

AI 알고리즘

마이코프 분석

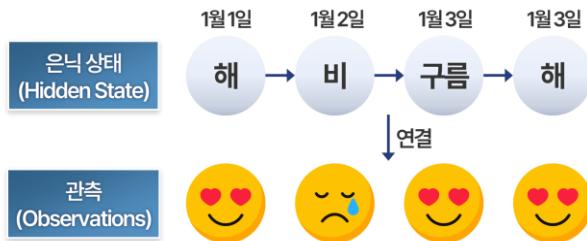
은닉 마아코프 모델

은닉 마아코프 모델의 확률 평가

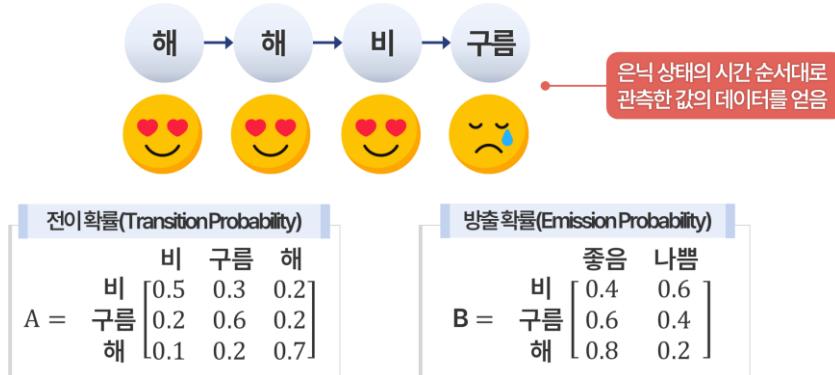
은닉 마아코프 모델의 확률 평가

❖ 확률 평가 문제

- 두 종류의 상태 순서 각각의 특성과 관계를 이용해 모델링
 - 관측(Observations)은 은닉 상태에 종속
 - 주류 판매량에 따른 날씨 추측



- 은닉 마아코프 모델의 파라미터
 - 전이 확률
 - 방출 확률
 - 초기 확률 분포
 - 확률들(Transition, Emission Probabilities)을 어떻게 찾는가?
- 확률들을 어떻게 찾는가?



- 은닉 상태의 시간 순서대로 관측한 값의 데이터를 얻음

온닉 마아코프 모델의 확률 평가

❖ 확률 평가 문제

- 임의의 날의 날씨가 비, 구름, 해일 확률은?
 - 전이 확률(Transition Probability)을 곱할 경우
 - 안정 상태로 돌아감

$$\pi = \pi \times p$$

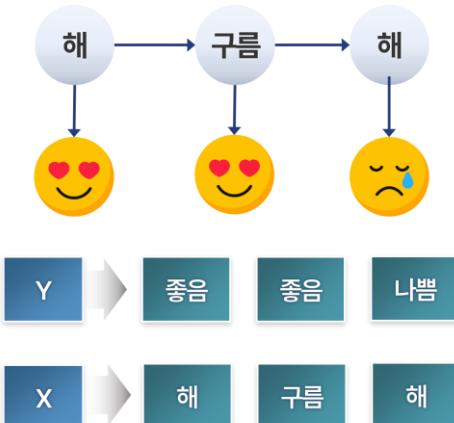
안정 상태 = 안정 상태 \times 전이 확률

$$A = \begin{matrix} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \text{비} & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ \text{구름} & 0.2 & 0.6 & 0.2 \\ \text{해} & 0.1 & 0.2 & 0.7 \end{matrix}$$

$$\pi_1 + \pi_2 + \pi_3 = 1$$

비가 올 확률	0.3
구름일 확률	0.1
해가 들 확률	0.6

- 안정 상태 = 안정 상태 \times 전이 확률
- π 가 의미하는 것 = 각각의 안정 상태 \rightarrow 각 파이를 다 더하면 항상 1



