

Chapter06

선행회귀

| 선형회귀의 원리 |

FASTCAMPUS
ONLINE

금융공학/퀀트 |

강사. 장순용

I 키포인트

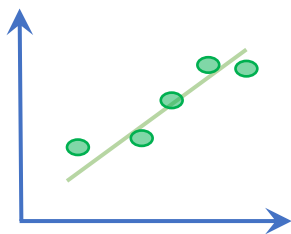
- 선형회귀의 원리.
- 선형회귀 모형의 해석.

I 통계 예측모형

통계 예측모형

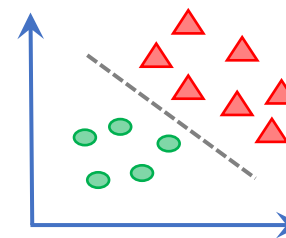
수치 예측

$$Y = 13.45, 73, 9.5, \dots$$

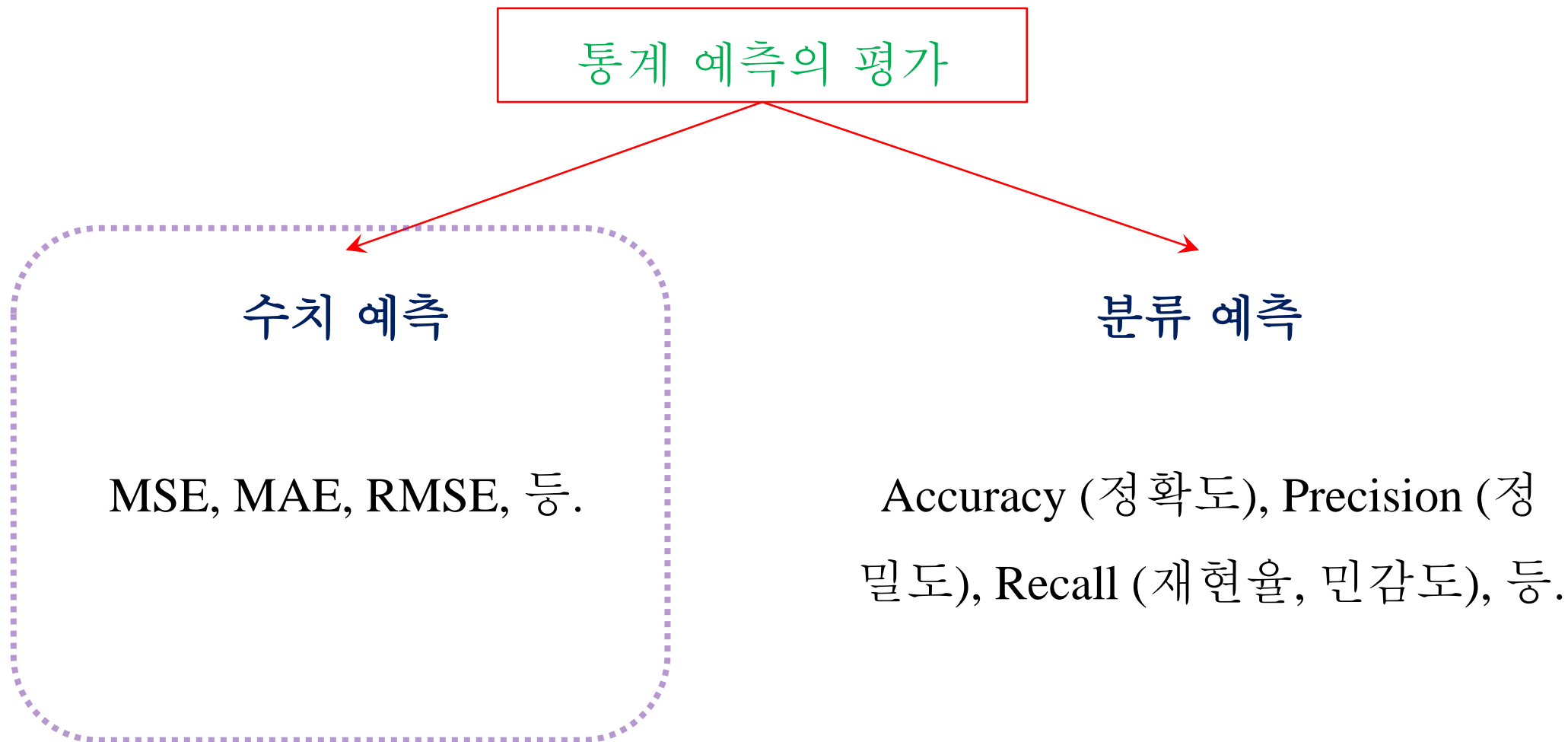


분류 예측

$$Y = \text{red}, \text{green}, \text{blue}, \dots$$



I 통계 예측모형



I 선형회귀 개요

- 선형회귀는 대표적인 수치 예측 방법이다.
- 한 개 이상의 독립변수 (설명변수)가 있다: X_1, X_2, \dots, X_K
- 한개의 종속변수가 있다: Y
- 선형 관계를 전제한다: $Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \dots + \beta_K X_K + \varepsilon$
- 이외에도 여러 가지의 전제조건이 있다 \Rightarrow 잔차 분석 (later)

I 선형회귀 목적

1. 종속변수를 설명하는 독립변수를 밝혀냄.

