

인공지능 실습 Chapter 1

AI 프로그래밍

포항공과대학교 컴퓨터공학과

류성한

- CH 1, 3, 5, 7 담당
- ryush@postech.ac.kr

이동하

- CH 2, 4, 6 담당
- dongha0914@postech.ac.kr

- 수업 내용
 - 이론 시간에 배운 지식을 활용해 각 단원 별 AI 문제 해결
- 수업 목표
 - AI 기술을 바탕으로 주어진 문제를 해결 할 수 있다
 - 실습을 통해 AI 이론을 이해한다
- 수업 방법
 - 각 단원 별 이론 리뷰
 - 실습 문제 소개
 - 단계적으로 Python 코드 구현

CH1. AI 프로그래밍 연습

CH2. Machine Learning

CH3. Search

CH4. Markov Decision Process

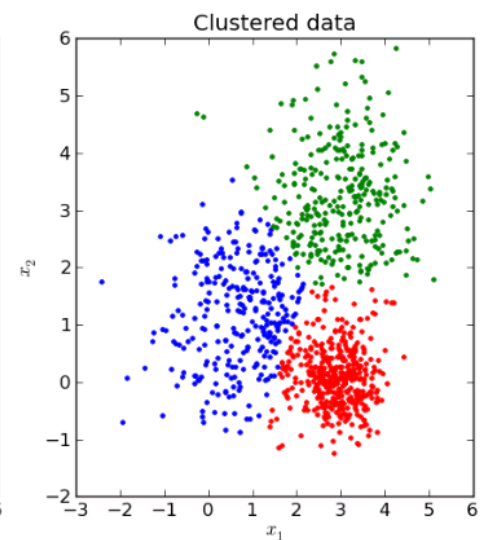
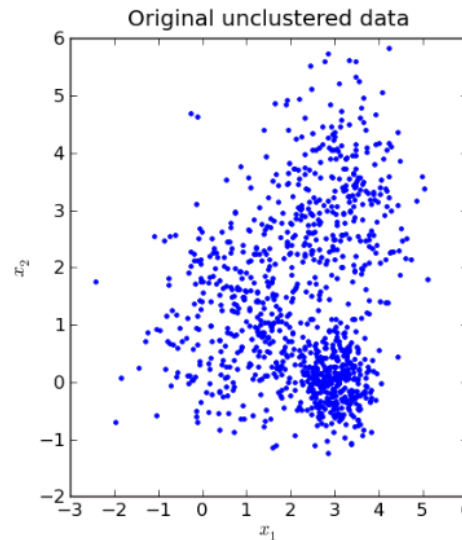
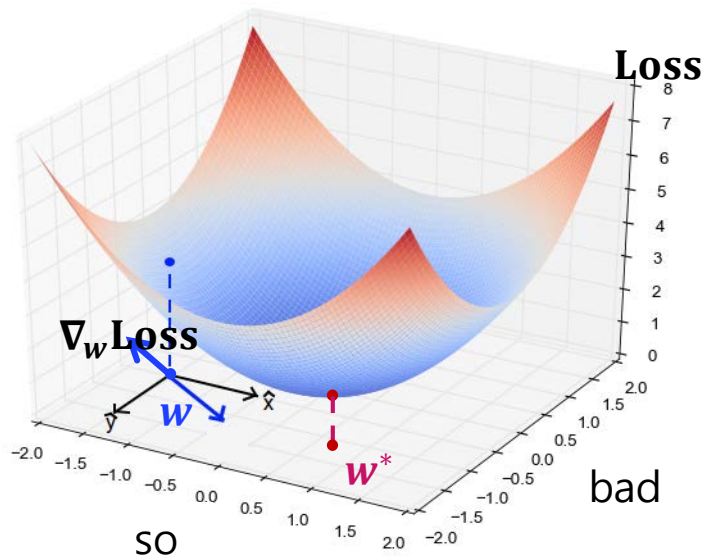
CH5. Adversarial Search

CH6. Constraint Satisfaction Problem

CH7. Bayesian Network

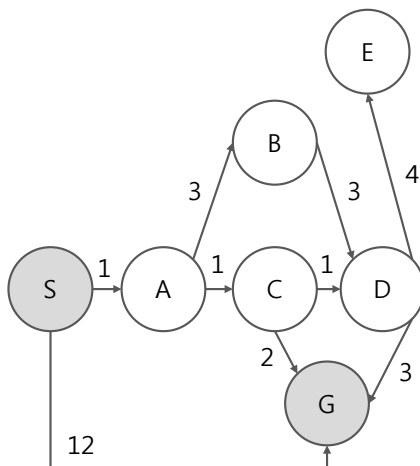
- 최장 단어 검색 구현
- 최빈도 단어 검색 구현
- 최장 Palindrome 계산 구현
- 문장 변이 (Mutation) 구현
- 맨해튼 거리 계산 구현
- Vector의 Dot Product 구현
- Vector의 합연산 구현

- Supervised Learning (지도 학습)
 - Sentiment Analysis
- Unsupervised Learning (비지도 학습)
 - k-means Clustering



- Back-tracking search
- Dynamic programming
- Uniform cost search
- A* Search

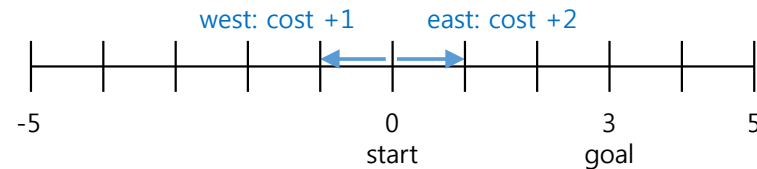
Graph Search



Transportation



Number Line



Word Segmentation

"thisisnotmybeautifulhouse"
=> "this is not my beautiful house"

Vowel Insertion

"thts m n th crnr"
=> "thats me in the corner"

- Markov decision process
 - Value iteration
- Reinforcement learning
 - Q-learning