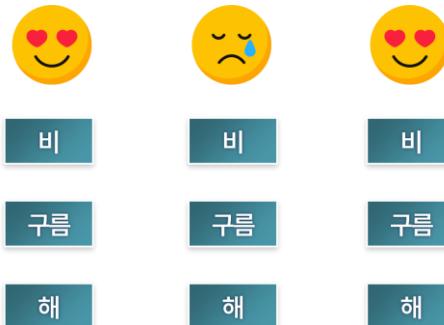
$$P(Y = \text{좋음, 좋음, 나쁨}, X = \text{해, 구름, 해})$$

$$P(X_1 = \text{해})P(Y_1 = \text{좋음} | X_1 = \text{해}) \\ P(X_2 = \text{구름} | X_1 = \text{해})P(Y_2 = \text{좋음} | X_2 = \text{구름}) \\ P(X_3 = \text{해} | X_2 = \text{구름})P(Y_3 = \text{나쁨} | X_3 = \text{해})$$

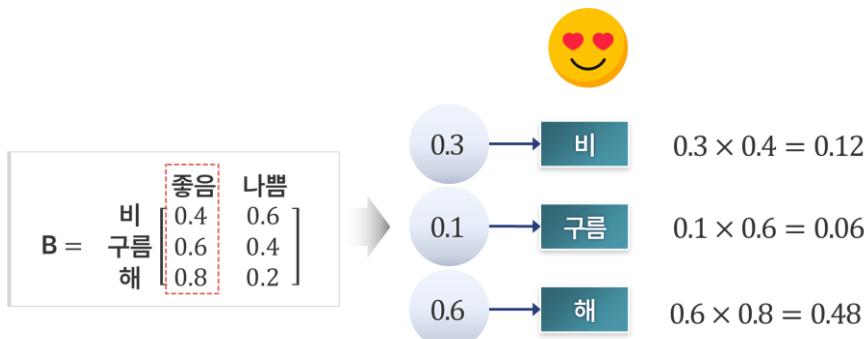
온닉 마아코프 모델의 확률 평가

❖ 확률 평가 문제

- 순방향 알고리즘(Forward Algorithm)



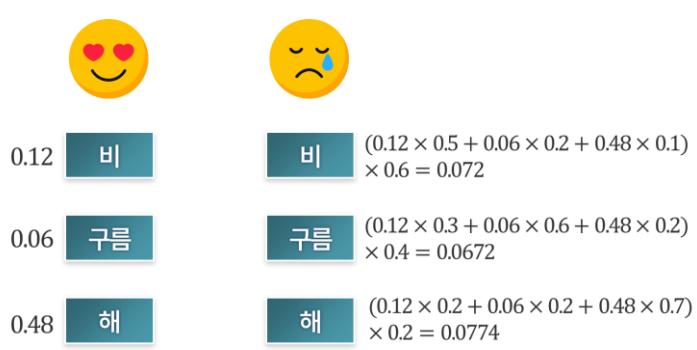
- 첫째 날



- 둘째 날

$$A = \begin{bmatrix} \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \text{비} & \begin{bmatrix} 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ 0.2 & 0.6 & 0.2 \\ 0.1 & 0.2 & 0.7 \end{bmatrix} \\ \text{구름} & & \\ \text{해} & & \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \text{비} & \begin{bmatrix} 0.4 & 0.6 \\ 0.6 & 0.4 \\ 0.8 & 0.2 \end{bmatrix} \\ \text{구름} & & \\ \text{해} & & \end{bmatrix}$$



은닉 마아코프 모델의 확률 평가

❖ 확률 평가 문제

- 순방향 알고리즘(Forward Algorithm)

- 마지막 날

$$A = \begin{array}{c|ccc} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \hline \text{비} & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ \text{구름} & 0.2 & 0.6 & 0.2 \\ \text{해} & 0.1 & 0.2 & 0.7 \end{array}$$

$$B = \begin{array}{c|cc} & \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \hline \text{비} & 0.4 & 0.6 \\ \text{구름} & 0.6 & 0.4 \\ \text{해} & 0.8 & 0.2 \end{array}$$



