
Speech emotion recognition Documentation

Wydanie 1.0

Elżbieta Plaszczyk

15 sty 2018

Contents:

1	speech_emotion_recognition	1
1.1	HMM module	1
1.2	KNN module	4
1.3	hanning_window module	5
1.4	helper_file module	5
1.5	hmm_main module	6
1.6	knn_database module	8
1.7	knn_main module	9
1.8	main module	9
1.9	voice_module module	10
2	Indices and tables	11
	Indeks modułów pythona	13
	Indeks	15

1.1 HMM module

class HMM.HMM(*transition_ppb, states_num, observations*)

Klasy bazowe: object

Klasa implementująca algorytm Ukryte Modle Markowa dla problemu rozpoznawania emocji z głosu.

Dany jest zbiór uczący zawierający obserwację (wektory cech), z których każda ma przypisaną emocję jaką dany wektor

Parametry

- **hidden_states_num** (*int*) – liczba ukrytych modeli Markowa
- **observations_num** (*int*) – liczba wszystkich możliwych obserwacji
- **observation_dict** (*dict*) – słownik zawierający dla każdej obserwacji jej index w tablicy emission_ppb
- **emission_ppb** (*matrix[hidden_states_num][observations_num]*) – tablica zawierająca dla każdego stanu S i każdej obserwacji O prawdopodobieństwo wygenerowanie B w stanie O
- **transition_ppb** (*matrix[hidden_states_num][hidden_states_num]*) – tablica prawdopodobieństw przejść pomiędzy stanami. *matrix[i][j]* - prawdopodobieństwo przejścia z stanu i do stanu j
- **initial_ppb** (*list[hidden_states_num]*) – lista prawdopodobieństw przejść z stanu początkowego do stanu każdego z ukrytych stanów.

__init__ (*transition_ppb, states_num, observations*)

Konstruktor klasy HMM.

Tworzy tablicę przejść pomiędzy stanami, *transition_ppb*. Dla dowolnych 2 stanów *s_i* i *s_j*, prawdopodobieństwo przejścia z stanu *s_i* do stanu *s_j*: $p(s_i, s_j)$ jest równe:

- *transition_ppb[i][0]* jeżeli $i == j$

- `transition_ppb[i][1]` jeżeli $i == j-1$
- 0 w przeciwnym przypadku

Tworzy tablicę emisji: `emission_ppb`. Na początku dla każdego stanu S i każdej obserwacji O prawdopodobieństwo przejścia emisji O w stanie S jest równe.

Tworzy tablicę: `initial_ppb`. Na początku dla każdego stanu S prawdopodobieństwo przejścia ze stanu początkowego do stanu S jest równe.

Parametry

- **`transition_ppb`** (*matrix[states_num][2]*) – macierz prawdopodobieństw przejść pomiędzy stanami.
 - `matrix[i][0]` - zawiera prawdopodobieństwo przejścia z stanu i do stanu i ,
 - `matrix[i][1]` - zawiera prawdopodobieństwo przejścia z stanu i do stanu $(i+1)$
- **`states_num`** (*int*) – liczba ukrytych stanów
- **`observations`** (*list*) – lista wszystkich możliwych obserwacji

`backward_algorithm` (*ob_sequence*)

Implementacja algorytmu sufiksowego (backward algorithm)

Parametry `ob_sequence` (*list*) – sekwencja obserwacji

:return `matrix[hidden_states_num][len(observation_seq)]`, `matrix[i][t]`

Opis algorytmu:

Dane: $Y = [y_0, y_1, \dots, y_n]$ - `observation_seq` $X = [x_1, x_1, \dots, x_k]$ - ukryte stany markowa

Cel:

macierz `beta[[hidden_states_num][n]]` taka, że: $\beta[i][t] = P(Y[t+1] = y_{t+1}, Y[t+1] = y_{t+1}, \dots, Y[n] = y_n \mid X_t = i)$ - prawdopodobieństwo zaobserwowania obserwacji $y(t+1:n)$ zaczynając w punkcie i w czasie t .