Blackjack

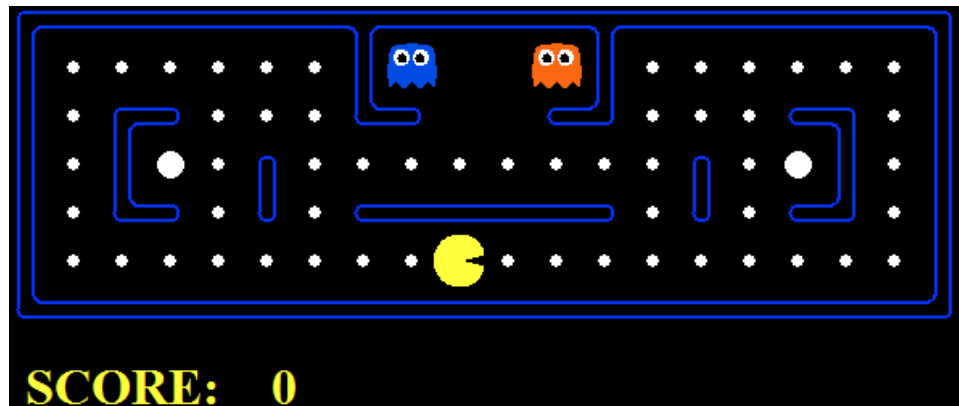


- Minimax
- Expectimax
- Alpha-beta pruning
- Evaluation function

Tic-tac-toe

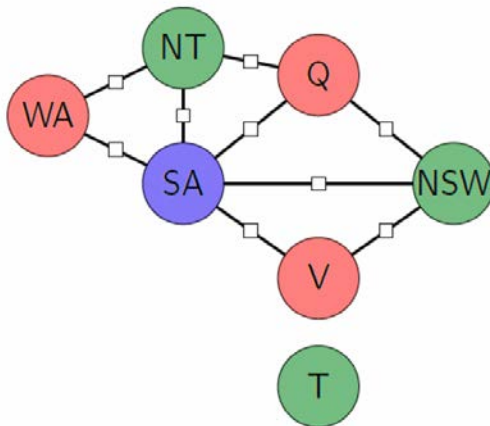
X		
	O	
		X

Pacman

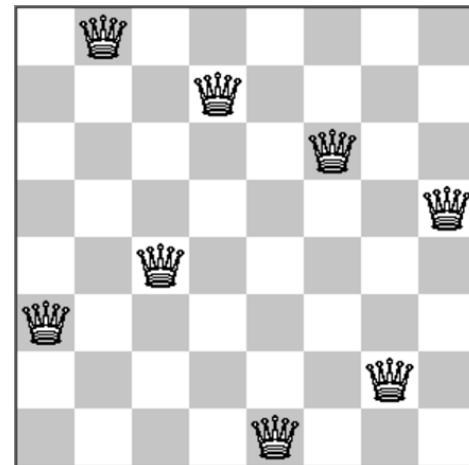


- Factor graphs
- Dynamic ordering
- Arc consistency
- Course Scheduling

Map-coloring problem

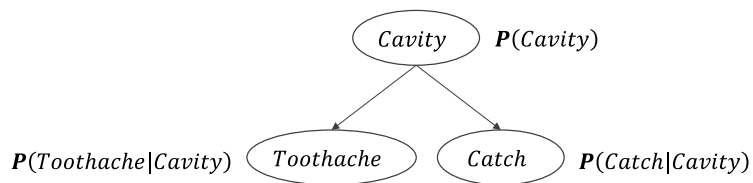


N-queens problem



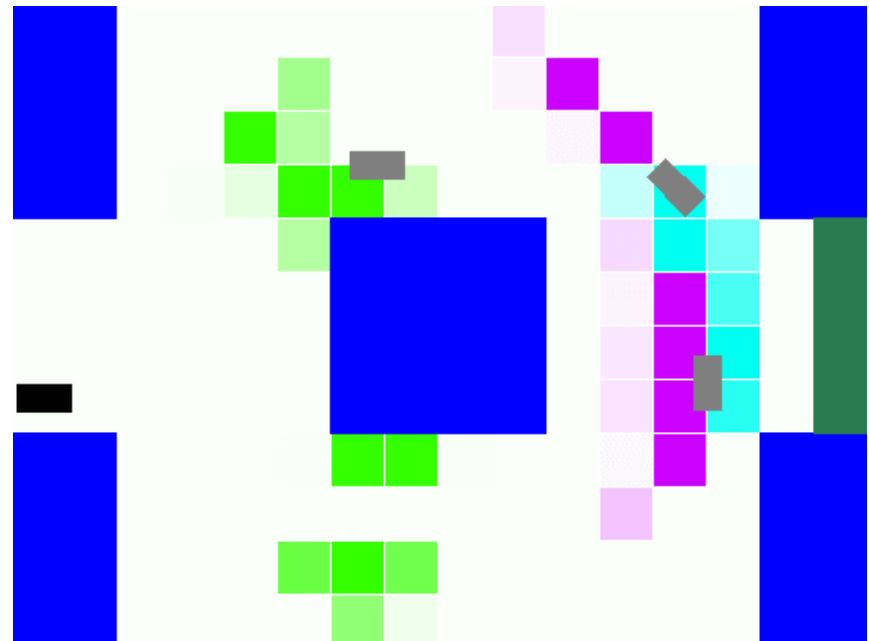
- 기본 확률 이론
- Naive Bayes model
- Bayesian network

충치 진단 시스템

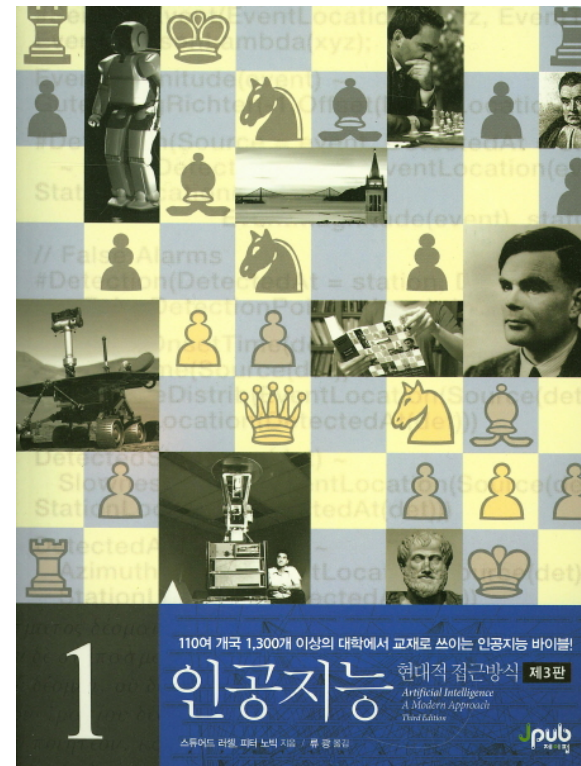
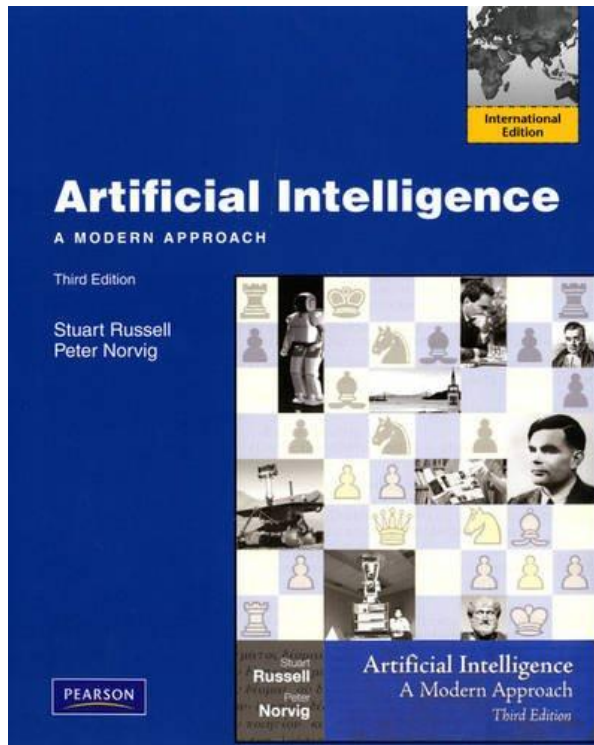


