

## Unit 1

# 확률 변수

## 5주차. 주가통계

## 학습 내용

- + 평균, 분산, 왜도, 첨도
- + joint distribution
- + momentum의 특징
- + Normal 분포

## 학습 목표

- + 확률 변수의 네가지 momentum을 이해할 수 있다.

## *Moments of a Random Variable*

### Definitions

Random variable을 이해한다는 것 = 확률밀도함수를 이해하는 것

» 확률밀도함수를 통해 확률변수의 behavior를 판단



눈으로 비교 하는 것은 한계가 있음

## Moments of a Random Variable

### ☑ Definitions

moment



확률밀도함수 PDF 모양의 핵심정보를 파악하는 것

확률밀도함수의 네 가지 moment

» 숫자 추정치로 표현되므로 비교분석이 용이

random variable을 이해하기 위해서  
네 가지 모멘트에 대한 이해가 필수적

## Moments of a Random Variable

### ☑ Definitions

#### 평균

- » location parameter 또는 central tendency
- » 대표 숫자 또는 위치를 나타냄

#### 분산

- » dispersion degree
- » 평균을 중심으로 어느 정도 퍼져 있는지를 측정
- » 분산의 표준편차가 리스크 measure로 가장 많이 활용

## Moments of a Random Variable

### ☑ Definitions

#### 왜도(Skewness)

- » 확률밀도함수가 대칭인지 비대칭인지 파악

#### 첨도(Kurtosis)

- » 분포의 모양이 어느 정도 뾰족한 지를 측정
- » 꼬리의 두께를 결정

*Moments of a Random Variable*

## ☑ Mean

평균

»  $\sum$  random variable의 값  $x$  확률

$$\sum_x xf(x)$$

» 연속시간에서는 적분으로 표현

$$\int_x xf(x) dx$$

» 대표값 또는 central tendency

## Moments of a Random Variable

### ☑ Variance

random variable의 값 - 평균 = 편차

» Deviation from mean

» 평균과의 거리정보

➤ 합할 경우 정보가 사라지므로 제곱을 해준다.