Algorytm:

- $\beta[i][n] = 1$
- $\beta[i][t] = [\sum_{j=1}^k (\text{emission_ppb}[j][y_{t+1}] * \beta[j][t+1] * \text{transition_ppb}[i][j])]$

`baum_welch_algorithm` (*observations*, *observations_num*, *obs_seq_len*, *laplace_smoothing=0.001*)

Implementacja algorytmu bauma-welcha z użyciem równania Levinsona, dla N niezależnych sekwencji obserwacji. Algorytm służy to reestymacji parametrów ukrytych modeli Markowa

Parametry

- **`observations`** (*list*) – lista sekwencji obserwacji
- **`observations_num`** (*int*) – liczba sekwencji obserwacji
- **`obs_seq_len`** (*int*) – długość każdej z sekwencji obserwacji
- **`laplace_smoothing`** – minimalne prawdopodobieństwo wyrzucenia obserwacji

`create_emission_ppb` ()

Funkcja dla każdej obserwacji i każdego stanu tworzy tablicę prawdopodobieństw wyrzucenia obserwacji w danym stanie

Return `matrix[state_num][observation_num]` macierz emisji prawdopodobieństw obserwacji

create_initial_ppb (*states_num*)

Funkcja tworzy wektor prawdopodobieństw przejść ze stanu początkowe do każdego z ukrytych stanów

:return list[states_num]

create_observation_dict (*observations*)

Funkcja tworzy słownik obserwacji. Każdą obserwację zamienia na string i przypisuje unikatowy numer z przedziału [0, len(observations)-1].

Parametry *observations* (*list*) – lista obserwacji (wektorów cech)

:return słownik obserwacji

create_transition_ppb (*states_num*, *given_transition_ppb*)

Parametry

- **states_num** (*int*) – liczba stanów
- **given_transition_ppb** (*matrix[states_num][2]*) – tablica prawdopodobieństw przejść pomiędzy kolejnymi stanami

Return *matrix[states_num][states_num]* macierz prawdopodobieństw przejść pomiędzy stanami

evaluate (*obs_sequence*)

Funkcja oblicza prawdopodobieństwo, że dana sekwencja obserwacji została wyprodukowana przez ten model.

Param list obs_sequence: lista obserwacji

forward_algorithm (*observation_seq*)

Implementacja algorytmu prefiksowego (forward algorithm).

Parametry *observation_seq* (*list*) – sekwencja obserwacji

:return *matrix[hidden_states_num][len(observation_seq)]*, *matrix[i][t]*

Opis algorytmu: Dane: $Y = [y_0, y_1, \dots, y_n]$ - observation_seq $X = [x_1, x_1, \dots, x_k]$ - ukryte stany markowa

Cel: macierz *alfa[hidden_states_num][n]* taka, że:

$\alpha[i][t] = P(Y[0] = y_0, Y[1] = y_1, \dots, Y[t] = y_t \mid X_t = i)$ - prawdopodobieństwo wygenerowania $y(0:t)$ przy założeniu, że w czasie t byliśmy w stanie i .

Algorytm:

- $\alpha[i][0] = \text{initial_ppb}[i] * \text{emission_ppb}[i][y_0]$
- $\alpha[j][t] = [\sum_{i=1}^k (\alpha[i][t-1] * \text{transition_ppb}[i][j]) * \text{emission_ppb}[j][y_t]$

get_parameters ()

Funkcja zwraca parametry obiektu

:return

- *transiton_ppb*
- *emission_ppb*
- *initial_ppb*
- *observation_dict*

learn (*training_set*, *laplace_smoothing=0.001*)

Funkcja trenuje model HMM za pomocą podanego zbioru uczącego

Parametry

- **training_set** (*list*) – zbiór uczący postaci lista sekwencji obserwacji.
- **laplace_smoothing** (*float*) – minimalne prawdopodobieństwo wygenerowania obserwacji przez dany model

Ponieważ obserwacje modelu są typu string, najpierw zamienia każdą obserwację na elementy typu string. Następnie powtarza algorytm Bauma-Welcha na zbiorze uczącym, określoną ilość razy, lub dopóki różnica prawdopodobieństw wygenerowania zbioru uczącego w starym modelu i nowym będzie mniejsze niż epsilon.

print_params ()

Funkcja wypisuje parametry modelu HMM

1.2 KNN module

class KNN.KNN (train_set)

Klasy bazowe: object

Klasa implementująca algorytm K najbliższych sąsiadów dla problemu rozpoznawania emocji z głosu

Dany jest zbiór uczący zawierający obserwację (wektory cech), z których każda ma przypisaną emocję jaką dany wektor reprezentuje. Zbiór uczący zostaje znormalizowany a zmienne użyte do normalizacji zapisane jako parametry obiektu.

