TRÍ TUỆ NHÂN TẠO - ITEC3413 - 2025

LAB 02

```
1 import collections
2 import math
3 from typing import Any, DefaultDict, List, Set, Tuple
```

```
2 def find_alphabetically_first_word(text:str)->str:
3
4 Cho một chuỗi |text|, trả về từ trong |text| đứng đầu theo thứ tự từ điển
5 (tức là từ sẽ đứng đầu sau khi sắp xếp). Một từ được định nghĩa bằng một tập
6 các ký tự không có khoảng trắng. Nếu chuỗi đầu vào là một chuỗi rỗng, có thể
7 trả về một chuỗi rỗng hoặc báo lỗi.
8 Ví dụ:
9 Input: "toi di hoc"
10 Ouput: "di"
12 Input: "toi thuc hanh tri tue nhan tao"
13 Output: "hanh"
14
15 # BEGIN_YOUR_CODE (our solution is 1 line of code, but don't worry if you deviate from this)
16 raise Exception("Not implemented yet")
17 # END_YOUR_CODE
```

1 print(find_alphabetically_first_word("toi thuc hanh tri tue nhan tao"))

Euclidean distance

2D Euclidean distance

$$d = \sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2}$$

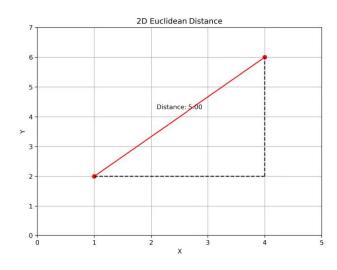
$$d = \sqrt{(4-1)^2 + (6-2)^2}$$

$$= \sqrt{3^2 + 4^2}$$

$$= \sqrt{9+16}$$

$$= \sqrt{25}$$

$$= 5$$



```
2 def euclidean_distance(loc1: Position, loc2: Position) -> float:
3
    Viết hàm trả về khoảng cách Euclidean giữa hai vị trí (loc1 và loc2), trong
4
5
     đó vị trí (locations) là một cặp số (ví dụ: (3, 5)).
6
7
    # BEGIN_YOUR_CODE (our solution is 1 line of code, but don't worry if you deviate from this)
8
     raise Exception("Not implemented yet")
9
     # END_YOUR_CODE
1 \log 1 = (1, 2)
2 \log 2 = (4, 6)
3 print(euclidean_distance(loc1, loc2))
```

Manhattan Distance

For 2-dimensional vectors:

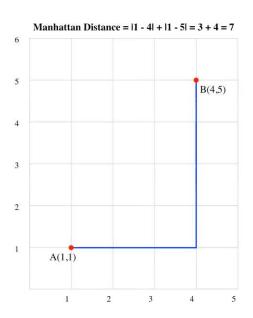
Manhattan distance = $|x_1 - x_2| + |y_1 - y_2|$

For 3-dimensional vectors:

Manhattan distance = $|x_1 - x_2| + |y_1 - y_2| + |z_1 - z_2|$

General formula for n-dimensional vectors:

Manhattan distance = $|x_1 - x_2| + |y_1 - y_2| + ... + |v_{n1} - v_{n2}|$



```
2 def manhattan_distance(loc1: Position, loc2: Position) -> float:
 3
 4
      Viết hàm trả về khoảng cách Euclidean giữa hai vị trí (loc1 và loc2), trong
 5
      đó vị trí (locations) là một cặp số (ví dụ: (3, 5)).
 6
 7
     # BEGIN YOUR CODE (our solution is 1 line of code, but don't worry if you deviate from this)
 8
   raise Exception("Not implemented yet")
 9
      # END_YOUR_CODE
 1 \log 1 = (1, 1)
 2 \log 2 = (4, 5)
 3 print(manhattan_distance(loc1, loc2))
3 def sparse_vector_dot_product(v1: collections.defaultdict, v2: collections.defaultdict) -> float:
 4
 5
      Cho hai vectors thưa (vectors mà hầu hết các phần tử là 0 - zeros): v1 và v2.
 6
      Mỗi vector được biểu diễn bởi collections.defaultdict(float). Hãy tính tính
 7
      vô hướng (dot product) của hai vectors đã cho.
 8
 9
    # BEGIN_YOUR_CODE (our solution is 1 line of code, but don't worry if you deviate from this)
10 raise Exception("Not implemented yet")
# END_YOUR_CODE
1 v1 = collections.defaultdict(float, {'a':5, 'b':7})
2 v2 = collections.defaultdict(float, {'b':2, 'c': 4, 'd': 3})
 4 print(sparse_vector_dot_product(v1, v2))
→ defaultdict(<class 'float'>, {})
3 def increment_sparse_vector(v1: collections.defaultdict, scale: float,
 4
                           v2: collections.defaultdict,
 5 ) -> None:
 7
      Cho hai vectors thưa: v1 và v2, thực hiện v1 += scale * v2.
 8
     Nếu scale = 0 (zero), bạn được phép sửa đổi v1 để bao gồm các khóa bổ sung
     trong v2, hoặc không thêm khóa mới nào cả.
 9
10
# BEGIN_YOUR_CODE (our solution is 2 lines of code, but don't worry if you deviate from this)
12 raise Exception("Not implemented yet")
13 # END_YOUR_CODE
1 v1 = collections.defaultdict(float, {'a': 5})
 2 v2 = collections.defaultdict(float, {'b': 2, 'a': 3})
```

4 increment_sparse_vector(v1, 2, v2)

```
8    raise Exception("Not implemented yet")
9    # END_YOUR_CODE

1 print(find_nonsingleton_words('con duong nay se dan den nha may duong'))
```

1 Start coding or generate with AI.