Q. 치통이 있을 때 충치가 있을 확률은?

Car Tracking



- [AIMA] Artificial Intelligence: A Modern Approach (3rd Edition)
인공지능: 현대적 접근방식
 - by Stuart Russell, Peter Norvig



- 다음 조건을 만족하는 computeMaxWordLength(text) 함수를 구현
 - 입력으로 문자열 text가 주어짐 (단어는 공백으로 구분)
 - 예. 'which is the longest word'
 - 가장 긴 단어를 반환(return)
 - 최대길이 단어가 여러 개 있는 경우 알파벳 기준으로 가장 뒤에 나오는 단어를 반환
- 테스트 케이스
 - 1: 'which is the **longest** word'
 - 2: 'cat **sun** dog'
 - 3: '0 1 2 3 ... 99998 **99999**'

- computeMaxWordLength(text):
 1. 문장(text)을 여러 단어로 분리 => words
 2. 단어(words)의 최대 길이 계산 => max_len
 3. 최대 길이 단어 찾기 => longest_words
 4. 최대 길이 단어 정렬 => longest_words
 5. 가장 마지막 단어 반환 => longest_words[-1]

B. 최빈도 단어 검색 구현

16

- Google Trends - <https://trends.google.com/trends/>
 - 웹문서에서의 단어 빈도수 측정

● 벚꽃엔딩
검색어

● 목도리
검색어

+ 비교 추가

전 세계 ▼

지난 5년 ▼

모든 카테고리 ▼

웹 검색 ▼

시간 흐름에 따른 관심도 변화 ?



- 최빈도 단어의 set 및 해당 빈도수 반환하는 computeMostFrequentWord(text) 구현 (tuple 형태)
- 테스트 케이스
 - f-0: 'the quick brown fox jumps over the lazy fox'
=>(set(['the', 'fox']), 2)
 - f-1: 'the quick brown fox jumps over the lazy dog'
=>(set(['the']), 2)

- computeMostFrequentWord(text)
 1. 문장(text)을 여러 단어로 분리 => words
 2. 단어 빈도수 저장 => word_freqs
 3. 최대 빈도수 저장 => max_cnt
 4. 단어 빈도수(word_freqs)가 max_cnt인 단어 찾기 => frequent_words
 5. 결과 반환 => (frequent_words, max_cnt)

- Palindrome (회문): “거꾸로 읽어도 제대로 읽는 것과 같은 문장이나 낱말”
by 위키
 - 예) 소주 좀 주소
- 입력 텍스트에서 임의의 문자를 지워 가장 긴 회문의 길이를 찾는 computeLongestPalindrome(text) 구현
- 테스트 케이스
 - 1: "" => 0
 - 2: 'ab' => 1
 - 3: 'aa' => 2
 - 4: 'animal' => 3 ('ana', 'aia', 'ama')
 - 5: something long

C. 최장 Palindrome 계산 구현

20

- 알고리즘을 recursion 형태로 정의

$$f(text) = \begin{cases} 0 & \text{if } n = 0 \\ 1 & \text{if } n = 1 \\ 2 + f(text[2, \dots, n-1]) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] = text[n] \\ \max(f(text[1, \dots, n-1]), f(text[2, \dots, n])) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] \neq text[n] \end{cases}$$

- 첫번째 문자와 마지막 문자가 동일한 경우

f(

소	주	좁	주	소
---	---	---	---	---

)

= 2 + f(

주	좁	주
---	---	---

)

= 2 + 3 = 5

C. 최장 Palindrome 계산 구현

21

$$f(text) = \begin{cases} 0 & \text{if } n = 0 \\ 1 & \text{if } n = 1 \\ 2 + f(text[2, \dots, n-1]) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] = text[n] \\ \max(f(text[1, \dots, n-1]), f(text[2, \dots, n])) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] \neq text[n] \end{cases}$$

- 첫번째 문자와 마지막 문자가 다른 경우

f(

신	도	제	제	도
---	---	---	---	---

)

= max(

신	도	제	제
---	---	---	---

),

도	제	제	도
---	---	---	---

)

)

= max(2, 4) = 4

$$f(text) = \begin{cases} 0 & \text{if } n = 0 \\ 1 & \text{if } n = 1 \\ 2 + f(text[2, \dots, n-1]) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] = text[n] \\ \max(f(text[1, \dots, n-1]), f(text[2, \dots, n])) & \text{if } n > 1 \text{ and } text[1] \neq text[n] \end{cases}$$

- 위와 같은 recursion 형태의 알고리즘을 구현

1c.py 구현

- 5번째 테스트 케이스는 긴 실행시간이 필요
 - 동일한 연산을 반복하기 때문
 - Dynamic 프로그래밍으로 해결

- Recursion을 이용한 피보나치 수 (Fibonacci Numbers)
 - 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34, 55, 89, ...