Dany jest zbiór obserwacji C = (c_1, c_2 ... c_k). Celem jest na podstawie informacji z zbioru uczącego przewidzenie jaką emocję reprezentuje dany zbiór obserwacji.

S = [] - zbiór stanów wynikowych

Algorytm predycji: Dla każdej obserwacji c_i :

- c_i zostaje znormalizowane wartościami którymi znormalizowany został zbiór uczący.
- Obliczana jest odległość euklidesowa pomiędzy c_i a każdym wektorem z zbioru uczącego
- Z zbioru uczącego wybierane jest k wektorów, których odległość do c_i jest najmniejsza.
- Sumowane są stany które reprezentują zbiór k wektorów.
- Stany które wystąpiły najczęściej dodawane są do S

Stany które wystąpiły najczęściej w S są zwracane jako możliwe stany reprezentujące dany zbiór obserwacji

__init__ (train_set)

Konstruktor klasy. Normalizuje i zapisuje zbiór uczący

Parametry train_set (*list*) – zbiór uczący dany model KNN -> lista wektorów postaci [wektor_cek, emocja jaką reprezentuje]

compute_emotion (obs_sequence, num_of_nearest_neighbour)

Funkcja dla każdego wektora z zbioru obserwacji, zlicza prawdopodobne stany jakie reprezentują.

Parametry

- **obs_sequence** (*list*) – lista obserwacji (wektorów) reprezentujących wypowiedź, której stan emocjonalny trzeba rozpoznać
- **num_of_nearest_neighbour** (*int*) – liczba najbliższych sąsiadów.

:return stany najczęściej występujące w podanej sekwencji obserwacji.

get_emotion (*test_vector*, *num_of_nearest_neighbour*)

Funkcja porównuje podany wektor emocji z każdym z zbioru trenującego i wybiera k najbliższych.

Parametry

- **test_vector** (*vector*) – wektor, którego stan należy odgadnąć
- **num_of_nearest_neighbour** (*int*) – liczba najbliższych sąsiadów, z których należy wziąć stan do porównania.

:return lista stanów których wektory pojawiły się najczęściej w grupie k najbliższych wektorów.

static normalize (*feature_vector_set*)

Normalizuje zbiór listę wektorów postaci [wektor_cecg, emocja]

Param feature_vector_set: Zbiór wektorów cech do znormalizowania

Zwraca

- wektor najmniejszych wartości z każdej cechy
- wektor największych wartości z każdej cechy

1.3 hanning_window module

class hanning_window.**HanningWindow** (*size*)

Klasy bazowe: object

__init__ (*size*)

plot (*signal*)

1.4 helper_file module

helper_file.**build_file_set** (*path_pattern*)

Funkcja tworzy listę plików znajdujących się w katalogu **path_pattern** z rozszerzeniem wav. dla pliku ../anger/file.wav, tworzy parę [../anger/file.wav, anger]

Parametry **pattern** (*basestring*) – Ścieżka do pliku z którego mają być wyodrębnione pliki wav

Zwraca list

helper_file.**connect_to_database** (*db_name*, *db_password*)

Funkcja łączy się z bazą danych jako root :param db_name nazwa bazy danych :type str :param db_password hasło do bazy danych :type str :return

- db, cursor - jeżeli połączenie zostało nawiązane
- None, None - w przeciwnym przypadku

helper_file.**create_summary_table** (*emotions_list*)

helper_file.**euclidean_distance** (*vec1*, *vec2*)

Funkcja oblicza dystans euklidesowy pomiędzy wektorami :param vec1: wektor cech :param vec2: wektor cech :return: Dystans pomiędzy dwoma wektorami

`helper_file.get_most_frequently_occurring(emotions_set)`

Zwraca najczęściej występujący element w liście :param emotions_set: lista elementów :type emotions_set: list
:return element który występuje najczęściej

`helper_file.normalize_vector(feature_vector, min_features, max_features)`

Normalizuje wektor testowy wartościami podanymi jako argumenty :param feature_vector: wektor cech do znormalizowania :param min_features: wektor najmniejszych wartości z każdej cechy, którymi należy znormalizować podany wektor :param max_features: wektor największych wartości z każdej cechy, którymi należy znormalizować podany wektor