편차의 제곱의 평균

분산

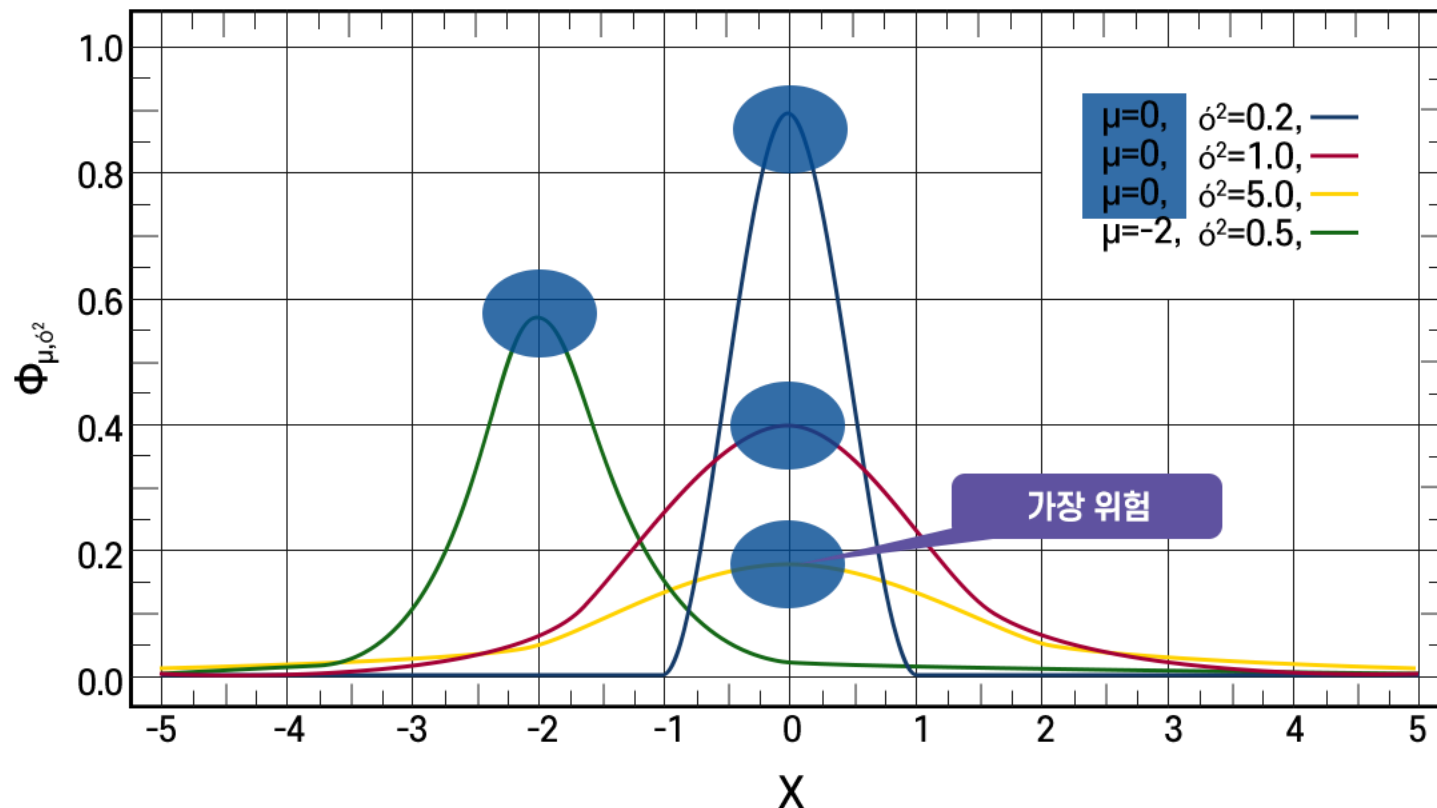
» dispersion degree 측정

» 리스크를 확인할 때 분산의 표준편차를 사용



## Moments of a Random Variable

## ☑ Variance



평균에 따라 비교 할 수 있으며, 평균이 같을 때는 분산을 가지고 비교

## Moments of a Random Variable

### ☑ Skewness

왜도(skewness)

편차의 세제곱의 평균을  
표준편차의 3승으로 나눠 준 것

» random variable 혹은 density의 대칭성

## *Moments of a Random Variable*

### ☒ Skewness

왜도(skewness)

