



# ML Day10

## ▼ Standardization(5)

```

1  # Standardization(5)
2
3  scores = [[10, 15, 20], [20, 25, 30], [30, 35, 40], [40, 45, 50]]
4
5  n_student = len(scores)
6  n_class = len(scores[0])
7
8  class_score_sums = []
9  class_score_square_sums = []
10
11  class_score_means = []
12
13  class_score_variances = []
14  class_score_stds = []
15
16  for _ in range(n_class):
17      class_score_sums.append(0)
18      class_score_square_sums.append(0)
19
20
21  for student_scores in scores:
22      for class_idx in range(n_class):
23          class_score_sums[class_idx] += student_scores[class_idx]
24          class_score_square_sums[class_idx] += student_scores[class_idx]**2
25
26      for class_idx in range(n_class):
27          class_score_means.append(class_score_sums[class_idx] / n_student)
28
29  for class_idx in range(n_class):
30      mos = class_score_square_sums[class_idx] / n_student
31      som = (class_score_sums[class_idx] / n_student)**2
32
33      variance = mos - som
34      std = variance**0.5
35
36      class_score_variances.append(variance)
37      class_score_stds.append(std)
38  print("standard deviations:", class_score_stds)

```

```

40 for student_idx in range(n_student):
41     for class_idx in range(n_class):
42         score = scores[student_idx][class_idx]
43         mean = class_score_means[class_idx]
44         std = class_score_stds[class_idx]
45
46         scores[student_idx][class_idx] = (score - mean)/std
47
48     print(scores)
49
50     class_score_sums = []
51     class_score_square_sums = []
52
53     class_score_means = []
54
55     class_score_variances = []
56     class_score_stds = []
57
58     for _ in range(n_class):
59         class_score_sums.append(0)
60         class_score_square_sums.append(0)
61
62     for student_scores in scores:
63         for class_idx in range(n_class):
64             class_score_sums[class_idx] += student_scores[class_idx]
65             class_score_square_sums[class_idx] += student_scores[class_idx]**2
66
67
68     for class_idx in range(n_class):
69         mos = class_score_square_sums[class_idx] / n_student
70         som = (class_score_sums[class_idx] / n_student)**2
71
72         variance = mos - som
73         std = variance**0.5
74
75         class_score_variances.append(variance)
76         class_score_stds.append(std)
77
78     print("standard deviations:", class_score_stds)

```

▼ [21]: student\_scores 변수로 scores list를 for구문으로 돌면서, 다시 class\_idx 변수로 n\_class만큼 for구문을 돌며 class\_score\_sums list의 각 과목에 해당하는 인덱스 위치에 학생들의 과목 점수(student\_scores[class\_idx])를 합산하여 준다. 또한 각 학생의 과목 점수의 제곱을 한 값 계속 더해주어 class\_score\_square\_sums에 대입

▼ [26]: 과목의 인덱스값(class\_idx)으로 n\_class만큼 for구문을 돌며 과목의 index에 해당하는 과목 점수의 평균을 class\_score\_means에 append

```
standard deviations: [11.180339887498949, 11.180339887498949, 11.180339887498949]  
[[-1.3416407864998738, -1.3416407864998738, -1.3416407864998738], [-0.4472135954999579, -0.4472135954999579, -0.4472135954999579], [0.4472135954999579, 0.4472135954999579, 0.4472135954999579]]  
standard deviations: [1.0, 1.0, 1.0]
```

### ▼ Hadamard Product(5)

```
1      # Hadamard Product(5)  
2  
3      vectors = [[1, 11, 21],  
4                  [2, 12, 22],  
5                  [3, 13, 23],  
6                  [4, 14, 24]]  
7      h_prod = []  
8      for dim_data in vectors:  
9          dim_prod = 1  
10         for dim_val in dim_data:  
11             dim_prod *= dim_val  
12         h_prod.append(dim_prod)  
13  
14     print(h_prod)
```

▼ [9]: dim\_data = vectors[index], dim\_val = vectors[index][index]

▼ dim\_prod = 1은 아래 for구문에서 곱하여 주기 위하여 시작값을 1로 주었다.  
dim\_prod는 1\*11\*21, 2\*12\*22, 3\*13\*23, 4\*14\*24 값이 들어간다.

```
[231, 528, 897, 1344]
```

### ▼ Vector Norm(4)

```

1      # Vector Norm(4)
2
3      vectors = [[1, 11, 21],
4                  [2, 12, 22],
5                  [3, 13, 23],
6                  [4, 14, 24]]
7      n_vector = len(vectors[0])
8      v_norms = []
9
10     for _ in range(n_vector):
11         v_norms.append(0)
12     print(v_norms)
13
14     for dim_data in vectors:
15         for dim_idx in range(n_vector):
16             v_norms[dim_idx] += dim_data[dim_idx]**2
17     print(v_norms)
18
19     for vec_idx in range(n_vector):
20         v_norms[vec_idx] **= 0.5
21     print(v_norms)