`helper_file.print_debug(text)`

`helper_file.print_progress_bar(iteration, total, prefix="", suffix="", decimals=1, length=100, fill="")`

Funkcja rysuje pasek postępu :param iteration: Obecna iteracja :type iteration: int :param total: Liczba wszystkich operacji :type total: int :param prefix: Tekst na początku paska postępu :type prefix: str :param suffix: Tekst na końcu paska postępu :type suffix: str

`helper_file.print_summary(summary_table, emotions_list)`

function illustrating how to document python source code

1.5 hmm_main module

`hmm_main.hmm_cluster(feature_vector_set)`

Funkcja normalizuje i za pomocą algorytmu K-means klasteryzuje podany zestaw wektorów cech.

Parametry `feature_vector_set` (`list [vector]`) – zbiór wektorów cech

Zwraca

- lista sklasteryzowanych wektorów cech
- wektor najmniejszych wartości z każdej cechy
- wektor największych wartości z każdej cechy

`hmm_main.hmm_get_all_possible_observations(train_path_pattern, db_name, db_password)`

Funkcja dla każdego zestawu cech tworzy zbiór wszystkich możliwych wektorów cech, wyliczony z plików w katalogu `train_path_pattern`, oraz klasteryzuje je w celu uzyskania ograniczonego zbioru obserwacji

Parametry

- **train_path_pattern** (`basestring`) – ścieżka do katalogu z plikami, z których mają być wyliczone obserwacje
- **db** – baza danych do zapisu
- **cursor** – kursor na bazę danych
- **summary_table** – tablica podsumowująca wyniki
- **emotions** (`list`) – lista emocji do wykrycia

Zwraca

- dla każdego zestawu cech lista możliwych obserwacji
- dla każdego zestawu cech wektor najmniejszych i największych wartości każdej z cech

`hmm_main.hmm_get_features_vector_from_dir(path_pattern)`

Funkcja dla każdego z dla każdego zbioru cech tworzy wektor cech z plików w katalogu „`path_pattern`”

Parametry `path_pattern` (*basestring*) – ścieżka do katalogu z plikami z których należy wygenerować wektory cech

Zwraca Dla każdego zbioru cech, lista wektorów cech

Typ zwracany dictionary

`hmm_main.hmm_get_features_vectors_from_db` (*cursor*)

Funkcja dla każdego z dla każdego zbioru cech pobiera wektor cech z bazy danych, którą wskazuje cursor

Param `path_pattern`: kursor na bazę danych

Zwraca Dla każdego zbioru cech, zbiór wektorów cech

Typ zwracany dictionary

`hmm_main.hmm_get_nearest_neighbour` (*vec, data*)

Funkcja porównuje dystans pomiędzy wektorem `vec` a każdym z wektorów „data”.

Parametry

- **vec** (*vector*) – wektor cech
- **data** (*list[feature_vector]*) – wszystkie akceptowalne wektory cech

Zwraca Wektor z „data” dla którego dystans do wektora `vec` jest najmniejszy.

Typ zwracany vector

`hmm_main.hmm_get_observations_vectors` (*file, min_max_features_vec, all_possible_observations*)

Funkcja dla każdego zestawu cech tworzy zbiór wektorów cech wyliczonych z pliku „file”. Każdy wektor normalizuje i przypisuje mu najbliższego sąsiada z wszystkich możliwych obserwacji.

Parametry

- **file** (*basestring*) – ścieżka do pliku z którego mają być pobrane zestawy cech
- **min_max_features** (*dictionary*) – Parametry potrzebne do normalizacji zbioru cech wektorów
- **all_possible_observations** (*vector[vector]*) – Dla każdej cechy wszystkie możliwe w HMM zbiory cech wektorów

Zwraca Słownik zawierający dla każdego zestawu cech listę sekwencji obserwacji wygenerowanych z pliku „file”. Każda sekwencja obserwacji jest ok 1,5sek wypowiedzią i składa się z 6 wektorów cech, z których każdy reprezentuje 0,25s wypowiedzi.

Typ zwracany dictionary

`hmm_main.hmm_get_train_set` (*path_pattern, min_max_features, all_possible_observations, emotions, summary_table*)

Funkcja dla każdego zestawu cech i każdej emocji tworzy zbiór sekwencji obserwacji do trenowania obiektów HMM.