symmetric



0

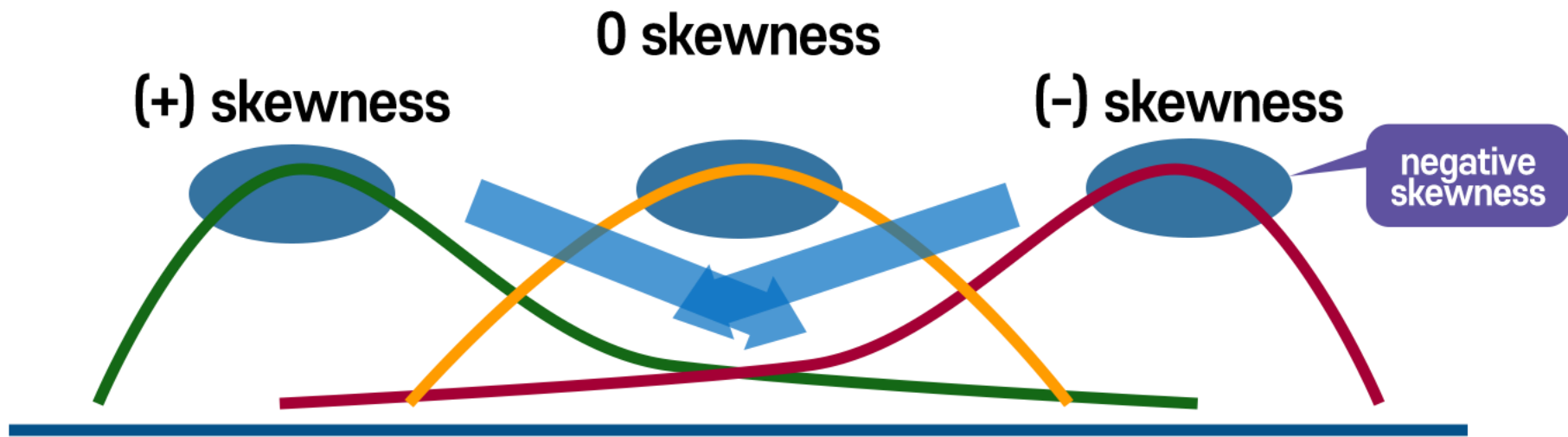
negative



왼쪽으로 꼬리가 길어짐

## Moments of a Random Variable

### ☑ Skewness

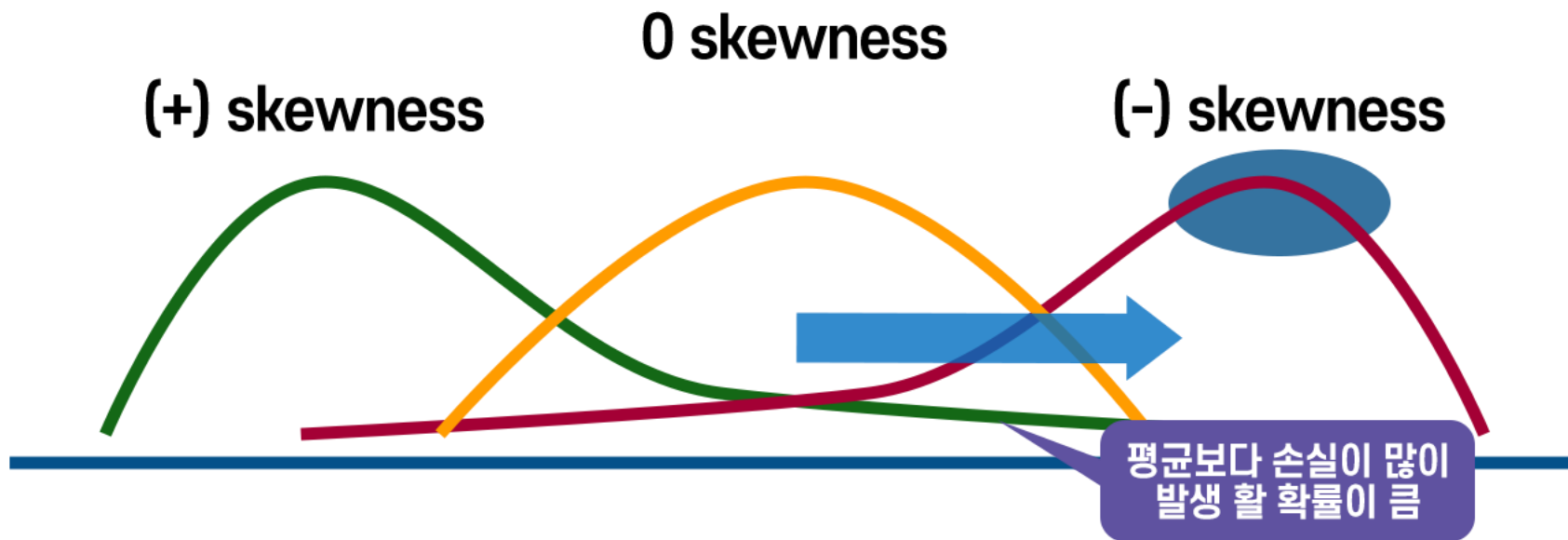


➤ density의 대칭성을 나타내는 파라미터

## Moments of a Random Variable

### ☑ Skewness

- ▶ 간접적으로 위험과 관련된 특성을 가지고 있음



- ▶ 손실 혹은 수익의 가능성에 대한 관심

skewness도 위험에 간접적인 파라미터가 될 수도 있고 실제로 활용되고 있음

## Moments of a Random Variable

### ☑ Kurtosis

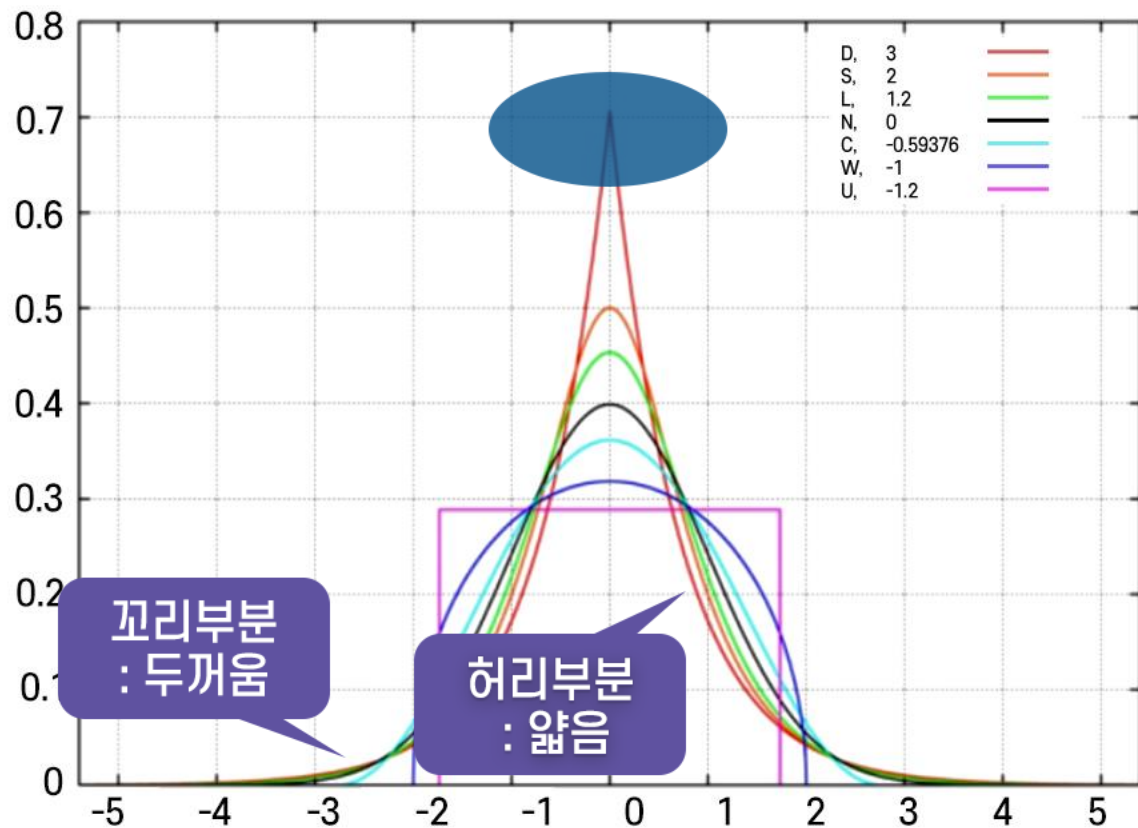
#### 첨도(Kurtosis)

편차의 세제곱의 평균을  
표준편차의 4승으로 나눠 준 것

- » 뾰족한 정도를 나타내는 값
- » 센터보다 꼬리의 두께,  
즉 평균으로부터 멀리 떨어진 값이 더 중요
- » 손실 혹은 수익의 가능성에 대한 관심

## Moments of a Random Variable

## ☑ Kurtosis



» '첨도가 높다'  
= '꼬리가 두껍다'

➤ 평균으로부터 멀리 떨어진 값  
(손실 혹은 이익)이  
실현될 가능성이 큼을 의미

kurtosis도 간접적으로 risk measure로 활용되고 있는 파라미터

## Moments of a Random Variable

### ☑ Kurtosis

leptokrutic



중간은 뽕족하고  
꼬리가 두꺼울 경우

- ▶ 주가 수익률의 특징이  
leptokrutic한 측면이 있음

꼬리가 평균보다  
덜 두꺼운 경우



platykrutic



☑ Kurtosis

평균

왜도(Skewness)

분산

첨도(Kurtosis)

➡ Random variable을 이해하는 핵심 정보

➤ 즉, 확률밀도함수의 shape를 설명해주는 요약 정보

➤ 분산, 왜도, 첨도는 **risk measure**로 활용

## Joint distribution

### ✓ Joint density

#### Joint density

확률변수가 2개 일 때의 density function

- » 확률변수가 2개 이므로 서로 상호작용
- » marginal probability density도 define
- » 두 random variable이 통계적으로 독립적임을 확인

