Package 'GoatBayes'

**7		•	1	Λ	$^{\sim}$
W	ersj	ıa:	1	()	()

Przedmiot: Metody Odkrywania Wiedzy (MOW); WEiTI PW

Opis: Implementacja naiwnego klasyfikatora Bayesa w wersji binarnej oraz częstościowej

Autorzy: Piotr Chodyko, Damian Portasiński

trainB	1
trainM	
predictB	2
predictM	3

trainB

Naiwny klasyfikator Bayesa w wersji binarnej

Opis

Oblicza warunkowe prawdopodobieństwa występowania danych słów pod warunkiem danej klasy, zakładając niezależność słów od siebie.

Użycie

```
bayes <- trainB(dataset, classes)
# bayes bedzie składać sie z dwóch pól:
# p_class - lista z prawdopodobieństwami wystąpienia klas w zbiorze
danych
# warunkowe prawdopodobieństwa wystąpienia słów</pre>
```

Argumenty

- dataset data frame zawierający binarne wartości odpowiadające występowaniu danej zmiennej w danym przykładzie, wymiary [n,m]
- classes data frame o wymiarach [n,1], zawierający klasy przykładów w dataset

Szczegóły

Implementacja klasyfikatora bayesa w wersji binarnej zakłada niezależność zmiennych oraz wygładzanie wartości prawdopodobieństwa w celu zabezpieczenia się przed zerowym prawdopodobieństwem wystąpienia zmiennej pod warunkiem danej klasy (ponieważ zbiór danych zazwyczaj jest niewielkim podzbiorem pewnej dziedziny)

Naiwny klasyfikator Bayesa w wersji częstościowej

Opis

Oblicza warunkowe prawdopodobieństwa występowania danych słów pod warunkiem danej klasy, zakładając niezależność słów od siebie.

Użycie

```
bayes <- trainM(dataset, classes)
# bayes będzie składać się z dwóch pól:
# p_class - lista z prawdopodobieństwami wystąpienia klas w zbiorze
danych
# probabilities - warunkowe prawdopodobieństwa wystąpienia słów</pre>
```

Argumenty

- dataset data frame zawierający m kolumn odpowiadającym wszystkim słowom występującym w przykładach, oraz n wierszy odpowiadających ilości przykładów; w data frama na pozycji [p,q] - ile razy słowo q wystąpiło w przykładzie p
- classes data frame o wymiarach [n,1], zawierający klasy przykładów w dataset

Szczegóły

Implementacja klasyfikatora bayesa w wersji częstościowej zakłada niezależność zmiennych oraz wygładzanie wartości prawdopodobieństwa w celu zabezpieczenia się przed zerowym prawdopodobieństwem wystąpienia zmiennej pod warunkiem danej klasy (ponieważ zbiór danych zazwyczaj jest niewielkim podzbiorem pewnej dziedziny)

predictB Metoda predykcji dla naiwnego klasyfikatora Bayesa w wersji binarnej

Opis

Przewiduje wartości przynależności do klas na podstawie modelu wytrenowanego metodą trainB

Użycie

```
bayes <- trainB(dataset, classes)
results <- predictB(bayes, dataset) #przewidywanie całego zbioru
trenujacego
#results jest dataframe'em o wymiarach [ilosc_wierszy(dataset), 2]
gdzie w komórce [i,j] określono logarytm prawdopodobieństwa, że
przykład i należy do klasy j</pre>
```

Argumenty

- classifier- obiekt zwracany przez funkcję trainB
- dataset data frame przykładów do predykcji
- type jeśli podany argument "raw" to zwracane są wartości prawdopodobieństw dla każdej z klas, jeśli nie to zwracana jest tylko przewidziana klasa

Szczegóły

Funkcja wylicza sumę logarytmów prawdopodobieństw warunkowych występowań danych słów w przykładzie (pod warunkiem danej klasy).

predictM Metoda predykcji dla naiwnego klasyfikatora Bayesa w wersji częstościowej

Opis

Przewiduje wartości przynależności do klas na podstawie modelu wytrenowanego metodą trainM

Użycie

```
bayes <- trainM(dataset, classes)
results <- predictM(bayes, dataset) #przewidywanie całego zbioru
trenującego
#results jest dataframe'em o wymiarach [ilosc_wierszy(dataset),
liczba_klas] gdzie w komórce [i,j] określono wartość proporcjonalną do
prawdopodobieństwa że przykład i należy do klasy j</pre>
```

Argumenty

- classifier- obiekt zwracany przez funkcję trainM
- dataset data frame przykładów do predykcji
- type jeśli podany argument "raw" to zwracane są wartości prawdopodobieństw dla każdej z klas, jeśli nie to zwracana jest tylko przewidziana klasa

Szczegóły

Funkcja wylicza wartość proporcjonalną do wartości prawdopodobieństwa, że dany przykład należy do danej klasy - korzystając z zależności

$$P(c = d \mid a_i = v_i, ..., a_n = v_n) \sim P(c = d) * \prod_{i=1}^n P(a_i \mid c = d)^{v_i}$$