0.12 비 0.072 비 0.022752 비



0.06 구름 0.0672 구름 0.04608 구름



0.48 해 0.0774 해 0.063936 해

+ = 0.132768

- 역방향 알고리즘(Backward Algorithm)

$$A = \begin{array}{c|ccc} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \hline \text{비} & 0.5 & 0.3 & 0.2 \\ \text{구름} & 0.2 & 0.6 & 0.2 \\ \text{해} & 0.1 & 0.2 & 0.7 \end{array}$$

$$B = \begin{array}{c|cc} & \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \hline \text{비} & 0.4 & 0.6 \\ \text{구름} & 0.6 & 0.4 \\ \text{해} & 0.8 & 0.2 \end{array}$$



$$1 \times 0.5 \times 0.4 + 1 \times 0.3 \times 0.6 + 1 \times 0.2 \times 0.8 = 0.54$$

비

1 비

$$1 \times 0.2 \times 0.4 + 1 \times 0.6 \times 0.6 + 1 \times 0.2 \times 0.8 = 0.6$$

구름

1 구름

$$1 \times 0.1 \times 0.4 + 1 \times 0.2 \times 0.6 + 1 \times 0.7 \times 0.8 = 0.72$$

해

1 해

은닉 마아코프 모델의 확률 평가

❖ 확률 평가 문제

- 역방향 알고리즘(Backward Algorithm)

$$A = \begin{bmatrix} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \text{비} & [0.5 & 0.3 & 0.2] \\ \text{구름} & [0.2 & 0.6 & 0.2] \\ \text{해} & [0.1 & 0.2 & 0.7] \end{bmatrix}$$

$$1 \times 0.5 \times 0.4 + 1 \times 0.3 \times 0.6 + 1 \times 0.2 \times 0.8 = 0.54$$



비

1 비

$$B = \begin{bmatrix} & \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \text{비} & [0.4 & 0.6] \\ \text{구름} & [0.6 & 0.4] \\ \text{해} & [0.8 & 0.2] \end{bmatrix}$$

$$1 \times 0.2 \times 0.4 + 1 \times 0.6 \times 0.6 + 1 \times 0.2 \times 0.8 = 0.6$$

구름

1 구름

$$1 \times 0.1 \times 0.4 + 1 \times 0.2 \times 0.6 + 1 \times 0.7 \times 0.8 = 0.72$$

해

1 해

$$A = \begin{bmatrix} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \text{비} & [0.5 & 0.3 & 0.2] \\ \text{구름} & [0.2 & 0.6 & 0.2] \\ \text{해} & [0.1 & 0.2 & 0.7] \end{bmatrix}$$

$$0.54 \times 0.5 \times 0.6 + 0.6 \times 0.3 \times 0.4 + 0.72 \times 0.2 \times 0.2 = 0.2628$$

비

0.54

1 비

구름

0.6

1 구름

$$B = \begin{bmatrix} & \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \text{비} & [0.4 & 0.6] \\ \text{구름} & [0.6 & 0.4] \\ \text{해} & [0.8 & 0.2] \end{bmatrix}$$

$$0.54 \times 0.2 \times 0.6 + 0.6 \times 0.6 \times 0.4 + 0.72 \times 0.2 \times 0.2 = 0.2376$$

해

0.72

1 해

순방향 알고리즘과 동일

0.132768

=

$$0.2628 \times 0.3 \times 0.4 = 0.031536$$

+

$$0.2376 \times 0.1 \times 0.6 = 0.014256$$

+

$$0.1812 \times 0.6 \times 0.8 = 0.086976$$

- 순방향 알고리즘과 동일

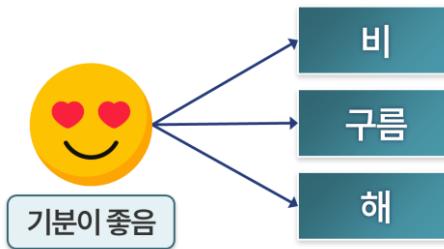
· 관측 확률 → 은닉 상태를 고려해서 연관지어 계산

은닉 마아코프 모델

은닉 마아코프 모델의 최적 상태

온닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제



■ 조건부 확률

- 어떤 사건이 발생했을 때 다른 사건이 일어날 확률

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B)}$$

$P(A)$: 사전확률(Prior Probability)