Parametry

- **path_pattern** (*string*) – Ścieżka do folderu zawierające pliki dźwiękowe, z których mają być wygenerowane dane trenujące
- **min_max_features** (*dictionary*) – Parametry potrzebne do normalizacji zbioru cech wektorów
- **all_possible_observations** (*string*) – Wszystkie możliwe zbiory cech wektorów
- **emotions** (*list*) – Lista emocji

Zwraca Słownik, zawierający dla każdego zestawu cech i każdej emocji, listę sekwencji obserwacji (wektorów cech) z wszystkich plików z katalogu „path_pattern”.

Typ zwracany dictionary

`hmm_main.hmm_main(train_path_pattern, test_path_pattern, db_name, db_password, emotions)`

Główna funkcja `hmm`. Dla każdego zestawu cech i każdej emocji tworzy model HMM i trenuje go wektorami obserwacji pobranymi z bazy danych `db_name` jeżeli istnieją, lub w przeciwnym wypadku obliczonymi z plików znajdujących się w katalogu `train_path_pattern`.

Następnie dla każdej wypowiedzi z katalogu `test_path_pattern` próbuje przewidzieć jaką emocję reprezentuje ta wypowiedź, w następujący sposób. Dla każdego pliku

1. Dla każdego zestawu cech oblicz listę sekwencji obserwacji
2. Dla każdej sekwencji obserwacji:
 - 2_1) Dla każdej emocji oblicza prawdopodobieństwo wygenerowania sekwencji obserwacji w modelu `hmm` reprezentującym emocję.
 - 2_2) Jako prawdopodobną emocję uznaje emocję reprezentującą przez model HMM, który zwrócił największe prawdopodobieństwo wygenerowania tej sekwencji obserwacji.
3. Za emocję reprezentującą ten plik uznaje emocję, która wystąpiła największą ilość razy

Parametry

- **train_train_path_pattern** – Ścieżka do folderu zawierające pliki dźwiękowe, z których mają być wygenerowane dane trenujące
- **test_path_pattern** (*basestring*) – Ścieżka do folderu zawierające pliki dźwiękowe, z których mają być wygenerowane dane testujące
- **db_name** (*basestring*) – nazwa bazy danych
- **db_password** (*basestring*) – hasło do bazy danych
- **emotions** (*list*) – zbiór emocji do rozpoznania

`hmm_main.hmm_normalize(feature_vector_set)`

Funkcja normalizuje podany zbiór wektorów cech

Param feature_vector_set: Zbiór wektorów cech do znormalizowania

Type feature_vector_set: list[vector]

Zwraca

- wektor najmniejszych wartości każdej cechy
- wektor największych wartości każdej cechy

1.6 knn_database module

`knn_database.is_training_set_exists(cursor, table)`

`knn_database.prepare_db_table(db, cursor, table)`

`knn_database.save_in_dbtable(db, cursor, vect, tname)`

`knn_database.select_all_from_db(cursor, table_name)`

1.7 knn_main module

`knn_main.knn_compute_emotions` (*path_pattern*, *KNN_modules*, *summary_table*, *emotions*)

Funkcja dla każdego pliku z *path_pattern*, pobiera wektory obserwacji, a następnie testuje nimi każdy z modeli KNN w celu odgania najbardziej prawdopodobnej emocji jaką reprezentuje plik

Parametry

- **path_pattern** (*basestring*) – ścieżka do katalogu z plikami z których należy wygenerować wektory cech
- **KNN_modules** (*dictionary*) – Zbiór wytrenowanych obiektów KNN, dla każdej emocji jeden obiekt KNN
- **summary_table** (*list*) – Pomocnicza tablica do zapisywania wyników testów
- **summary_table** – Lista emocji do przetestowania

`knn_main.knn_get_training_feature_set_from_db` (*cursor*)

Funkcja dla każdego z dla każdego zbioru cech tworzy wektor cech z plików w katalogu „*path_pattern*”

Parametry *path_pattern* (*basestring*) – ścieżka do katalogu z plikami z których należy wygenerować wektory cech

Zwraca Dla każdego zbioru cech lista [wektor cech , emocja]

Typ zwracany dictionary

`knn_main.knn_get_training_feature_set_from_dir` (*path_pattern*)