예). 아파트의 가격은 면적, 위치, 방의 수 등으로 설명할 수 있다.

(?)

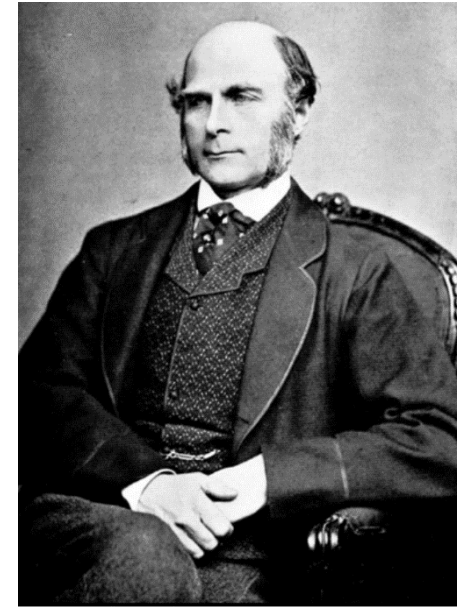
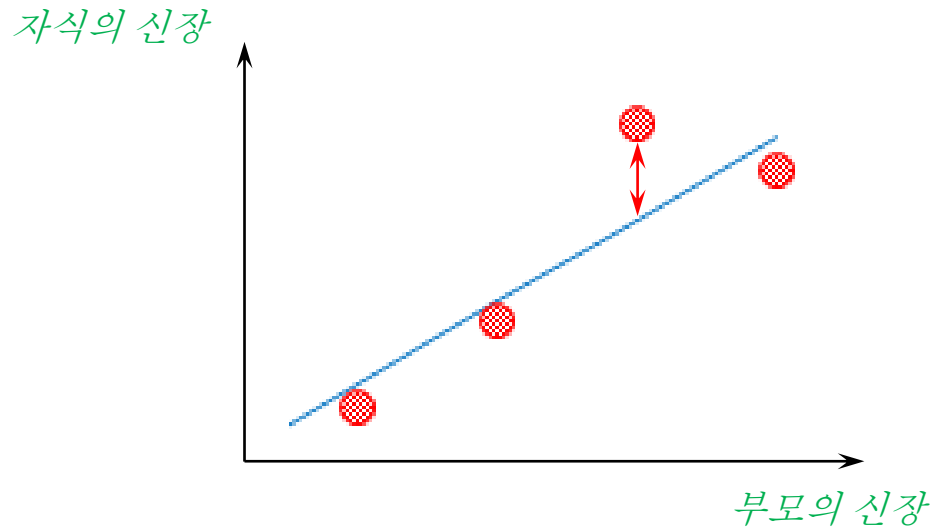
2. 독립변수 값의 변동에 따른 종속변수의 변동을 예측함.

예). 학습된 모형으로 아파트의 적정 가격을 알아 맞춘다.

I 역사적 배경

- 19세기 영국의 우생학자인 Francis Galton이 평균으로 돌아간다는 의미의 “회귀”라는 용어를 처음 사용함.

⇒ 신장에 있어서 부모와 자식 사이의 유전적 관계를 연구함.



I 선형회귀 원리

- 회귀모형:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$

I 선형회귀 원리

- 회귀모형:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



종속변수

(데이터로 값이 주어짐/예측의 대상)

I 선형회귀 원리

- 회귀모형:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$

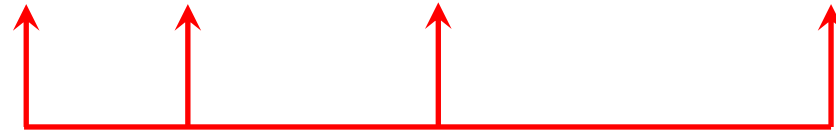


독립변수
(데이터로 값이 주어짐)

I 선형회귀 원리

- 회귀모형:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



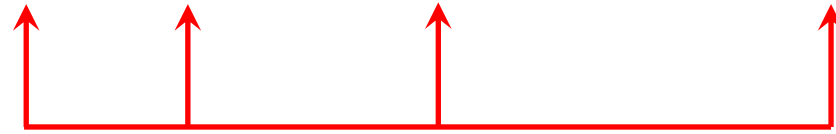
계수

(학습을 통해서 밝혀냄)

I 선형회귀 원리

- 회귀모형:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



계수가 데이터 속의 패턴을 담
음.

