

## Chapter 4. 연속형 확률변수

확률변수  $X$  가 가질 수 있는(서로 다른) 값이 유한(finite)이거나 셀 수 있는(countable) 이산형(discrete) 확률변수에 대한 살펴보았다. 여기서는 확률실험 결과 서로 다른 값이 무한히 발생할 수 있는 연속형(continuous) 확률변수에 대해 다룰 것이다. 연속형에서는 아무리 작은 구간을 설정하더라도 적어도 하나 이상의 값이 관측된다. (예) 키, 강우량, 소득, 수명, 경제 지표 등

이산형인 경우 확률밀도함수(확률변수가 갖는 값에 대해 확률을 할당하는 식, 표, 그래프)를 얻는 것은 어렵지 않다. 그러나 아무리 작은 구간이더라도 많은 값들이 관측될 수 있는 연속형의 경우 확률밀도함수를 얻는 것은 불가능하다. 그럼? 관측된 데이터로부터 히스토그램(histogram)을 그리고, 이것이 알려진 확률밀도함수(Gaussian 분포, t-분포) 중 어느 것과 가장 유사한지 판단하여 이론적 분포를 얻게 된다.

왜 우리는 확률밀도함수에 관심을 갖는가?

- (1) 표본 데이터의 확률밀도함수는 모집단의 확률밀도함수와 동일하다. 그러나 히스토그램에 의존하는 방식으로서는 정확한 분포를 아는 것은 불가능하다.
- (2) 통계량  $h(X_1, X_1, \dots, X_n)$  의 확률밀도함수는 모집단의 모수(parameter)에 대한 추론에 핵심적인 역할을 한다. 표본의 분포를 알려면(물론 표본 평균은 CLT가 있기는 하지만) 모집단의 분포를 알아야 하는데 일반적으로는 불가능하다. 그러므로 데이터의 특성에 따라 모집단의 분포를 가정하게 된다.

### 4.1 분포함수 (distribution function)

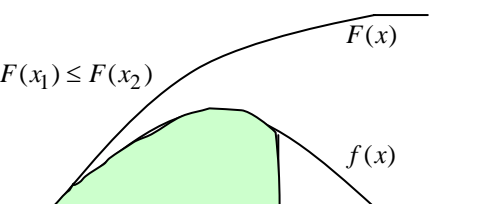
#### 정의(DEFINITION)

연속형 확률변수  $X$  의 확률분포함수(probability distribution function) 혹은 누적확률밀도함수(cumulative density function)  $F(x)$  (기호)는  $F(x) = P(X \leq x)$ , for  $-\infty < x < \infty$ 라 정의한다.

$F(x)$  의 성질

- (1)  $F(-\infty) = 0, F(\infty) = 1$
- (2)  $F(x)$  는 비감소(non-decreasing) 함수이다. If  $x_1 < x_2$ , then  $F(x_1) \leq F(x_2)$

초록색 부분이  $F(x)$  이다.



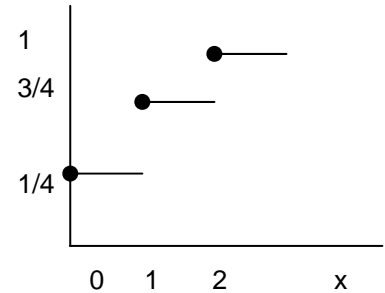


EXAMPLE 4-1

분포함수 구하기

이산형 확률변수  $X \sim Binomial(n = 2, p = 0.5)$  에 대하여 분포함수  $F(x)$  을 얻으시오.

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ 1/4, & 0 \leq x < 1 \\ 3/4, & 1 \leq x < 2 \\ 1, & x \geq 2 \end{cases} \quad (\text{이산형 확률변수의 } F(x) \text{ 는 step 함수})$$



정의(DEFINITION)

- (1) 만약  $F(x)$  가 연속이면 확률변수  $X$  는 연속형이다.
- (2) 연속형 확률변수의 분포함수를  $F(x)$  라 하면 확률밀도함수  $f(x)$  는 다음에 의해 계산된다.  $f(x) = \frac{d}{dx} F(x)$
- $f(x)$  는  $F(x)$  으로부터 얻어지므로 아래 성질을 갖는다.