$P(A|B)$: 사후확률(Posterior Probability)

■ 결합 확률

- 두 사건이 독립인 경우

$$P(A \cap B) = P(A)P(B)$$

- 두 사건이 독립이 아닌 경우

$$P(A \cap B) = P(B|A)P(A)$$

온닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제

- 베이지안 정리
 - 일어나지 않았거나 불확실한 사건에 대한 확률로 정보를 업데이트하면서 사후 확률을 구하는 것

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

주관적인 가설의 사전 확률을 정함

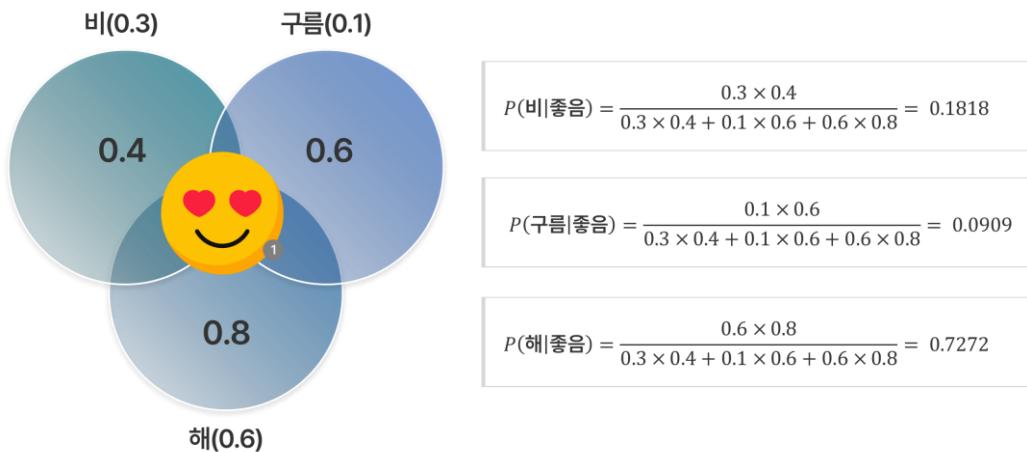
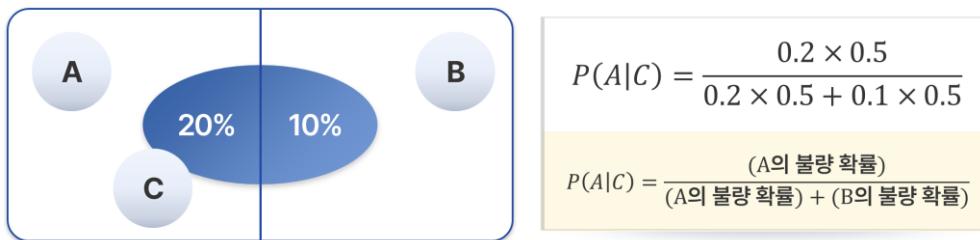
$$P(B) = P(B \cap A) + P(B \cap A')$$

관찰된 데이터 기반으로 가능도 계산

$$P(A|B) = \frac{P(B|A)P(A)}{P(B|A)P(A) + P(B|A')P(A')}$$

처음 설정한 주관적 확률 보정

- 베이지안 정리의 예제
 - 기계 A에서 불량제품을 생산할 확률이 20%, 기계 B에서 불량제품을 생산할 확률이 10%라고 할 때, 제품 검사결과 불량품이 나온 경우 기계 A에서 생산되었을 확률은?

