Machine learning

Hyeonho Lee 2018년 11월 6일

Contents

| 1 선형회귀 | |
|----------------------------|--|
| 1.1 단순선형회귀 | |
| 1.3 회귀모델에서 다른 고려할 사항 | |
| 1.4 마케팅 플랜 | |
| 1.5 선형회귀와 KNN의 비교 | |
| 2 선형모델 선택 및 Regularization | |
| subset(부분집합) 선택 | |
| Shrinkage 방법 | |
| 차원축소 방법 | |
| 고차원의 고려 | |
| 3 선형성을 넘어서(비선형성) | |
| 다항식회귀 | |
| 계단함수 | |
| 기저함수 | |
| 회귀 스플라인 | |
| 평활 스플라인 | |
| | |
| 국소회귀 | |
| 일반화가법모델 | |
| 4 트리 기반의 방법 | |
| 의사결정트리의 기초 | |
| 배깅, 랜덤 포레스트, 부스팅 | |

1 선형회귀

- 1. 선형회귀는 양적 반응변수를 예측하는 유용한 도구이다.
- 2. 중요한 질문들…
 - 1) X와 Y사이에 상관관계가 있는가
 - 2) X와 Y사이에 얼마나 강한 상관관계가 있는가
 - 3) 여러 X들 중 Y에 기여하는 X는?
 - 4) Y에 대한 각 X 효과를 얼마나 정확하게 추정할 수 있는가
 - 5) 미래의 Y에 대해 얼마나 정확하게 예측할 수 있는가
 - 6) 상관관계는 선형인가
 - 7) X들 사이에 시너지 효과가 있는가(상호작용 항)

1.1 단순선형회귀

1. 단순선형회귀는 매우 간단한 기법으로, 하나의 설명변수 X에 기초하여 양적 반응변수 Y를 예측한다. 이 기법은 X와 Y 사이에 선형적 상관관계가 있다고 가정한다. 수학적으로 선형적 상관관계는 다음과 같이 나타낸다.

$$Y \approx \beta_0 + \beta_1 + \varepsilon$$

- 2. 계수 추정
 - 1) 실제로 β_0 와 β_1 은 알려져 잇지 않다. 그러므로 $Y\approx\beta_0+\beta_1+\varepsilon$ 을 사용하여 예측하기 전에 데이터를 이용하여 계수를 추정해야 한다.
 - 2) n의 데이터 포인트의 개수라고 할 때, n개의 데이터 포인트에 가능한 한 가깝게 되도록 하는 절편 $\hat{\beta_0}$ 와 기울기 $\hat{\beta_1}$ 을 찾고자 한다.
 - 3) 가까움(closeness)을 측정하는 방법은 여러 가지가 있으나, 대표적으로는 최소제곱 기준을 최소화하는 것이다.
- 3. 계수 추정값의 정확도 평가
 - 1)
 - 2)
 - 3)
- 4. 모델의 정확도 평가
 - 1) 잔차표준오차(RSE)
 - 2) R^2 통계량 ## 1.2 다중선형회귀
- 1.3 회귀모델에서 다른 고려할 사항
- 1.4 마케팅 플랜
- 1.5 선형회귀와 KNN의 비교

2 선형모델 선택 및 Regularization

subset(부분집합) 선택

Shrinkage 방법

차원축소 방법

고차원의 고려

3 선형성을 넘어서(비선형성)

다항식회귀

계단함수

기저함수

회귀 스플라인

평활 스플라인

국소회귀

일반화가법모델

4 트리 기반의 방법

의사결정트리의 기초

배깅, 랜덤 포레스트, 부스팅