연속형 확률밀도함수의 성질

- (1)  $f(x) \geq 0$  for any value of  $x$
- (2)  $\int_{-\infty}^{\infty} f(x) dx = 1$
- (3)  $P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a)$

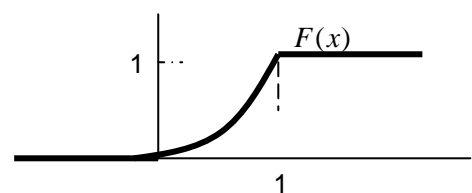
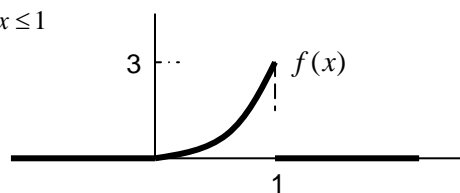


EXAMPLE 4-2

분포함수 구하기(2)

확률변수  $X$  의 확률밀도함수  $f(x) = 3x^2, 0 \leq x \leq 1$  일 경우 분포함수  $F(x)$  을 구하고 그래프를 그리시오.

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x^3, & 0 \leq x \leq 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$





## EXAMPLE 4-3

## 분포함수 이용하기

확률변수  $X$ 의 확률밀도함수가  $f(x) = cx^2, 0 \leq x \leq 2$  일 경우

(1) 상수  $c$ 을 구하시오. (2) 분포함수  $F(x)$  구하시오. (3)  $P(1 < X \leq 2)$  을 계산하시오.

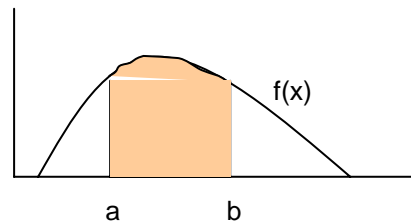
$$c = 3/8$$

$$F(x) = x^3 / 8, 0 \leq x \leq 2$$

$$7/8$$

## 확률과 분포함수

$$P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a)$$



## HOMEWORK #9-1

확률변수  $X$ 의 확률밀도함수가  $f(x) = cx, 0 \leq x \leq 2$  일 경우.

- (1) 상수  $c$ 을 구하시오.
- (2) 확률분포함수  $F(x)$ 을 구하시오.
- (3)  $F(x)$  이용하여  $P(1 < X \leq 2)$  계산하시오.



## HOMEWORK #9-2

확률변수  $X$ 의 분포함수는  $F(x) = \begin{cases} 0, & x \leq 0 \\ x/8, & 0 < x < 2 \\ x^2/16, & 2 \leq x < 4 \\ 1, & x \geq 4 \end{cases}$  이다.

- (1) 확률밀도함수  $f(x)$ 을 구하시오.
- (2)  $P(X > 1.5)$  계산하시오.
- (3)  $P(X \geq 1 | X \leq 3)$  계산하시오.

## 4.2 기대값(Expected value)

□평균  $\text{mean}(\mu, \bar{x})$ : 데이터의 중앙 위치 모수  $E(X)$

□분산  $\text{variance}(\sigma^2, s^2)$ : 산포(흩어짐) 모수  $E(X - E(X))^2 = E(X^2) - E(X)^2$

□표준편차  $\text{standard deviation}(\sigma, s)$ : 분산의 제곱근

연속형 확률변수의 확률밀도함수(pdf)를 얻는 것은 불가능하지만, 적률( $E(X^k)$ )과 경험적 법칙(Empirical Rule,  $\pm 2\sigma$ , 95%)이나 Tchebysheff's inequality( $P(|X - \mu| < k\sigma) \geq 1 - \frac{1}{k^2}$ )을 이용하여 확률변수(데이터)의 분포를 판단할 수 있다.

### 정의(DEFINITION)

□연속형 확률변수  $X$ 의 기대값(expected value)은  $E(X) = \int xf(x)dx$ 으로 정의한다.

□확률변수  $X$ 의 함수  $g(X)$ 의 기대값은  $E(g(X)) = \int g(x)f(x)dx$ 로 정의된다.

□만약  $g(X) = (X - E(X))^2$ 이면,  $g(X)$ 의 기대치는 확률변수  $X$ 의 분산이다.