점화식:

$$F_n := \begin{cases} 0 & \text{if } n = 0; \\ 1 & \text{if } n = 1; \\ F_{n-1} + F_{n-2} & \text{if } n > 1. \end{cases}$$

Python 코드:

```
In [1]: def fib(n):  
        if n == 0:  
            return 0  
        elif n == 1:  
            return 1  
        else:  
            return fib(n-1) + fib(n-2)
```

```
In [2]: fib(5)
```

```
Out[2]: 5
```

- Recursion을 이용한 피보나치 수 (Fibonacci Numbers)
 - fib(5)
 - = fib(4) + fib(3)
 - = (fib(3) + fib(2)) + (fib(2) + fib(1))
 - = ((fib(2) + fib(1)) + (fib(1) + fib(0))) + ((fib(1) + fib(0)) + fib(1))
 - = (((fib(1) + fib(0)) + fib(1)) + (fib(1) + fib(0))) + ((fib(1) + fib(0)) + fib(1))
 - Dynamic programming
 - 복잡한 문제를 간단한 여러 개의 문제로 나누어 푸는 방법

- Dynamic 프로그래밍을 이용한 피보나치 수 계산

```
In [1]: from collections import defaultdict
```

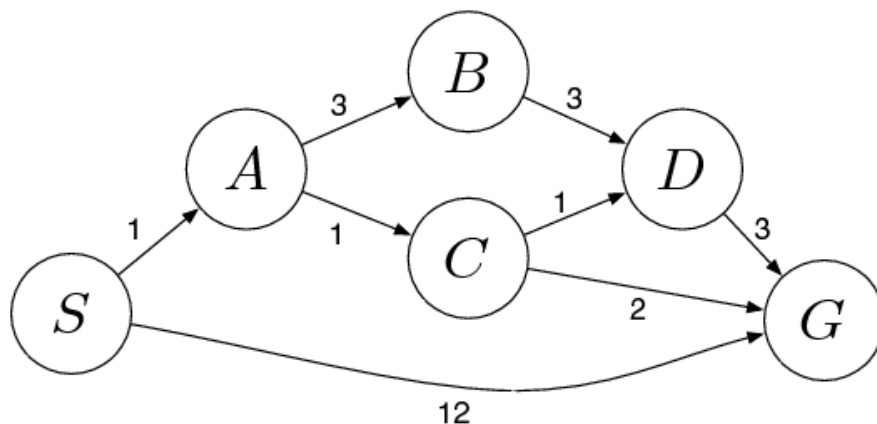
```
In [2]: memory = defaultdict(int, {0:0, 1:1})
```

```
In [3]: def fib(n):  
        if n not in memory:  
            memory[n] = fib(n-1) + fib(n-2)  
        return memory[n]
```

```
In [4]: fib(5)
```

```
Out[4]: 5
```

- Dynamic programming 사용 예
 - 최단 경로 탐색 (CH3)



- 앞서 구현한 recursion 형태의 palindrome 알고리즘을 dynamic 프로그래밍으로 수정

1c.py 수정

- 주어진 입력 문장을 바탕으로 동일한 길이의 문장을 생성하는 mutateSentences(sentence) 구현
 - 조건 : 생성된 문장에서 인접한 단어들은 입력 문장에서도 인접해야 함
- 예) 입력 문장 'the cat and the mouse'
 - 인접 단어 목록
 - the cat
 - cat and
 - and the
 - the mouse
 - 문장 생성
 - 'and the cat and the'
 - 'the cat and the mouse'
 - 'the cat and the cat'
 - 'cat and the cat and'

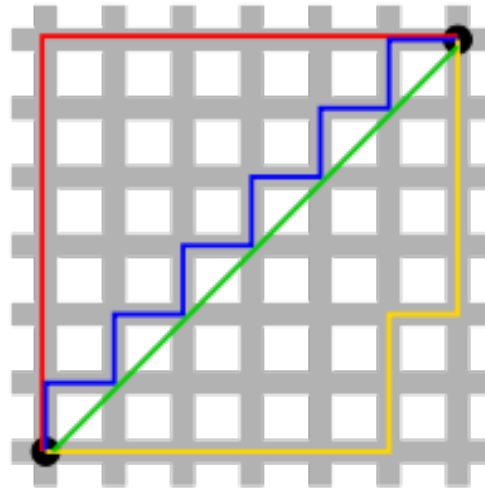
- 테스트 케이스
 - 1: 'a a a a a' -> ['a a a a a']
 - 2: 'the cat' -> ['the cat']
 - 3: 'the cat and the mouse' -> ['and the cat and the', ...]
- mutateSentences(sentence):
 1. 문장(text)을 여러 단어로 분리 => words
 2. 모든 가능한 단어 조합(word pairs) 찾기 => word_pairs
 3. 길이가 1인 문장 리스트 생성 => results
 4. 반복문을 통해 길이를 확장 => results

1d.py 구현

E. 맨해튼 거리 계산 구현

29

- Manhattan distance (or L_1 distance, taxicab metric)를 계산하는 manhattanDistance(loc1, loc2) 구현