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #1:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \varepsilon$$

↑
MPG

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #1:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \varepsilon$$

↑
MPG

↑
N# of
Cylinders

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #1:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \varepsilon$$

↑ ↑ ↑
MPG N# of HP
 Cylinders

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #1:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \varepsilon$$

↑ ↑ ↑ ↑
MPG N# of HP Weight
 Cylinders

- 회귀모형의 예 #1:

MPG

N# of Cylinders

HP

Weight


Auto or Manual



I 선형회귀 원리

- 오차변수 (white noise):

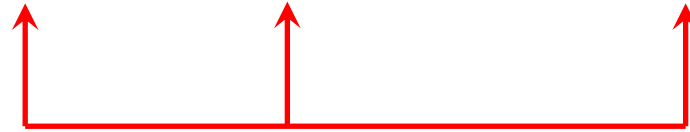
$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$


$$\begin{aligned}\text{평균}[\varepsilon] &= 0 \\ \text{표준편차}[\varepsilon] &= \sigma_\varepsilon\end{aligned}$$

I 선형회귀 원리

- 공선성을 피해야 함:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



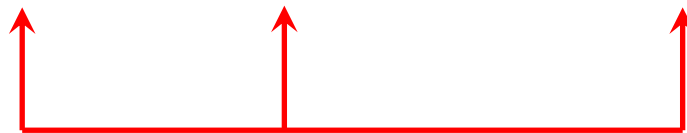
$$\text{Cor}(X_i, X_j) \approx 0$$

for $i \neq j$

I 선형회귀 원리

- 공선성을 피해야 함:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



공선성은 계수의 “분산 인플레이”
문제를 일으킬 수 있다.

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

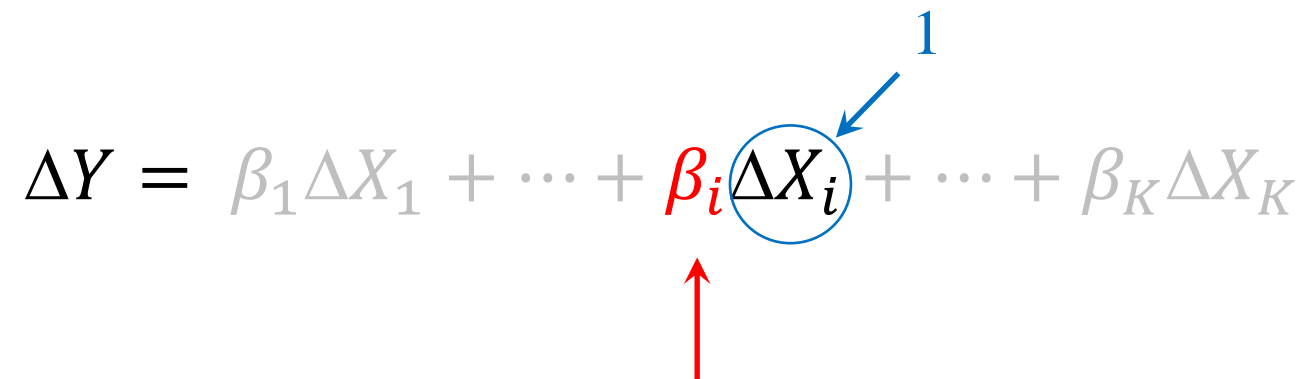
$$\Delta Y = \beta_1 \Delta X_1 + \cdots + \beta_i \Delta X_i + \cdots + \beta_K \Delta X_K$$

X 변수가 ΔX 만큼 변동한다면

⇒ Y 변수는 ΔY 만큼 반응한다

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

$$\Delta Y = \beta_1 \Delta X_1 + \cdots + \beta_i \Delta X_i + \cdots + \beta_K \Delta X_K$$


β_i 는 다른 X 변수는 그대로 있으면서 X_i 만 1 증가할 때의 ΔY .

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$



절편
(Intercept)

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon$$

↑
절편
(Intercept)

↑ ↑ ↑
If $X_i = 0$

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \cdots + \beta_K X_K + \varepsilon = 0$$

↑
절편
(Intercept)

I 선형회귀 원리

- 회귀계수:

$$Y = \beta_0$$



절편
(Intercept)

“베이스”의 역할.

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #2:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$$



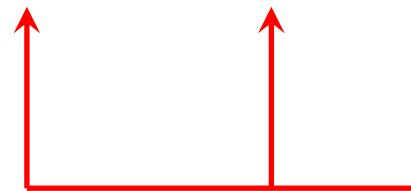
급여

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #2:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$$

↑
급여



X_1 = 교육

X_2 = 경력

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #2:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$$

$\beta_1 > 0$
 $\beta_2 > 0$

\uparrow
 급여

\uparrow \uparrow
 $X_1 =$ 교육
 $X_2 =$ 경력

I 선형회귀 원리

- 회귀모형의 예 #2:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \varepsilon$$

$\beta_1 > 0$
 $\beta_2 > 0$

\uparrow
 급여

\uparrow
 $\beta_0 =$ 베이스 급여

\uparrow \uparrow
 $X_1 =$ 교육
 $X_2 =$ 경력

I 끝.

감사합니다.