## Joint distribution

☒ Joint density

두 random variable이 통계적으로 독립적이다.

$$[ f(x,y) = f_x(x)f_y(y) ]$$

covariance나 correlation이 0이면 독립적이다.



joint density가 marginal density의 곱으로 나타나면 독립적이다.



covariance



$$[Cov [ x , y ] = E [( x - \mu_x )( y - \mu_y )]]$$

각 평균편차 곱의 기대치

☒ Covariance

독립성의 판단

- 두 확률 변수가 통계적으로 독립적이면 공분산은 '0'
- 단, 그 역은 성립하지 않음

## ☑ Correlation

## Correlation

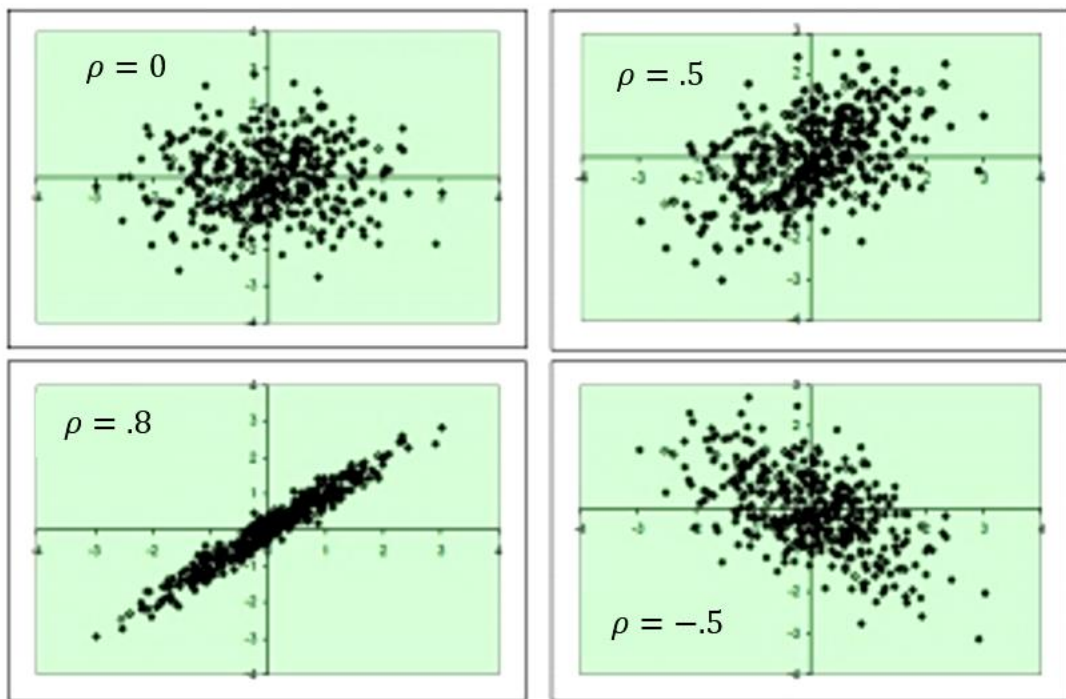
normalized covariance

$$\left[ \text{Corr}[x, y] = \rho_{xy} = \frac{\text{Cov}(x, y)}{SD(x) SD(y)} = \frac{\sigma_{xy}}{\sigma_x \sigma_y} \right]$$

» -1과 1사이의 값을 가짐(normalize)

» Covariance 자체는 범위가 무한대

## ✓ Correlation Coefficient



- 1에 가까울 수록 선형성 뚜렷  
0에 가까워지면 벌어짐
- +이면 기울기가 positive  
-이면 기울기가 마이너스

## ☑ Correlation Coefficient

베타

market return의 분산

개별 주식과 시장주식 즉,  
market return과 개별주식의 covariance

$$\left[ \beta_i = \frac{\sigma_{iM}}{\sigma_{MM}} = \frac{Cov(r_i, r_M)}{Var(r_M)} \right]$$