```

- ▼ [10]: n\_vector(3)의 길이만큼 for구문을 돌며 v\_norms에 0을 append
- ▼ [14]: vectors의 길이(4)만큼 for구문을 돌면서 다시 안에 for구문으로 n\_vector만큼 각 dim\_idx에 해당하는 값의 제곱을 합산하여 v\_norms[dim\_idx]에 대입.
- ▼ [19]: for 구문을 돌며 n\_vector만큼 v\_norms[vec\_idx]\*\*0.5한 값을 다시 대입해준다.

```

[0, 0, 0]
[30, 630, 2030]
[5.477225575051661, 25.099800796022265, 45.05552130427524]

```

## ▼ Making Unit Vectors(4)

```

1      # Making Unit Vectors(4)
2
3      vectors = [[1, 11, 21],
4                  [2, 12, 22],
5                  [3, 13, 23],
6                  [4, 14, 24]]
7
8      n_vector = len(vectors[0])
9      v_norms = []
10
11     for _ in range(n_vector):
12         v_norms.append(0)
13
14     for dim_data in vectors:
15         for dim_idx in range(n_vector):
16             v_norms[dim_idx] += dim_data[dim_idx]**2
17
18     for vec_idx in range(n_vector):
19         v_norms[vec_idx] **= 0.5
20     print(v_norms)
21     n_dim = len(vectors)
22     n_vector = len(vectors[0])
23
24     for dim_idx in range(n_dim):
25         for vec_idx in range(n_vector):
26             vectors[dim_idx][vec_idx] /= v_norms[vec_idx]
27
28     n_vector = len(vectors[0])
29     v_norms = []
30
31     for _ in range(n_vector):
32         v_norms.append(0)
33
34     for dim_data in vectors:
35         for dim_idx in range(n_vector):
36             v_norms[dim_idx] += dim_data[dim_idx]**2
37
38     for vec_idx in range(n_vector):
39         v_norms[vec_idx] **= 0.5
40     print(v_norms)

```

▼ [11]: v\_norms list에 for구문을 돌려 n\_vector만큼의 0을 append해줌

- ▼ [14]: vectors의 길이(4)만큼 for문을 돌리고 그 안에 for문을 n\_vector의 길이만큼 돌려 각 dim\_inx에 해당하는 dim\_data 들의 제곱을 합산하여 v\_norms list에 해당하는 index위치에 값을 대입
- ▼ [18]: n\_vector만큼 for문을 돌려 v\_norms의 각 index위치의 값들을 0.5제곱(루트를 씌운 값)해준다.
- ▼ [24]: n\_dim(=len(vectors))길이 만큼 for문 안에 n\_vector만큼 for문을 돌려 vectors의 같은 dim\_idx, vec\_idx의 위치하는 값을 v\_norms[vec\_idx]로 나뉜다.
- ▼ [28~]: 다시 v\_norms를 구해준다.

```
[5.477225575051661, 25.099800796022265, 45.05552130427524]
[0.9999999999999999, 1.0, 1.0]
```

#### ▼ Dot Product(4)

```
1      # Dot Product(4)
2
3      vectors = [[1, 11],
4                  [2, 12],
5                  [3, 13],
6                  [4, 14]]
7
8      d_prod = 0
9      for dim_data in vectors:
10         d_prod += dim_data[0]*dim_data[1]
11     print("dot product:", d_prod)
```

- ▼ [8]: d\_prod의 시작 값을 0으로 지정
- ▼ [9]: vectors의 길이만큼(4) dim\_data[0], dim\_data[1]를 곱한 결과를 d\_prod에 합산하여 준다.

```
dot product: 130
```

#### ▼ Euclidean distance(4)

```
1      # Euclidean Distance(4)
2
3      vectors = [[1, 11],
4                  [2, 12],
5                  [3, 13],
6                  [4, 14]]
7      e_distance = 0
8
9      for dim_data in vectors:
10         diff = dim_data[0] - dim_data[1]
11         diff_square = diff**2
12
13         e_distance += diff_square
14
15     e_distance **= 0.5
16     print("Euclidean distance:", e_distance)
```

▼ [9]: vectors의 길이만큼(4) for문을 돌며, dim\_data[0] - dim\_data[1] 값들을 vectors의 index순서대로 diff 변수에 대입. 또한 diff의 제곱을 diff\_square에 대입.

▼ [13]: 위에서 나온 diff\_square값들을 합산하여 e\_distance에 대입한다.

