

- ▶ Scaricare da ‘*Virtuale*’ la risorsa Esercitazione:
 - ▶ Dentro sarà possibile trovarvi lo script python «*metrics.py*».

Esercitazione

- Il contenuto sarà il seguente:

```
metrics.py > ...
1  import sys
2  import torch
3  import numpy as np
4
5  from sklearn.metrics import ConfusionMatrixDisplay
6
7  ▶ Launch TensorBoard Session
8  from torch.utils.tensorboard import SummaryWriter
9
10 torch.manual_seed(42)
11 np.random.seed(42)
12
13 class Metrics():
14
15 > def __init__(self, classes : List[str], real_y: np.array, pred_y: np.array) -> None: ...
16
17     # Calcola la matrice di confusione fra le classi.
18 > def compute_confusion_matrix(self) -> None: ...
19
20     # Calcola l'accuracy sulla confusion matrix.
21 > def accuracy(self) -> float: ...
22
23     # Calcola la recall per la classe indicata.
24 > def recall(self, class_id: int) -> float: ...
25
26     # Calcola la precision per la classe indicata.
27 > def precision(self, class_id: int) -> float: ...
28
29     # Calcola l'f1-score per la classe indicata.
30 > def f1_score(self, class_id: int) -> float: ...
31
32     # Calcola il numero di campioni veri per la classe indicata.
33 > def support(self, class_id: int) -> int: ...
34
35     # Mostra un report di tutte le informazioni.
36 > def report(self) -> None: ...
37
38     # Verifica se l'indice classe e' valido.
39 > def __valid_class_id(self, class_id: int) -> bool: ...
40
41 if __name__ == '__main__':
42     num_data = 20
43     classes = ['circle', 'square', 'triangle']
44
45     real_y = np.random.randint(0, len(classes), num_data)
46     pred_y = np.random.randint(0, len(classes), num_data)
47
48     mt = Metrics(classes, real_y, pred_y)
49     mt.report()
```

Esercitazione

- ▶ Aggiungere alla classe *Metrics* il metodo *get_confusion_matrix_figure* il quale dovrà:
 - ▶ Verificare se la confusion matrix è già stata calcolata.
 - ▶ Se non è stata calcolata, calcolarla.
 - ▶ Utilizzare *ConfusionMatrixDisplay* della libreria *scikit-learn* per ottenere un display della matrice.
 - ▶ Ottenere dal display un plot e assegnarlo ad una variabile.
 - ▶ Restituire la 'figure' del plot.

Esercitazione

- Completato il metodo, aggiornare `__main__` nel seguente modo:

```
140 if __name__ == '__main__':
141
142     num_data = 20
143     classes = ['circle', 'square', 'triangle']
144
145     real_y = np.random.randint(0, len(classes), num_data)
146     pred_y = np.random.randint(0, len(classes), num_data)
147
148     mt = Metrics(classes, real_y, pred_y)
149     mt.report()
150
151     writer = SummaryWriter()
152
153     # The following line is commented out
154     # writer.add_text('Training Loss', loss, 0)
155
156     writer.flush()
157     writer.close()
158
```

Esercitazione

- ▶ Completare il contenuto ‘sfocato’ al fine di:
 - ▶ Ottenere la *figure* della confusion matrix.
 - ▶ Loggare la *figure* nella TensorBoard.

Esercitazione

- ▶ Al termine:
 - ▶ Eseguire lo script.
 - ▶ Aprire una sessione TensorBoard.
 - ▶ Verificare il caricamento della *figure*.

Esercitazione

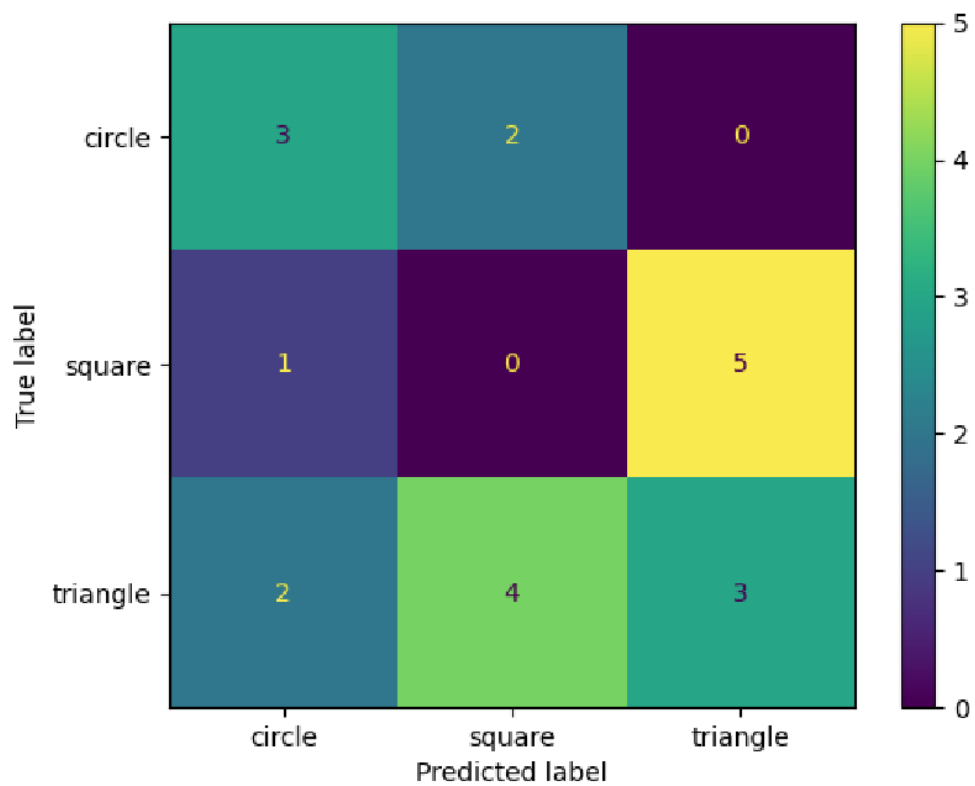
🔍 Filter tags (regular expressions supported)

My confusion matrix

My confusion matrix
step 0

May10_11-08-05_NTB379

Fri May 10 2024 11:08:05 GMT+0200 (Ora legale dell'Europa centrale)



Esercitazione