### 정리(THEOREM)

(1)상수  $c$ 에 대하여  $E(c) = c$ 이 성립한다.

(2) $E[cg(X)] = cE[g(X)]$

(3) $E[g_1(X) + g_2(X) + \dots + g_k(X)] = E[g_1(X)] + E[g_2(X)] + \dots + E[g_k(X)]$

**PROOF** obvious



### HOMEWORK #9-3

연속형 확률변수  $X$ 는 평균  $\mu$ 이고 분산  $\sigma^2$ 을 갖는다. 상수  $a, b$ 에 대하여 다음이 성립함을 보이시오.  $E(aX + b) = a\mu + b$  and  $V(aX + b) = a^2\sigma^2$



### EXAMPLE 4-4

평균과 분산 구하기

만약  $X \sim f(x) = 1/2, 59 \leq x \leq 61$ 이면, 확률변수  $X$ 의 평균과 분산을 구하시오.

60 / 0.333



## EXAMPLE 4-5

평균과 분산 구하기

만약  $X \sim f(x) = (3/2)x^2, 0 \leq x \leq 1$  이면, 확률변수  $W = (5 - 0.5X)$  의 평균과 분산을 구하시오.

4.8 / 0.039



## HOMEWORK #9-4

확률밀도함수  $f(x) = 2x, 0 \leq x \leq 1$  을 갖는 확률변수  $X$  에 대하여.

(1)  $E(X), V(X)$  을 계산하시오.

(2) 확률변수  $W = 200X - 60$  의 평균과 분산을 구하시오..

## 4.3 균일분포 (Uniform Dist.)

버스는 오전 8:00와 8:10 사이에 반드시 정차하고 10분 사이 어느 구간에서든 버스가 도착하는 가능성은 동일하다고 하자. 즉 임의의 구간에 버스가 도착할 확률은 시간 길이에 비례한다.

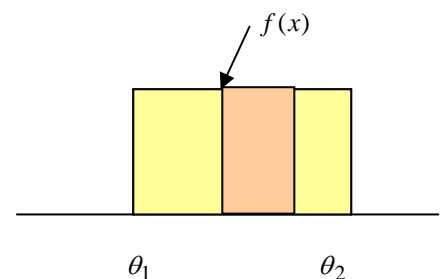
## 정의(DEFINITION)

확률변수  $X$  을 임의의 구간  $(\theta_1, \theta_2)$  사이의 시간이나 거리라 하자. 만약  $X$  의 pdf가 다음과 같다면 확률변수  $X$  는 구간  $(\theta_1, \theta_2)$  에서 연속형 균일분포를 갖는다고 한다.

$$f(x) = \frac{1}{\theta_2 - \theta_1}, \theta_1 \leq x \leq \theta_2$$

**NOTATION**  $X \sim \text{Uniform}(\theta_1, \theta_2)$

In SAS: PDF('UNIFORM',  $x, \theta_1, \theta_2$ )



$\theta_1 = 0, \theta_2 = 1$  인 균일분포는 난수(random number) 생성에 이용된다.

## 평균과 분산

$$E(X) = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}, \quad V(X) = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12} \text{ (숙제)}$$



## EXAMPLE 4-6

## 균일분포 확률

임의의 30분 동안 은행에 고객이 방문하는 시간은 균일 분포를 따른다고 하자. 마지막 5분에 고객이 도착할 확률을 계산하시오.

1/6



## EXAMPLE 4-7

## 균일분포 확률(2)

확률변수  $X \sim \text{Uniform}(50, 70)$  라면  $P(X \geq 65 | X \geq 55)$  을 구하시오.

1/3



## HOMEWORK #10-1

$X \sim \text{Uniform}(\theta_1, \theta_2)$  의 평균과 분산이 각각  $E(X) = \frac{\theta_1 + \theta_2}{2}$ ,  $V(X) = \frac{(\theta_2 - \theta_1)^2}{12}$  임을 보이시오.



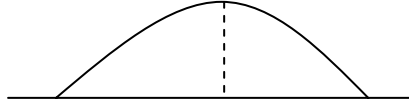
## HOMEWORK #10-2

만약 낙하산이 marker A와 B 사이에 임의의 지점에 떨어진다고 하자.