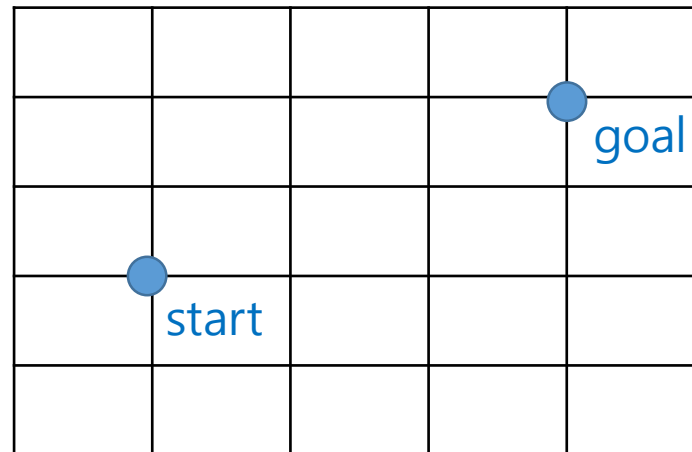
Green line:
Euclidean distance

- L_1 distance between (x_1, y_1) and $(x_2, y_2) = |x_1 - x_2| + |y_1 - y_2|$

E. 맨해튼 거리 계산 구현

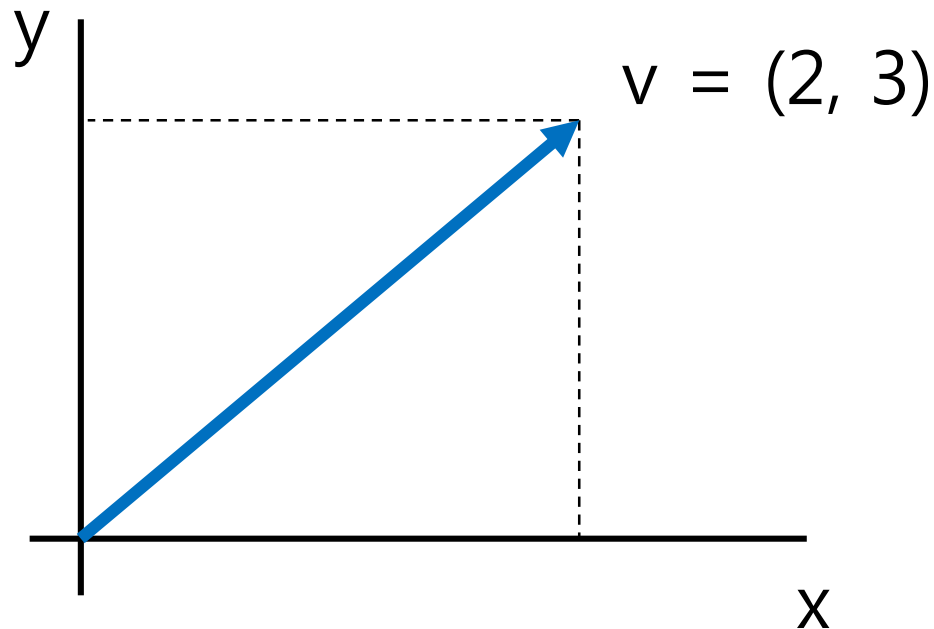
30

- Manhattan distance 사용 예
 - 최단 경로 탐색 (CH3)

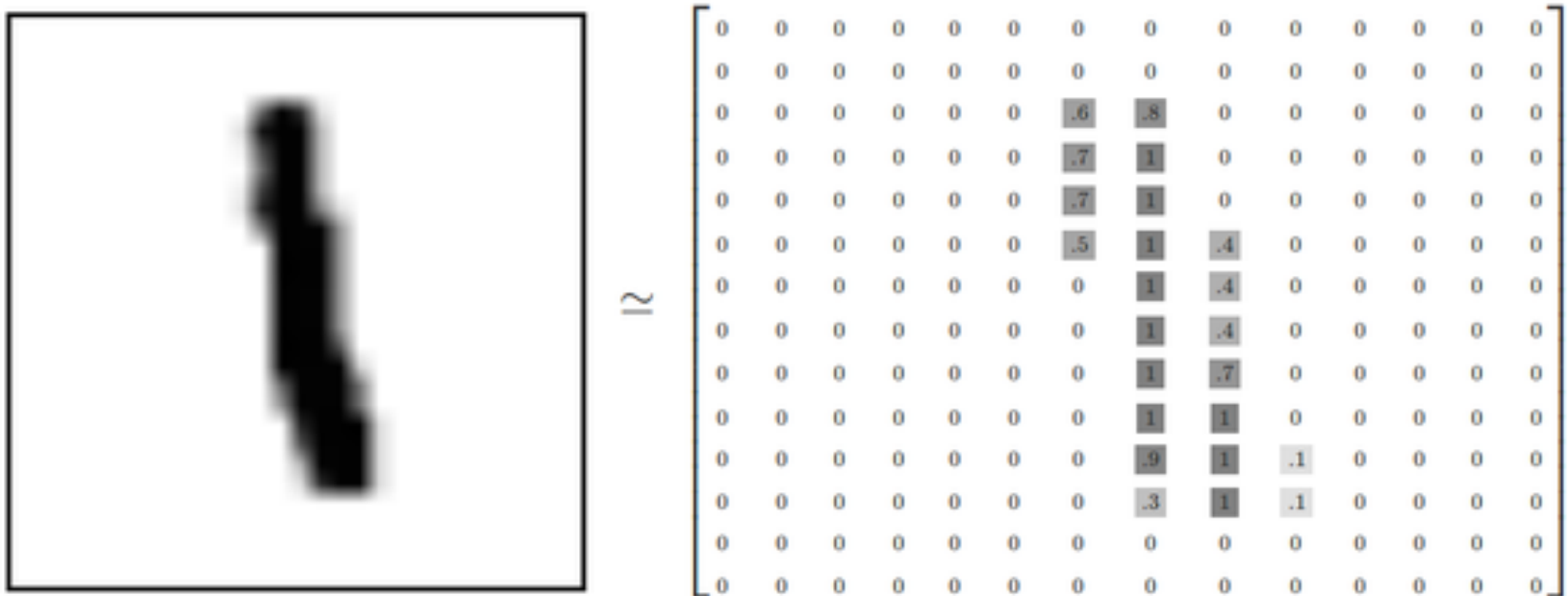


- 테스트 케이스
 - 1: loc1=(0, 0), loc2=(5, 5), answer=10
 - 2: loc1=(2, 3), loc2=(2, 3), answer=0
 - 3: loc1=(3, 5), loc2=(1, 9), answer=6

- 스칼라 (scalar): 어떤 공간에서의 값 하나
 - 예. $x = 13.93$
- 벡터 (vector): 여러 스칼라로 표현되는 것
 - 방향과 크기를 가짐
 - 예.

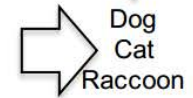
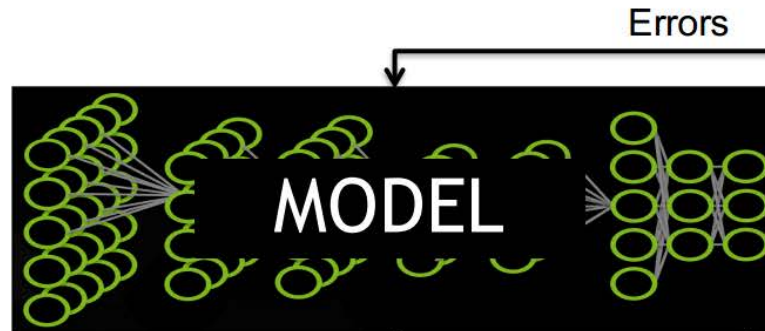
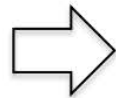


- MNIST: 필기체 숫자 데이터

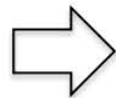


- 이미지

Train:



Deploy:

