Cel laboratorium

Celem laboratorium była poprawa zaimplementowanych 3 wybranych biegunowych deskryptorów kształtu przedstawionych na wykładzie przez prowadzącego.

Przebieg laboratorium

Prowadzący przedstawiał biegunowe deskryptory kształtu, z których należało wybrać 3 dowolne, a następnie je zaimplementować. Ich działanie należało przetestować za pomocą porównania odległości euklidesowych wyniki pomiędzy nauczonymi deskryptorami a testowymi. Z obrazów z każdej klasy wybrano 5 obrazów uczących oraz 5 obrazów testowych.

Do zaimplementowania prostych deskryptorów wykorzystano język Python. Zaimplementowano 3 poniższe biegunowe deskryptory:

- CDP
- LogPol,
- Centroid PDH.

Do ich przetestowania wykorzystano implementację klasyfikatora sieci neuronowej z biblioteki sklearn.

Wybrane numery obrazów z każdej klasy:

```
representative_images_number: dict = {
    'gambles-quail': [6, 9, 10, 2, 1],
    'glossy-ibis': [10, 9, 8, 2, 3],
    'greator-sage-grous': [5, 6, 9, 10, 8],
    'hooded-merganser': [1, 2, 5, 9, 4],
    'indian-vulture': [4, 2, 6, 8, 9],
    'jabiru': [1, 6, 7, 10, 5],
    'king-eider': [8, 2, 5, 7, 6],
    'long-eared-owl': [4, 3, 1, 8, 9],
    'tit-mouse': [8, 5, 6, 10, 1],
    'touchan': [6, 2, 1, 10, 9],
}
```

Kod programu

Do implementacji deskryptorów stworzono abstrakcyjną klasę deskryptora:

```
class AbstractDescriptor(ABC):
    def __init__(self):
        self.points_count: int = ...

@abstractmethod
    def descript_image(self, image: np.array) -> AbstractDescriptor:
        ...

@abstractmethod
    def calc_distance_to_other_descriptor(self, descriptor: AbstractDescriptor) ->
float:
        ...
```

Klasa deskryptora biegunowego CDP:

```
class CDP(AbstractDescriptor):
    def __init__(self, points_count: int = 200):
        super().__init__()
        self.points_count: int = points_count

        self.centroid = None
        self.distances = None

def descript_image(self, image: np.array) -> CDP:
        points = self._find_contour_points(image)
        self.centroid = self._calc_centroid(points)
        self.distances = self._calc_distances_to_centroid(points)
        self.distances = self._select_points_from_array(self.distances)

        return self

def calc_distance_to_other_descriptor(self, descriptor: CDP) -> float:
        distances = self.distances - descriptor.distances
        distances = np.sqrt(distances ** 2)

        return np.mean(distances)

def _calc_centroid(self, points: np.array) -> np.array:
        y_sum = np.sum(points[:, 0])
        x_sum = np.sum(points[:, 1])
```

```
return np.array([x_sum / points.size, y_sum / points.size])

def __calc_distances_to_centroid(self, points: np.array) -> np.array:
    distances = np.empty(points.shape[0])

for point_iter, point in enumerate(points):
    distances[point_iter] = self.__calc_distance_to_centroid(point)

return distances

def __calc_distance_to_centroid(self, point: np.array) -> float:
    return np.sqrt((point[1] - self.centroid[1]) ** 2 + (point[0] -
self.centroid[0]) ** 2)
```

Klasa deskryptora biegunowego LogPol:

```
class LogPol(AbstractDescriptor):
      self.points count: int = points count
      self.centroid = None
  def descript image(self, image: np.array) -> LogPol:
      self.p, self.w = self.__calc_distances_to_centroid(points)
  def calc_distance_to_other_descriptor(self, descriptor: LogPol) -> float:
      distances_w = np.sqrt((self.p - descriptor.w) ** 2)
      return np.sqrt((np.mean(distances p) - np.mean(distances w)) ** 2)
      y sum = np.sum(points[:, 0])
      x sum = np.sum(points[:, 1])
      return np.array([x_sum / points.size, y_sum / points.size])
      p = np.empty(points.shape[0])
      w = np.empty(points.shape[0])
```

```
p[point_iter] = self.__calc_p_for_point(point)
return np.log(np.sqrt((point[1] - self.centroid[1]) ** 2 + (point[0] -
return np.arctan((point[0] - self.centroid[0]) / (point[1] -
```

Klasa deskryptora biegunowego Centroid PDH:

```
class CentroidPDH(AbstractDescriptor):
      self.points count: int = points count # r in PDH terminology
       self.centroid = None
       self.h = None
      pi = self. calc p(points)
          oi[oi iter] = np.floor(oi val) if oi val - np.floor(oi val) < 0.5 else
np.ceil(oi val)
  def calc distance to other descriptor(self, descriptor: CentroidPDH) -> float:
           return np.mean(self.h)
      distances = self.h[:descriptor.h.shape[0]] - descriptor.h
       return np.mean(distances)
       y sum = np.sum(points[:, 0])
       x_sum = np.sum(points[:, 1])
```

```
return np.array([x_sum / points.size, y_sum / points.size])
       o = np.empty(points.shape[0])
          o[point_iter] = np.arctan((point[0] - self.centroid[0]) / (point[1] -
       for centroid iter, centroid val in enumerate(self.centroid):
       uniques oi = np.unique(oi)
      buckets = np.empty(uniques_oi.size, dtype=object)
      buckets[...] = [[] for _ in range(buckets.shape[0])]
          bucket number = np.where(uniques oi == oi val)[0][0]
       return np.array(list(map(lambda pi list: np.max(pi list), buckets)))
      max_val = np.max(vector)
       lk = np.empty(pk.size)
           lk[pk_iter] = self.points_count if pk_val == 1 else
np.floor(self.points_count * pk_val)
       h = np.empty(lk.size)
```

```
h[lk_iter] = 1 if lk_iter == lk_val else 0
```

Rezultaty

[score
:	:
CDP	42.0000%
LogPol	10.0000%
CentroidPDH	8.0000%

	class CDP	LogPol	CentroidPDH	score	١
: -	: :	- :	- :	:	-
0	1 60.0000%	0.0000%	80.0000%	46.6667%	I
1	2 80.0000%	0.0000%	0.0000%	26.6667%	١
2	3 80.0000%	100.0000%	0.0000%	60.0000%	١
3	4 20.0000%	0.0000%	0.0000%	6.6667%	I
4	5 20.0000%	0.0000%	0.0000%	6.6667%	I
5	6 0.0000%	0.0000%	0.0000%	0.0000%	١
6	7 0.0000%	0.0000%	0.0000%	0.0000%	I
7	8 80.0000%	0.0000%	0.0000%	26.6667%	I
8	9 60.0000%	0.0000%	0.0000%	20.0000%	I
9	10 20.0000%	0.0000%	0.0000%	6.6667%	