- (1) 낙하산이 B 보다 A 지점에 더 가까이 떨어질 확률을 구하시오.
- (2) 낙하산 떨어진 지점에서 지정 A까지의 거리가 지정 B까지의 거리의 3배 이상일 확률을 구하시오.
- (3) 3개의 낙하산 중 정확하게 한 개만 지정 B에 가까이 떨어질 확률을 구하시오.

#### 4.4 정규분포(Normal Dist.)

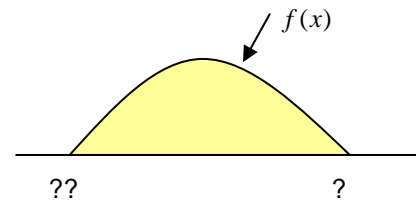
종모양(Bell-shaped), 경험적 법칙(Empirical Rule), 측정 오차(Measurement error)



##### 정의(DEFINITION)

확률변수  $X$ 의 확률밀도함수가 아래와 같으면 평균  $\mu$ , 분산  $\sigma^2$ 을 갖는 정규분포를 따른다고 한다.

$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, -\infty \leq x \leq \infty$$



**NOTATION**  $X \sim Normal(\mu, \sigma^2)$

In SAS: PDF('NORMAL',  $x, \mu, \sigma$ )

##### 평균과 분산

$E(X) = \mu, V(X) = \sigma^2$ : 증명은 MGF를 구한 후 그것을 이용하여 보일 것이다. (skip now)

##### 표준정규분포(Standard Normal dist.)

확률변수  $X \sim Normal(\mu, \sigma^2)$  일 경우  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$  (표준화: Standardization)은 평균이 0이고 분산이 1인 정규분포함수를 따른다.  $\mu = 0, \sigma^2 = 1$  이를 표준정규분포라 한다.

$$Z = \frac{X - \mu}{\sigma} \sim Normal(0, 1)$$

정규분포에 대한 증명은 MGF 함수를 구한 후 다루기로 한다. 평균 0, 분산 1은 기대값의 성질에 의해 증명된다.



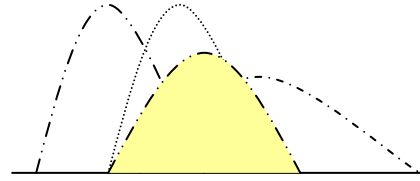
##### EXAMPLE 4-8

평균/분산 구하기

$X \sim ?(\mu, \sigma^2)$  (어떤 분포함수라도)일 경우  $Z = \frac{X - \mu}{\sigma}$ 의 평균과 분산을 구하시오.

## 표준정규분포표

정규분포의 확률은 평균과 분산에 따라 다르다. 와~ 엄청나게 많은 분포표가 필요하다? 해결방법은? 표준정규분포를 이용한다.



## EXAMPLE 4-9

## 정규분포 확률계산하기

확률변수  $X$  가 표준정규분포를 따른다.  $X \sim Normal(0,1)$  다음 확률을 계산하시오.

(1)  $P(X > 2)$       (2)  $P(-2 \leq X \leq 2)$       (3)  $P(X \leq 1.73)$

0.0228 / 0.9544 / 0.4582



## EXAMPLE 4-10

## 정규분포 확률계산하기

학생들의 SAT 점수는 평균 75, 표준편차 10인 정규분포를 따른다고 하자. 점수 80~90 사이의 학생 비율은 얼마나 되나? 60점~80점 사이 학생의 비율은?

상위 10% 학생의 점수는 몇 점인가?

0.2417 /      /



## HOMEWORK #10-3

확률변수  $X$  가 표준정규분포를 따른다.  $X \sim Normal(0,1)$  다음 확률을 계산하시오.

(1)  $P(-0.9 \leq X < 0)$       (2)  $P(-1.56 \leq X \leq 2)$       (3)  $P(0.3 < X \leq 1.56)$



## HOMEWORK #10-4

확률변수  $X$  가 표준정규분포를 따른다.  $X \sim Normal(0,1)$  다음 상수를 구하시오.