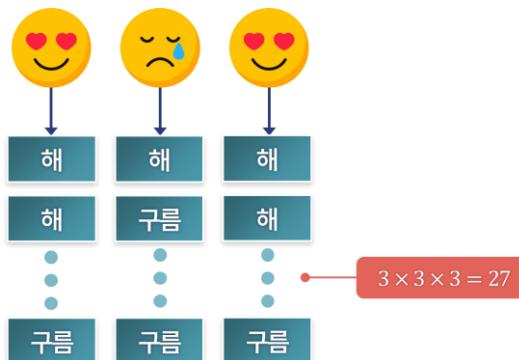


은닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제

- 베이지안 정리
 - 결과 → 원인
 - 결과의 확률을 각각 더한 후 확인하고 싶은 값을 문자에 넣어 구하기
- 은닉 상태에서의 좋음과 나쁨의 순서 시퀀스 중 가장 좋은 상태는 무엇일까?
 - 관측된 시퀀스 데이터(Y)에 대한 가장 적합한 기상 시퀀스는?

$$\underset{X = X_1, X_2, \dots, X_n}{\operatorname{argmax}} P(X = X_1, X_2, \dots, X_n \mid Y = Y_1, Y_2, \dots, Y_n)$$



- 결합 확률과 베이지안 이론만으로 계산 및 나열의 어려움 존재

초기 확률(Initial Probability)	전이 확률(Transition Probability)	방출 확률(Emission Probability)
$(0.3, 0.1, 0.6)$	$A = \begin{matrix} & \text{비} & \text{구름} & \text{해} \\ \text{비} & [0.5 & 0.3 & 0.2] \\ \text{구름} & [0.2 & 0.6 & 0.2] \\ \text{해} & [0.1 & 0.2 & 0.7] \end{matrix}$	$B = \begin{matrix} & \text{좋음} & \text{나쁨} \\ \text{비} & [0.4 & 0.6] \\ \text{구름} & [0.6 & 0.4] \\ \text{해} & [0.8 & 0.2] \end{matrix}$

- 해 → 해 → 해

$$\begin{aligned}
 & P(\text{해}, \text{해}, \text{해}; \text{좋음}, \text{나쁨}, \text{좋음}) \\
 & = P(\text{해})P(\text{좋음} \mid \text{해}) \\
 & \quad P(\text{해} \mid \text{해})P(\text{나쁨} \mid \text{해}) \\
 & \quad P(\text{해} \mid \text{해})P(\text{좋음} \mid \text{해})
 \end{aligned}$$

$$= 0.6 \times 0.8 \times 0.7 \times 0.2 \times 0.7 \times 0.8 = 0.037632$$

은닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제

- 은닉 상태에서의 좋음과 나쁨의 순서 시퀀스 중 가장 좋은 상태는 무엇일까?
 - 해 → 구름 → 해

$$\begin{aligned}
 & P(\text{해, 구름, 해; 좋음, 나쁨, 좋음}) \\
 & = P(\text{해})P(\text{좋음} | \text{해}) \\
 & \quad P(\text{구름} | \text{해})P(\text{나쁨} | \text{구름}) \\
 & \quad P(\text{해} | \text{구름})P(\text{좋음} | \text{해})
 \end{aligned}$$

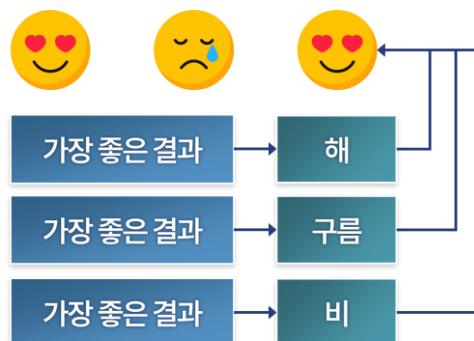
$$= 0.6 \times 0.8 \times 0.2 \times 0.4 \times 0.2 \times 0.8 = 0.006144$$

