$  인 경우, Y의 적률은

(1)  $E(e^{tY}) = E(e^{t(x_1 + \dots + x_n)}) = E(e^{tx_1})E(e^{tx_2}) \dots E(e^{tx_n}) = E(e^{t \sum_{i=1}^n x_i})$  이 된다.

# 예제

- $X$  가  $x = 1, 2, \dots, n$  일 때  $\theta(1 - \theta)^{x-1}$ 인 조건부 기하 pdf를 갖고,  $\theta$ 가 베타pdf를 따를 때  $x$ 의 주변 pdf를 구하라.

1. 복합 pdf를 구하면

$$1) f(x|\theta)g(\theta) = \theta(1 - \theta)^{x-1} \frac{\Gamma(a+\beta)}{\Gamma(a)\Gamma(\beta)} \theta^{a-1} (1-\theta)^{\beta-1}$$

2) 이를 정리하면

$$(1) f(x|\theta)g(\theta) = \frac{\Gamma(a+\beta)}{\Gamma(a)\Gamma(\beta)} \theta^a (1-\theta)^{x+\beta-2}$$

2. 무조건부 pdf는

$$1) \int_0^1 \frac{\Gamma(a+\beta)}{\Gamma(a)\Gamma(\beta)} \theta^a (1-\theta)^{x+\beta-2} d\theta = \frac{\Gamma(a+\beta)}{\Gamma(a)\Gamma(\beta)} \int_0^1 \theta^a (1-\theta)^{x+\beta-2} d\theta = \frac{\Gamma(a+\beta)}{\Gamma(a)\Gamma(\beta)} \cdot \frac{\Gamma(a+1)\Gamma(\beta+x-1)}{\Gamma(a+\beta+x)}$$