(1)  $P(k \leq X) = 0.8643$       (2)  $P(-k < X < k) = 0.9$       (3)  $P(-k < X < k) = 0.99$





**HOMEWORK #10-5**

○○회사 생산하는 볼트 지름의 크기는 평균 950 millimeters, 표준편차 10 millimeters인 정규분포를 따른다고 한다.

(1)볼트를 하나 선택했을 때 그것의 지름이 947~958 millimeters일 확률을 계산하시오.

(2)볼트의 지름이 상수  $c$  보다 적을 확률이 0.8531일 경우 상수  $c$  을 구하시오.

**4.5 감마 분포 (Gamma Dist.)**

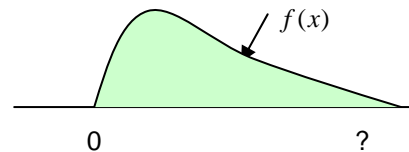
우로 치우친 분포(skewed to the right, positively skewed), 기다리는 시간, 수명

**정의(DEFINITION)**

다음 확률밀도함수를 갖는 확률변수는 감마분포를 따른다고 한다.

$$f(x) = \frac{1}{\beta^\alpha \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta}, 0 \leq x, 0 < \alpha, \beta$$

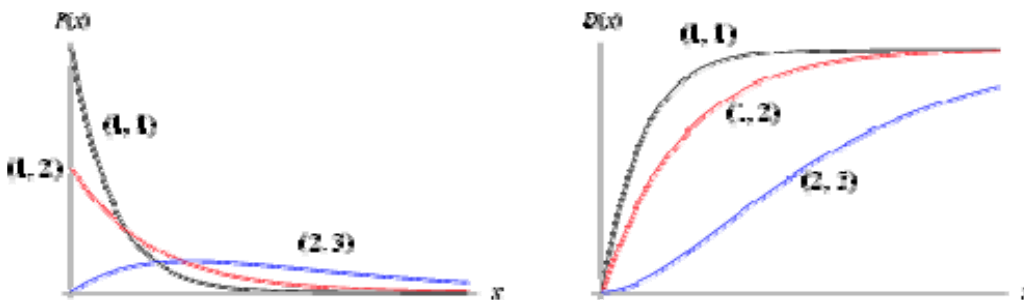
where  $\Gamma(\alpha) = \int_0^\infty x^{\alpha-1} e^{-x} dx$



**NOTATION**  $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$

In SAS: PDF('GAMMA',  $x, \alpha, \beta$ )

$\alpha$  는 형태(shape) 모수,  $\beta$  는 크기(scale) 모수이다. 다음 그래프는 모수에 따른 감마 확률밀도함수를 그린 것이다.



## 평균과 분산

$$E(X) = \alpha\beta, \quad V(X) = \alpha\beta^2$$

**PROOF** 확률밀도함수의 전체 적분은 1이므로  $\int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta} = \beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)$  이다.

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_0^{\infty} x \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-x/\beta} dx \\ &= \frac{1}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} \int_0^{\infty} x^{\alpha} e^{-x/\beta} dx = \frac{\beta^{\alpha+1} \Gamma(\alpha+1)}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} = \alpha\beta \end{aligned}$$

$$\text{같은 방법으로 } E(X^2) = \frac{\beta^{\alpha+1} \Gamma(\alpha+2)}{\beta^{\alpha} \Gamma(\alpha)} = \alpha(\alpha+1)\beta^2.$$

$$\text{그러므로 } V(X) = E(X^2) - [E(X)]^2 = \alpha\beta^2.$$

**감마함수의 성질**  $\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx$

○  $\alpha$ 가 정수인 경우  $\Gamma(\alpha) = (\alpha-1)\Gamma(\alpha-1)$ .