▼ [15]: e\_distance의 0.5 제곱(루트를 씌운 값) = e\_distance

```
Euclidean distance: 20.0
```

#### ▼ 과목별 최고점, 최우수 학생 구하기



```

1      # 과목별 최고점, 최우수 학생 구하기
2
3      scores = [[10, 40, 20],
4                 [50, 20, 60],
5                 [70, 40, 30],
6                 [30, 80, 40]]
7
8      n_student = len(scores)
9      n_class = len(scores[0])
10
11     M_classes = scores[0]
12     M_idx_classes = []
13
14     for _ in range(n_class):
15         M_idx_classes.append(0)
16
17     for student_idx in range(n_student):
18         student_scores = scores[student_idx]
19
20         for class_idx in range(n_class):
21             score = student_scores[class_idx]
22             if score > M_classes[class_idx]:
23                 M_classes[class_idx] = score
24                 M_idx_classes[class_idx] = student_idx
25
26     print("Max scores:", M_classes)
27     print("Max score indices:", M_idx_classes)

```

▼ [14]: n\_class의 길이만큼 for문으로 비어 있었던 M\_idx\_classes에 0을 append

▼ [17]: n\_student만큼 student\_scores = scores[student\_idx]로 지정하고 for문을 돌린다. for문 안에 for문으로 n\_class만큼 돌면서 score는 student\_scores[class\_idx]일 때 score가 M\_classes[class\_idx]보다 클 경우, M\_classes[class\_idx] = score가 되고 M\_idx\_classes[class\_idx]는 student\_idx가 된다. → 과목 별 최고 점(M\_classes)과 최고 점을 가진 학생(M\_idx\_classes)을 구한다.

```

Max scores: [70, 80, 60]
Max score indices: [2, 3, 1]

```

## ▼ One-hot Encoding

```
1      # One-hot Encoding
2
3      labels = [0, 1, 2, 1, 0, 3]
4
5      n_label = len(labels)
6      n_class = 0
7      for label in labels:
8          if label > n_class:
9              n_class = label
10         n_class += 1
11
12         one_hot_mat = []
13         for label in labels:
14             one_hot_vec = []
15             for _ in range(n_class):
16                 one_hot_vec.append(0)
17             one_hot_vec[label] = 1
18             one_hot_mat.append(one_hot_vec)
19
20         print(one_hot_mat)
```

▼ [7]: labels list 길이만큼을 for문으로 돌면서 label이 n\_class(시작값=0)보다 크면 n\_class = label이 된다. 1번의 for문이 끝날때마다 +1씩 해준다.

▼ [10]: for문을 돌고 나온 n\_class = 3이므로 n\_class +=1 은 n\_class = 4가 된다.

▼ [12]: 비어있는 one\_hot\_mat list를 만든다.

▼ [13]: labels길이 만큼 for문을 돌며 one\_hot\_vec의 빈 list를 만들고 다시 그 안에서 n\_class길이만큼의 for문을 돌며 one\_hot\_vec에 0값을 추가해준 후 one\_hot\_vec list의 labels의 label index 위치가 1로 변경된다. 즉 for문을 돌며 labels의 label index위치가 1로 변경되고 나머지는 0으로 바뀐 one\_hot\_vec list가 one\_hot\_mat list에 append된다.

```
[[1, 0, 0, 0], [0, 1, 0, 0], [0, 0, 1, 0], [0, 1, 0, 0], [1, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 1]]
```

## ▼ Accuracy 구하기(2)

```

1      # Accuracy 구하기(2)
2
3      predictions = [[1, 0, 0, 0], [0, 0, 1, 0],
4                     [0, 0, 1, 0], [1, 0, 0, 0],
5                     [1, 0, 0, 0], [0, 0, 0, 1]]
6      labels = [0, 1, 2, 1, 0, 3]
7
8      n_label = len(labels)
9      n_class = 0
10     for label in labels:
11         if label > n_class:
12             n_class = label
13     n_class += 1
14
15     one_hot_mat = []
16     for label in labels:
17         one_hot_vec = []
18         for _ in range(n_class):
19             one_hot_vec.append(0)
20         one_hot_vec[label] = 1
21     one_hot_mat.append(one_hot_vec)
22
23     n_pred = len(predictions)
24     n_class = len(predictions[0])
25     accuracy = 0
26     for pred_idx in range(n_pred):
27         prediction = predictions[pred_idx]
28         label = one_hot_mat[pred_idx]
29
30         correct_cnt = 0
31         for class_idx in range(n_class):
32             if prediction[class_idx] == label[class_idx]:
33                 correct_cnt += 1
34
35             if correct_cnt == n_class:
36                 accuracy += 1
37
38     accuracy /= n_pred
39     print("accuracy:", accuracy)

```

▼ [~21]: One-hot Encoding을 한 후

▼ [23]: n\_pred = predictions의 길이, n\_class = predictions[0]의 길이, accuracy 시작값을 0으로 지정

▼ [26]: n\_pred 길이 만큼 for문을 돌며 prediction 은 predictions[pred\_idx], label = one\_hot\_mat[pred\_idx]로 대입된다.

```
accuracy: 0.6666666666666666
```