- 베타와 시장의 분산으로 normalize 된 market과의 covariance
- CAPM에서 risk measure



☒ Properties of Moments

Variance operator



선형결합 된 random variable의  
분산, 평균, 공분산을 계산

## Normal Distribution

### ☑ Normal Distribution

#### Normal distribution

매우 중요한 확률밀도함수이며,  
가장 기초 또는 출발이 되는 분포

평균  
( $\mu$ )

분산  
( $\sigma^2$ )

➤ 두 가지 파라미터가 Normal 분포 함수를 결정

## Normal Distribution

### ☑ Normal Distribution

skewness

- » 왜도 : 분포의 대칭성
- » Normal 분포는 종모양의 대칭분포  
즉, skewness가 0

kurtosis

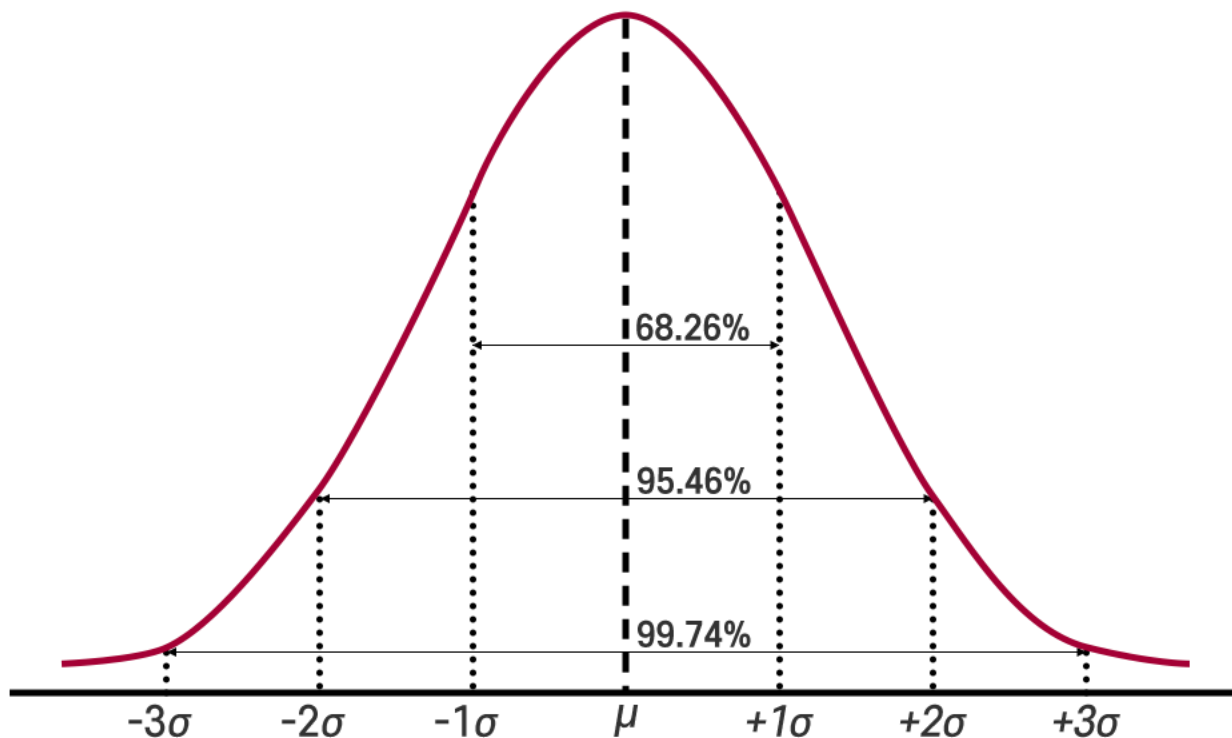
- » Normal 분포의 kurtosis는 3



값이 명확하므로 함수형태 결정에  
파라미터로 적용하지 않음

## Normal Distribution

### ☑ 확률 정규 분포의 특성



### Normal Distribution

- » skewness : 0
- » kurtosis : 3
- »  $\pm 1\sigma$  : 68%
- »  $\pm 2\sigma$  : 95%
- »  $\pm 3\sigma$  : 99%

## 확률변수

- 평균
- 분산
- Skewness
- Kurtosis

Normal 분포