**PROOF** 부분 적분(Integral by parts)이나 표 적분을 이용하자.

$$\begin{aligned} \text{부분 적분: } d(uv) &= (du)v + u(dv) \Rightarrow \int d(uv) = \int v(du) + \int u(dv) \\ &\Rightarrow \int u(dv) = uv - \int v(du) \end{aligned}$$

$$u = x^{\alpha-1}, \quad dv = e^{-x} dx \text{라 놓자. } \rightarrow du = (\alpha-1)x^{\alpha-2} dx, \quad \int dv = \int e^{-x} dx \Rightarrow v = -e^{-x}$$

$$\Gamma(\alpha) = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx = -x^{\alpha-1}(e^{-x}) \Big|_0^{\infty} - \int -e^{-x}(\alpha-1)x^{\alpha-2} dx \text{ 이다.}$$

$$\text{그러므로 } \Gamma(\alpha) = (\alpha-1) \int_0^{\infty} x^{\alpha-2} e^{-x} dx = \int_0^{\infty} x^{\alpha-1} e^{-x} dx. \quad \boxed{\text{Q.E.D.}}$$

○  $\alpha$ 가 정수인 경우  $\Gamma(\alpha) = (\alpha-1)!$ .

**PROOF** 위의 결과와  $\Gamma(1) = 1$ 을 이용한다.

$$\text{○ } \Gamma(1/2) = \sqrt{\pi} :$$

감마 분포의 **Special Case**

$X \sim \text{Gamma}(\alpha = r/2, \beta = 2)$  인 경우 모수  $r$  인 카이-자승(Chi-Square) 분포를 따른다고 한다.

$$f(x) = \frac{1}{2^{r/2} \Gamma(r/2)} x^{r/2-1} e^{-x/2}, 0 \leq x, 0 < r,$$

**NOTATION**  $\chi^2(r)$ ,

평균, 분산:  $E(X) = r, V(X) = 2r$

$X \sim \text{Gamma}(\alpha = 1, \beta)$  인 경우 모수  $\beta$  인 지수(exponential) 분포를 따른다고 한다.

$$f(x) = \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta}, 0 \leq x, 0 < \beta,$$

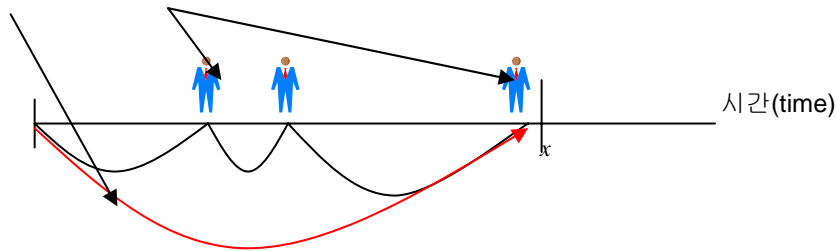
**NOTATION**  $\text{Exponential}(\beta)$ ,

평균, 분산:  $E(X) = \beta, V(X) = \beta^2$

감마분포와 포아송 분포

만약  $(x_1, x_2, \dots, x_\alpha)$  가 서로 독립이고 모수가  $\lambda$  인 지수 분포를 따른다면  $Y = \sum_{i=1}^{\alpha} x_i$  는 모수가  $(\alpha, \lambda)$  인 감마 분포  $\text{Gamma}(\alpha, \lambda)$  따른다. 다음은 포아송 분포와 감마 분포의 관계를 나타낸 것이다. 포아송 분포를 따르는 사건이 일어나는 사이 시간의 분포는 지수분포를 따른다.

$$X \sim \text{Gamma}(\alpha, \lambda), Y \sim \text{Poisson}(x/\lambda) \rightarrow P(X \leq x) = P(Y \geq \alpha)$$



이산형 확률변수  $X$  가  $\sim \text{Poisson}(\lambda)$  을 따른다고 하자. 그리고 연속형 확률변수  $Y$  을  $X$  가 일어나는데 걸리는 시간이라 정의하자. 그러면 다음이 성립한다.

$$F(y) = P(Y \leq y) = P(\text{사건이 } (0, y) \text{ 구간에서 일어남}) \\ = 1 - P(\text{사건이 } (0, y) \text{ 구간에서 일어나지 않음}) = 1 - e^{-\lambda y}$$

그러므로  $Y$  의 확률밀도함수는  $f(y) = \lambda e^{-\lambda y}, y > 0 \sim \text{Exponential}(\beta = 1/\lambda)$  이다.

감마분포를 따르는 것은 MGF에 의해 보이면 된다.

**정리(THEOREM)**

$X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$  인 경우  $\frac{2X}{\beta} \sim \text{Chisquare}(r = 2\alpha)$  이다..

