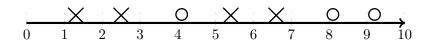
- 1. Jakie są zalety nauczenia się funkcji f(x) w stosunku do zaimplementowania jej samodzielnie np. w Python. Dla jakich problemów/funkcji uczenie się funkcji jest korzystne, a dla jakich nie?
- 2. Jakie są wady i zalety rozwiązań korzystających z uczenia maszynowego?
- 3. Zaproponuj co najmniej 5 cech dla klasyfikatora filtrującego wiadomości e-mail (SPAM/¬SPAM).
- 4. Czy potrafisz podać kilka własności dobrej cechy? Spróbuj odnieść się do poniższych przykładów cech zaprojektowanych dla klasyfikatora kandydatów na studia:
  - student\_id = 299616
  - specjalizacja = SI
  - wiek studenta zakodowany jako ciąg 8 zmiennych binarnych, systemem dwójkowym
  - wynik z rozmowy kwalifikacyjnej = -1 (jeśli do niej nie przystąpiono, w przeciwnym wypadku wynik)
  - L.p. na liście kandydatów = 12
- 5. Odpowiedz na poniższe pytania wykorzystując poniższy zbiór danych do klasyfikacji binarnej (klasy:  $\times$ ,  $\circ$ ) z jedną cechą x oraz zakładając następującą klasę hipotez

$$\mathcal{H} = \{ \times \text{ if } x < t \text{ else } \circ : t \in \mathbb{R} \} \cup \{ \times \text{ if } x > t \text{ else } \circ : t \in \mathbb{R} \}$$



- (a) Który klasyfikator zostanie wybrany zgodnie z zasadą ERM i błędu zero-jedynkowego?
- (b) W jaki sposób można zaimplementować algorytm wybierający klasyfikator zgodny z ERM dla tej klasy hipotez?
- (c) Jak wyglądałoby rozszerzenie tego problemu i algorytmu dla zbioru z dwoma cechami?
- (d) Oszacuj złożoność obliczeniową zaproponowanego rozwiązania.
- 6. Rozważmy problem klasyfikacji binarnej ze skończoną klasą hipotez  $\mathcal{H}$  i założeniem że funkcja f, której chcemy się nauczyć należy do tej klasy hipotez  $f \in \mathcal{H}$ . W takim wypadku jest możliwe użycie następującego algorytmu uczącego:
  - (i) Odczytaj kolejny przykład uczący  $(x_i, y_i)$
  - (ii) Wyeliminuj z  $\mathcal{H}$  wszystkie hipotezy h takie że  $h(x_i) \neq y_i$
  - (iii) Powtarzaj powyższe dwa punkty, a na końcu wybierz dowolną hipoteze która pozostała w H.

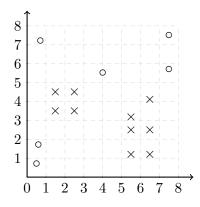
Odpowiedz na poniższe pytania:

- (a) Zakładając n-elementowy zbiór niezależnych danych uczących, podaj wzór na prawdopodobieństwo że w ostatecznym zbiorze  $\mathcal H$  będzie hipoteza z błędem klasyfikacji większym niż  $\epsilon \in [0,1]$ . (Innymi słowy: jak jest szansa że ten algorytm dostarczy klasyfikator z błędem większym niż  $\epsilon$ .)
- (b) Co najmniej ilu przykładów uczących n potrzebujesz, abyś miał 90% pewność, że algorytm nie zwróci klasyfikatora z błędem większym niż  $\epsilon$ ?
- 7. Zbuduj drzewo decyzyjne dla poniższego zbioru danych.









8. Skonstruuj drzewo decyzyjne na podstawie poniższych danych.

Outlook	Windy	Play?
słonecznie	false	0
słonecznie	true	0
pochmurnie	false	×
deszcz	false	×
deszcz	false	×
deszcz	true	0
pochmurnie	true	×
słonecznie	false	0
słonecznie	false	×
deszcz	false	×
słonecznie	true	×
pochmurnie	true	×
pochmurnie	false	×
deszcz	true	0

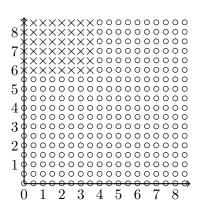
9. Rozważmy tworzenie podziału zbioru w drzewie decyzyjnym (klasyfikacja binarna) w którym prawdopodobieństwo klasy + wynosi p = 0.4, a po podziale binarnym uzyskano podzbiory z prawdopodobieństwami klasy + odpowiednio:  $p_1 = 0.1$  i  $p_2 = 0.7$ .

 $Wskaz\'owka:\ pomocne\ moga\ by\'c\ następujące\ oznaczenia:$ 

$$p = \frac{n_+}{n}$$
  $p_1 = \frac{n_{1,+}}{n_1}$   $p_2 = \frac{n_{2,+}}{n_2}$   $x = \frac{n_1}{n}$ 

gdzie n to liczba przykładów przed podziałem,  $n_1$  to liczba przykładów w pierwszym podzbiorze, a  $n_{1,+}$  to liczba przykładów w pierwszym podzbiorze należących do klasy +.

- Ile procent przykładów znalazło się w pierwszym podzbiorze (x)?
- Ile wynosi błąd klasyfikacji w tym zbiorze przed i po wykonaniu tego podziału?
- 10. Zbuduj drzewo decyzyjne dla poniższego zbioru danych.









- 11. Wymień wady i zalety stosowania drzew decyzyjnych.
- 12. Korzystając z poniższego wzorca zaimplementuj drzewo decyzyjne zgodnie z zasadą ERM dla problemu regresji.

```
class Node(object):
\mathbf{def} __init__(self):
    \#Zmienne\ przechowujace\ odpowiedni\ lewe\ i\ prawe\ dziecko\ wierzcholka
     self.left = None
     self.right = None
def perform_split(self, data):
    \# Znajdz \ najlepszy \ podzial \ danych \ (data)
    \mathbf{if} \ \# \ uzyskano \ poprawe \ funkcji \ celu \ (lub \ inny \, , \ zaproponowany \ przez \ Ciebie \ w
         #podziel dane na dwie czesci d1 i d2, zgodnie z warunkiem
         self.left = Node()
         self.right = Node()
         self.left.perform_split(d1)
         self.right.perform_split(d2)
     else:
         #obecny Node jest lisciem, zapisz jego wartosc
def predict (self, example):
     if \# Node \ nie \ jest \ lisciem:
         if warunek podzialu jest spelniony:
              return self.right.predict(example)
         else:
              return self.left.predict(example)
    return zwroc wartosc liscia
```