- 구름 → 해 → 해

$$\begin{aligned}
 & P(\text{구름 해, 해; 좋음, 나쁨, 좋음}) \\
 & = P(\text{구름})P(\text{좋음} | \text{구름}) \\
 & \quad P(\text{해} | \text{구름})P(\text{나쁨} | \text{구름}) \\
 & \quad P(\text{해} | \text{해})P(\text{좋음} | \text{해})
 \end{aligned}$$

$$= 0.1 \times 0.6 \times 0.2 \times 0.2 \times 0.7 \times 0.8 = 0.001344$$

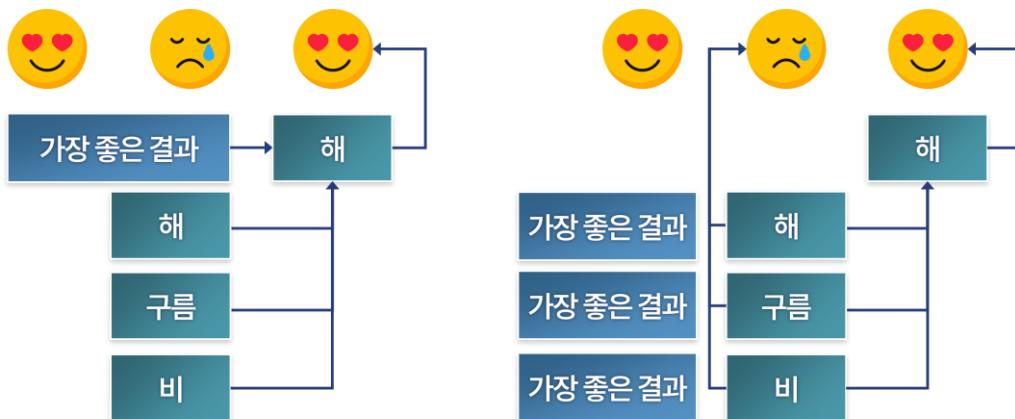
- 동적계획법



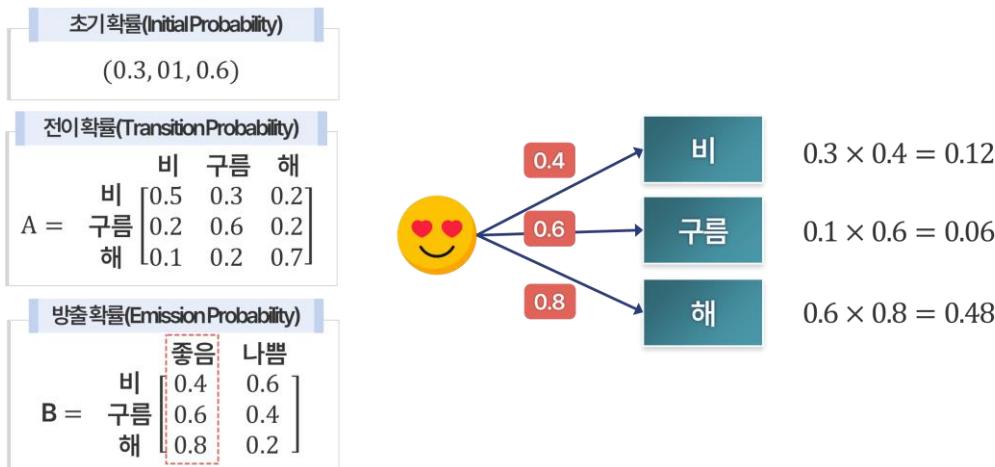
은닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제

- 동적계획법



- 단계가 3가지 있음

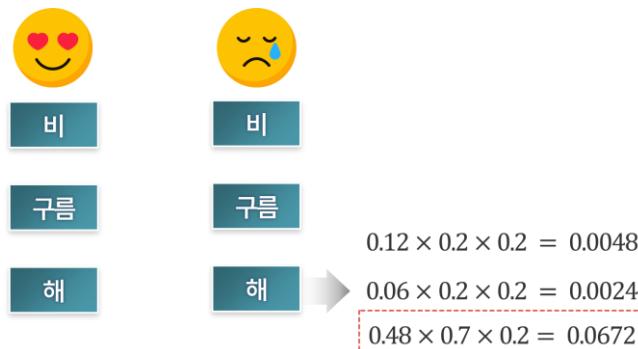


- 안정 상태 확률 0.3 / 0.1 / 0.6

은닉 마아코프 모델의 최적 상태

❖ 최적 상태 문제

- ## ■ 동적계획법



- 마지막 단계에서도 같은 방법으로 최적 상태 결정