**PROOF** 6장에서 다룰 것이다.

**EXAMPLE 4-11**

지수분포의 무기억성

$X \sim \text{Exponential}(\beta)$  이고  $a, b$  가 양의 상수인 경우  $P(X > a + b | X > a) = P(X > b)$  임을 보이시오, ※ 무기억성(Memoryless property)이라 한다. (Recall: Geometric dist.)

**HOMEWORK #11-1**

DUE 4월 26일

$X \sim \text{exponential}(\beta)$  이고 확률변수  $Y$  을 다음과 같이 정의하자.

$$Y = k \text{ if } k-1 \leq X < k \text{ for } k = 1, 2, \dots$$

확률  $P(Y = k)$  을 구하고 이것을 이용하여 이산형 확률변수  $Y$  의 확률밀도함수를 구하시오.

**4.6 베타 분포(Beta Dist.)**

시간의 비에 대한 분포 (예) 감마분포를 따르는 두 확률변수의 비  $\frac{X}{X+Y}$

**정의(DEFINITION)**

아래 확률밀도함수를 갖는 확률변수  $X$  는 모수  $\alpha, \beta$  을 갖는 베타 분포를 따른다.

$$f(x) = \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}, 0 \leq x \leq 1, 0 < \alpha, \beta$$

$$\text{where } B(\alpha, \beta) = \frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha + \beta)}$$

**NOTATION**  $X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$

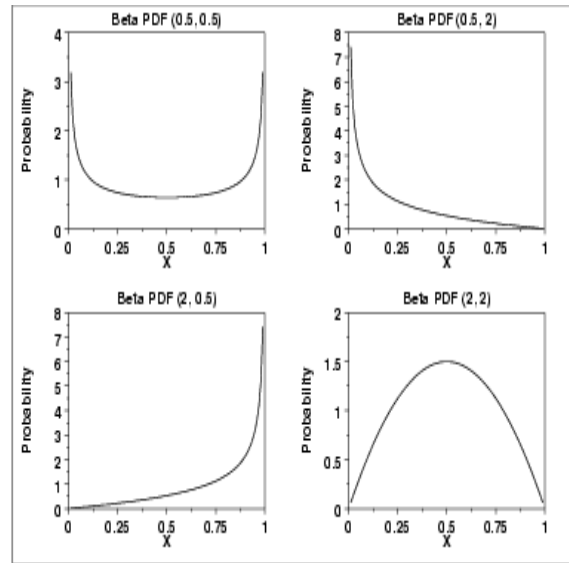
In SAS: PDF('BETA',  $x, \alpha, \beta$ )

### Mean & Variance

$$E(X) = \frac{\alpha}{\alpha + \beta}, \quad V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$$

**PROOF**

$$\begin{aligned} E(X) &= \int_0^1 x \frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1} dx \\ &= \frac{B(\alpha+1, \beta)}{B(\alpha, \beta)} = \frac{\alpha}{\alpha + \beta} \end{aligned}$$



분산에 대한 증명은 숙제로 남겨둔다. **Q.E.D.**



### HOMEWORK #11-2

DUE 4월 26일

$X \sim \text{Beta}(\alpha, \beta)$  일 경우  $V(X) = \frac{\alpha\beta}{(\alpha + \beta)^2(\alpha + \beta + 1)}$  임을 보이시오.



### EXAMPLE 4-12

베타분포의 special case

$X \sim \text{Beta}(\alpha=1, \beta=1)$  이면  $X \sim \text{Uniform}(0,1)$  을 따른다.



### HOMEWORK #11-3

DUE 4월 26일

은행의 업무 시간 중 바쁜 시간의 비율을 확률변수  $X$  라 정의하자. 확률변수  $X$  의 확률 밀도함수가  $f(x) = cx^2(1-x)^4, 0 \leq x \leq 1$  라 주어져 있다.

(1) 상수  $c$  을 구하시오.

(2) 바쁜 시간 비율의 기대값  $E(X)$  을 구하시오.