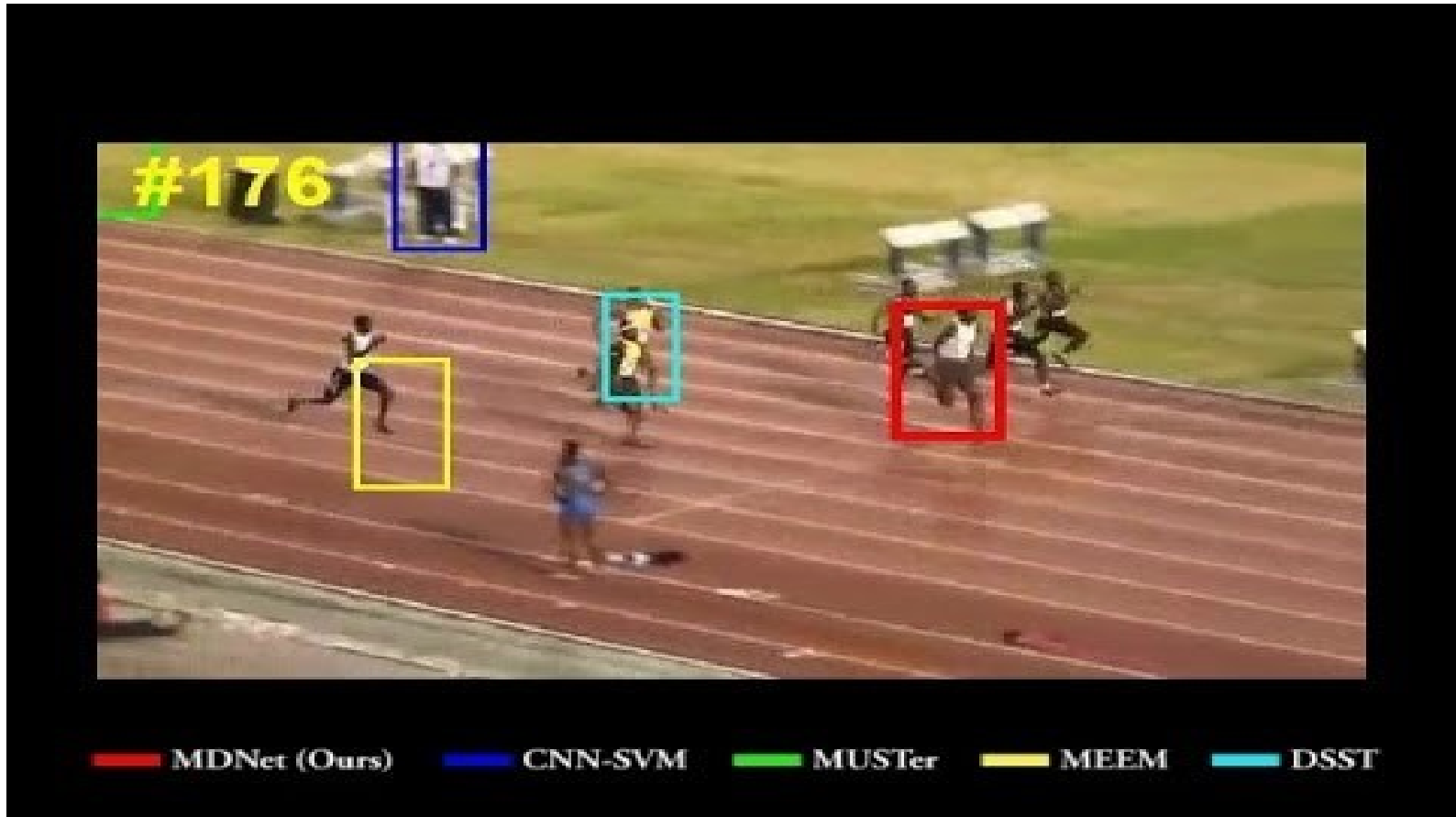


x

$f: X \rightarrow Y$

y

- 동영상



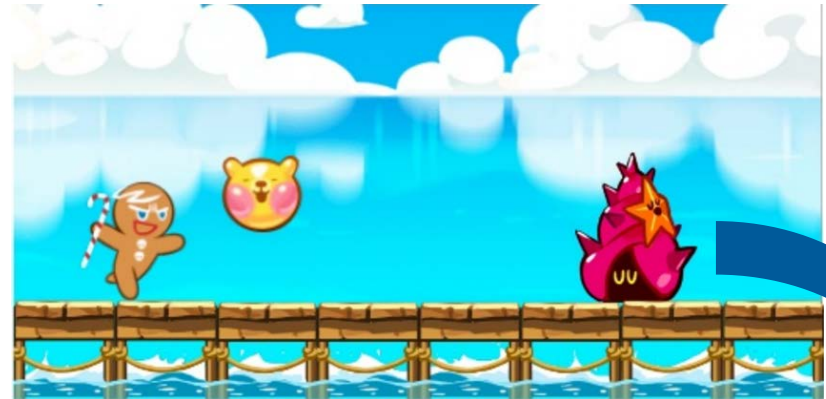
- 게임

Current Board

0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	1	0	0	0
0	-1	0	0	1	-1	1	0
0	1	0	0	1	-1	0	0
0	0	0	-1	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0
0	-1	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0