## 4.7 MGF (Moment Generating Function)

**정의(DEFINITION)**  $M_X(t) = E(e^{tx}) = \int e^{tx} f(x) dx$

○  $M_X^{(k)}(t=0) = E(X^k)$ : 원점에 대한 k-th 적률(k-th moment about origin)

○ MGF 유일성(Uniqueness): 적률생성함수가 같은 확률변수는 동일한 확률분포함수를 갖는다.



### EXAMPLE 4-13

적률생성함수의 유일성(이산형)

아래 적률생성함수를 갖는 확률분포함수를 얻으시오.

(a)  $M(t) = [(1/3)e^t + (2/3)]^5$ .      (b)  $M(t) = \frac{e^t}{2 - e^t}$       (c)  $M(t) = e^{2(e^t - 1)}$



### EXAMPLE 4-14

지수분포 MGF

$X \sim \text{Exponential}(\beta)$ 의 MGF가  $(\frac{1}{1 - \beta t})$  임을 보이시오.

$$m(t) = E(e^{tX}) = \int_0^{\infty} e^{tx} \frac{1}{\beta} e^{-x/\beta} dx = \frac{1}{\beta} \int_0^{\infty} e^{-x(1-\beta t)/\beta} dx \quad (\text{Since } \beta/(1-\beta t) > 0 \Rightarrow t < 1/\beta)$$

$$= \frac{(\frac{\beta}{1-\beta t})}{\beta} \int_0^{\infty} \frac{1}{(\frac{\beta}{1-\beta t})} e^{-x(1-\beta t)/\beta} dx = \frac{1}{1-\beta t}.$$

**Q.E.D**



### HOMEWORK #11-4

DUE 4월 26일

$X \sim \text{Exponential}(\beta)$ 의 MGF가  $(\frac{1}{1 - \beta t})$  임을 이용하여  $X \sim \text{Gamma}(\alpha, \beta)$ 의 MGF가  $(\frac{1}{1 - \beta t})^\alpha$  임을 증명하시오.



## EXAMPLE 4-15

## 정규분포 MGF

$Z \sim Normal(0,1)$ 의 MGF가  $\exp(\frac{t^2}{2})$ 임을 보이시오.

$$M_z(t) = \int_{-\infty}^{\infty} e^{tz} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} dz = e^{t^2/2} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(z-t)^2}{2}} dz = e^{t^2/2} \quad \boxed{Q.E.D.}$$



## HOMEWORK #11-5

DUE 4월 26일

(a)  $M_{aX+b}(t) = e^{bt} M_X(at)$ 임을 보이시오.

(b) 위의 사실을 이용하여  $X \sim Normal(\mu, \sigma^2)$ 의 MGF가  $\exp(\mu t + \frac{\sigma^2 t^2}{2})$ 임을 보이시오.

## 4.8 Tchebysheff's Theorem

확률변수  $X$ 가 평균  $\mu$ , 분산  $\sigma^2$ 을 갖는 경우 양의 상수  $k$ 에 대하여 다음이 성립한다.

$$P(|X - \mu| < k\sigma) \geq 1 - \frac{1}{k^2} \text{ or } P(|X - \mu| \geq k\sigma) \leq \frac{1}{k^2}$$

**PROOF** 3장 참고.



## EXAMPLE 4-16

## Tchebysheff 정리 적용 예제

은행에서 기다리는 시간이  $Gamma(\alpha = 3.1, \beta = 2)$ 을 따른다고 한다. 고객 한 명이 21.5분을 기다리고 “너무 오래 기다렸다고” 항의한다. 적절한 주장인가?

평균, 분산:  $\mu = 3.1 \times 2 = 6.2, \sigma^2 = 3.1 \times 2^2 = 12.4$

$$\sqrt{12.4}k = (21.5 - 6.2) \Rightarrow 4.32. \text{ Therefore } 1/k^2 = 0.053$$

$$P(X - 6.2 \geq 15.3) = 0.053(\text{Tchebysheff}) \rightarrow (\text{유의확률}) \quad Gamma(\alpha = 3.1, \beta = 2) \text{ 상황 하에서는} \\ = 0.0000(\text{Empirical Rule})$$

일어날 가능성이 매우 작으므로 고객의 불평은 합당하다.

4.9 연속형 확률변수 관계

4장에서 증명되지 못한 관계는 5-6장에서 다루기로 한다.