Action: 바둑알의 위치 선택

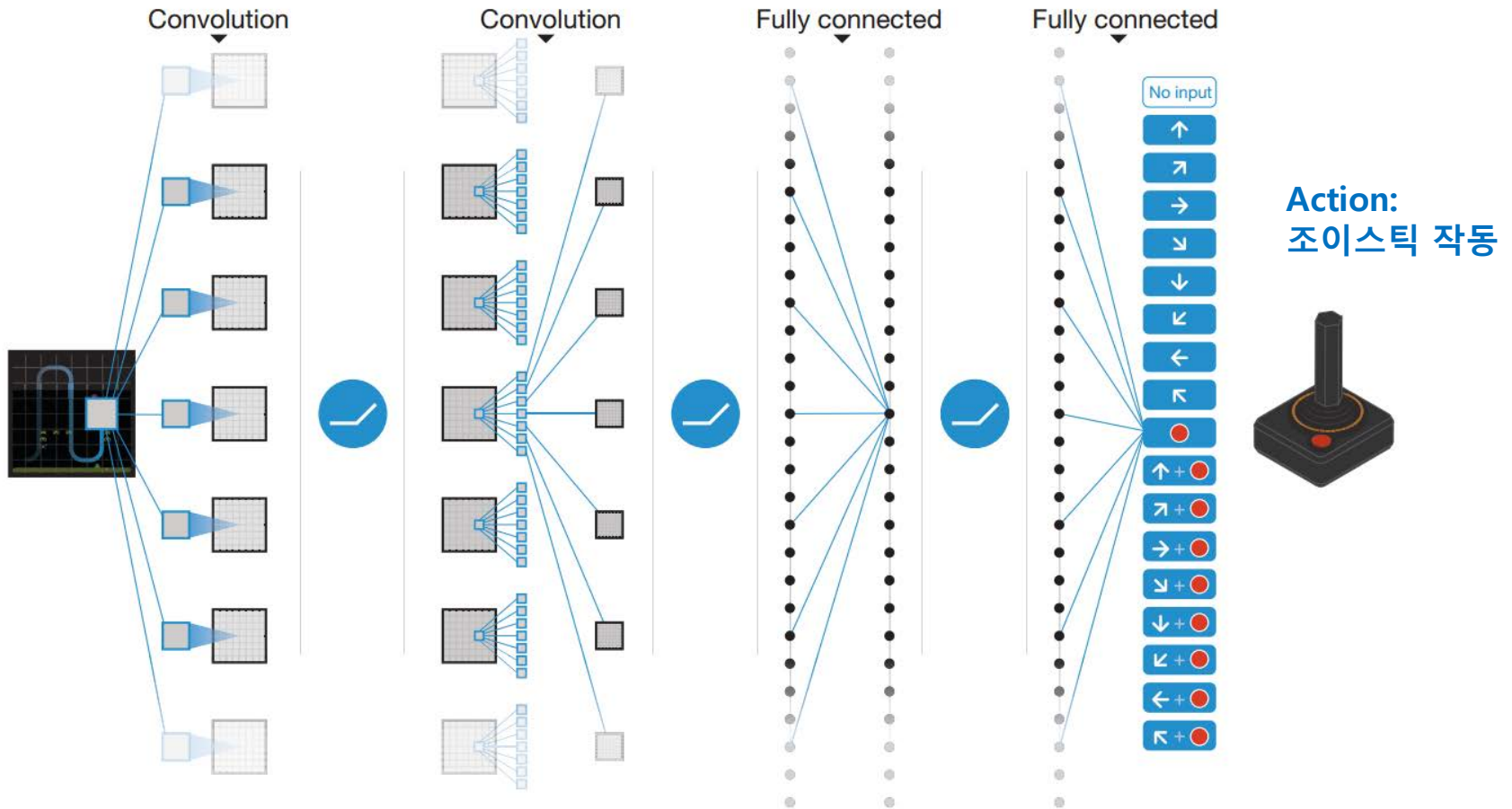
Shane Moon, How AlphaGo Works



Action: 점프, 슬라이드, 가만히

김태훈, 2016, 딥러닝과 강화 학습으로 나보다 잘하는 쿠키런 AI 구현하기, Naver DEVIEW.

- 게임



Mnih et al., Deep Q-Network, 2015

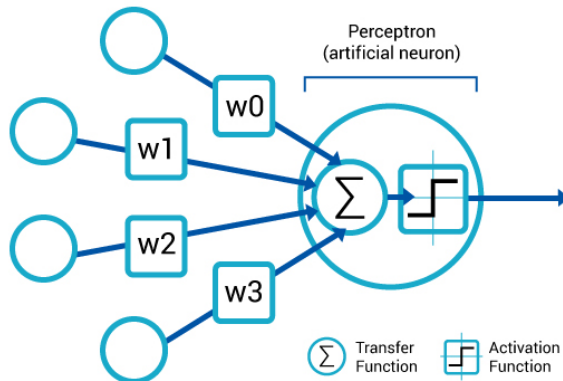
- 게임



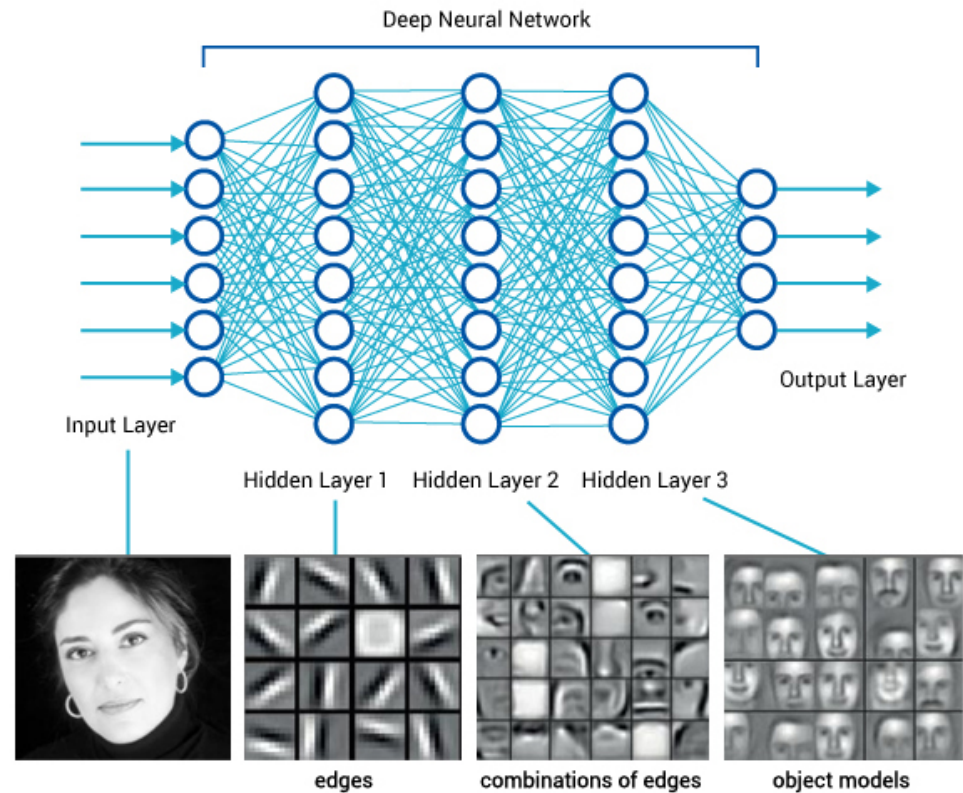
Google DeepMind's Deep Q-learning playing Atari Breakout

- Many items in AI are vectors (or matrices)

Single neuron



Deep neural network



<https://www.amax.com/blog/?p=804>

- 텍스트의 vectorization

텍스트	차원 (dimension) = 특징 (feature)				
	i	me	you	hate	love
"I love you"	1	0	1	0	1
"you hate me"	0	1	1	1	0

- Python에서의 표현 방법
 - Vector as a list: [1 0 1 0 1]
 - Vector as a dictionary: {'i':1, 'love':1, 'you':1}

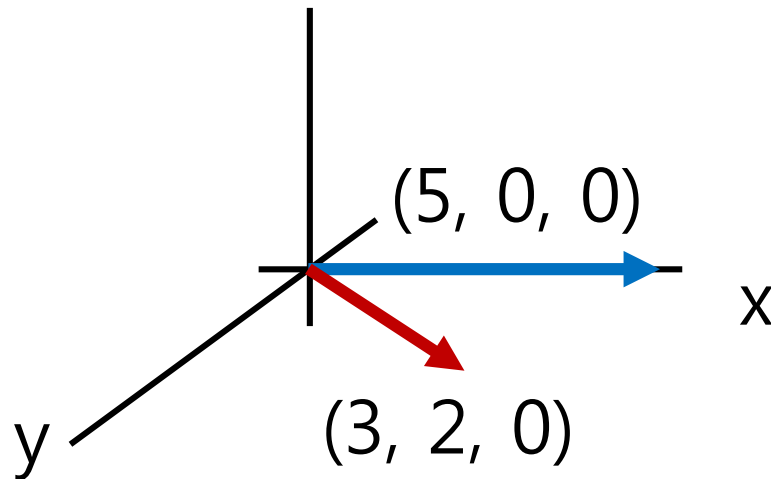
F. Vector의 Dot Product 구현

41

- Dot product (스칼라곱, 내적)을 계산하는 sparseVectorDotProduct(v1, v2) 구현

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \sum_{i=1}^n a_i b_i = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \cdots + a_n b_n$$

- 예. $(5, 0, 0) \cdot (3, 2, 0) = 5 \times 3 + 0 \times 2 + 0 \times 0 = 15$

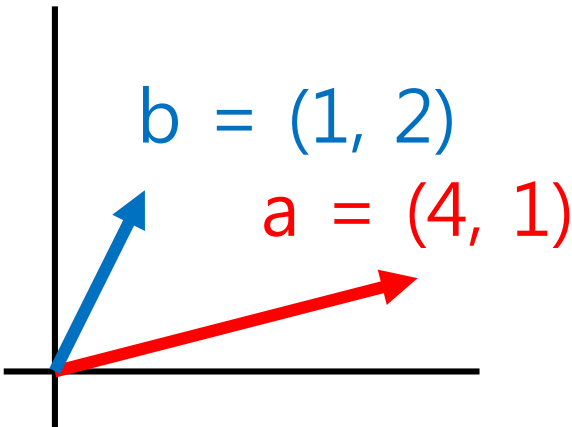


- Geometric 의미
 - Dot product와 vector의 크기를 알면 사이각을 구할 수 있다

$$\text{similarity} = \cos(\theta) = \frac{\mathbf{A} \cdot \mathbf{B}}{\|\mathbf{A}\| \|\mathbf{B}\|} = \frac{\sum_{i=1}^n A_i B_i}{\sqrt{\sum_{i=1}^n A_i^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n B_i^2}}$$

$$\begin{aligned}\cos(\theta) &= a \cdot b / (|a| |b|) \\ &= 6 / (\sqrt{4^2 + 1^2} \times \sqrt{1^2 + 2^2}) \\ &= 6 / 9.21954445... \\ &= 0.650791373...\end{aligned}$$

$$\therefore \theta = 49.398705354...'$$

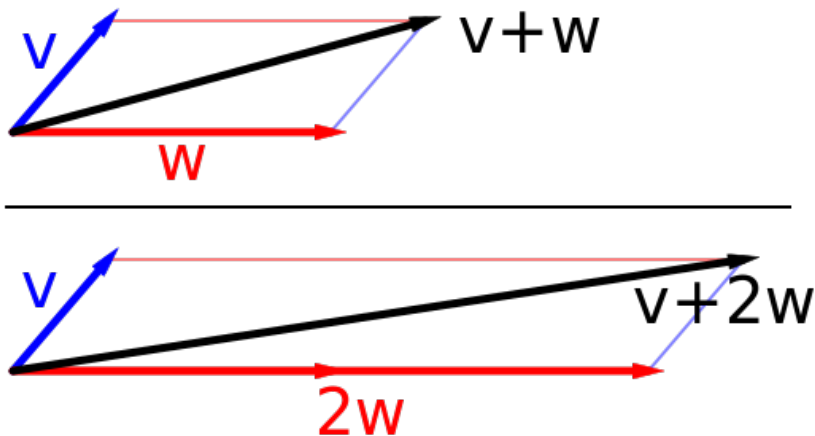


- 테스트 케이스
 - 1: $v_1=\{a:5\}$, $v_2=\{a:3, b:2\}$, $v_1 \cdot v_2 = 15$
 - 2: $v_1=\{c:5\}$, $v_2=\{a:2, b:1\}$, $v_1 \cdot v_2 = 0$
 - 3: $v_1=\{a:5, b:4\}$, $v_2=\{a:-1, b:2\}$, $v_1 \cdot v_2 = 3$

- incrementSparseVector(v1, scale, v2) 구현

- $v1 += scale * v2$

- Geometric 의미



- 테스트 케이스

- 1: $v_1=\{a:5\}$, $scale=2$, $v_2=\{a:3, b:2\}$, $answer = \{a:11, b:4\}$

1g.py 구현

- Vector 연산 사용 예
 - 감정 분석 (CH2)
 - $\phi(x_1) = \{\text{'very': 1, 'interesting': 1, 'movie': 1}\}$
 - $\phi(x_2) = \{\text{'very': 1, 'boring': 1}\}$
 - Loss function

$$\text{LOSS}_{\text{hinge}}(x, y, \mathbf{w}) = \max\{0, 1 - \underbrace{\mathbf{w} \cdot \overline{\phi(x)}}_{\text{Dot product}} y\}$$

Vectorization

Dot product

- Stochastic Gradient Descent

$$\mathbf{w} \leftarrow \underbrace{\mathbf{w} - \eta \nabla_{\mathbf{w}} \text{LOSS}_{\text{hinge}}(x, y, \mathbf{w})}_{\text{Vector의 합연산}}$$

Vector의 합연산

- Vector 연산 사용 예
 - K-means Clustering (CH2)
 - 두 Vector 간의 유사도(혹은 거리) 계산