Funkcja dla każdego z dla każdego zbioru cech pobiera wektor cech oraz emocję jaką reprezentuje z bazy danych na którą wskazuje *cursor*

param *path_pattern*: kursor na bazę danych

return Dla każdego zbioru cech lista [wektor cech , emocja]

rtype dictionary

`knn_main.knn_main` (*train_path_pattern*, *test_path_pattern*, *db_name*, *db_password*, *emotions*)

Główna funkcja knn. Dla każdej emocji tworzy model KNN i trenuje go wektorami obserwacji pobranymi z bazy danych *db_name* jeżeli istnieją, lub w przeciwnym wypadku obliczonymi z plików znajdujących się w katalogu *train_path_pattern*. Następnie testuje ich działanie wektorami obserwacji obliczonymi z plików znajdujących się w *test_path_pattern*

Parametry

- **train_path_pattern** (*basestring*) – Ścieżka do folderu zawierające pliki dźwiękowe, z których mają być wygenerowane dane trenujące
- **test_path_pattern** (*basestring*) – Ścieżka do folderu zawierające pliki dźwiękowe, z których mają być wygenerowane dane testujące
- **db_name** (*basestring*) – nazwa bazy danych
- **db_password** (*basestring*) – hasło do bazy danych
- **emotions** (*list*) – zbiór emocji do rozpoznania

1.8 main module

`main.draw_energy_histogram` ()

```
main.draw_freq_histogram()
```

1.9 voice_module module

`voice_module.get_energy_feature_vector (sample, window)`

Funkcja na podstawie podanej listy amplitude w domenie czasu oblicza wektor cech dla tych danych :param vector sample: lista zmian energii w domenie czasu :param window: funkcja okna :return: lista cech na podstawie wprowadzonych danych

`voice_module.get_feature_vectors (file)`

Funkcja otwiera plik wav i dzieli go na kawałki o długości ~0,25s, biorąc sample co ~0,125s, czyli kawałki nachodzą na siebie - w celu zwiększenia liczby obserwacji. Dla każdego kawałka wypowiedzi oblicza na podstawie niego wektor cech częstotliwości i energii.

Parametry `file (str)` – ścieżka do pliku z którego mają być wygenerowane wektory cech

:return

- lista wektorów cech częstotliwości
- lista wektorów cech energii

`voice_module.get_file_info (filename)`

Parametry `filename (str)` – Ścieżka do pliku

Zwraca parametry pliku

`voice_module.get_fundamental_freq (freq_domain_vect, sample_rate, sample_length)`

Funkcja oblicza częstotliwość bazową dla danego funkcji w domenie częstotliwości

Parametry

- **freq_domain_vect (vector)** – wektor reprezentujący funkcję w domenie częstotliwości
- **sample_rate (int)** – częstotliwość próbkowania dźwięku z którego pochodzi funkcja
- **sample_length (int)** – długość ramki z której została wygenerowana funkcja

Return float częstotliwość bazowa dla podanej funkcji

`voice_module.get_pitch_feature_vector (sample, frame_length, window, frame_rate)`

Funkcja dla każdej ramki z sample, długości frame_length przygotowuje fft i oblicza z tego częstotliwość bazową. Następnie tworzy listę częstotliwości bazowych i oblicza wektor cech na podstawie tych danych.

Parametry

- **sample** – lista sampli, z których ma być obliczony wektor cech częstotliwości
- **frame_length** – Długość ramki do fft
- **window** – Funkcja okna
- **frame_rate** – Częstotliwość samplowania

Zwraca Wektor cech częstotliwości dla podanego zbioru sampli

`voice_module.get_pitch_features (fundamental_freq_array)`

Funkcja na podstawie podanej listy częstotliwości bazowych oblicza wektor cech dla tych danych :param vector fundamental_freq_array: wektor częstotliwości bazowych :return: lista cech wektora

`voice_module.get_sample_rate (filename)`

Parametry `filename` (*str*) – ścieżka do pliku

Zwraca częstotliwość samplowania

`voice_module.get_summary_pitch_feature_vector` (*pitch_feature_vectors*)

Funkcja na podstawie danych oblicza wektor cech częstotliwości bazowych :param `pitch_feature_vectors`: lista wektorów cech częstotliwości bazowych :return: wektor cech

`voice_module.read_from_wav_file` (*wav_file, length*)

Funkcja odczytuje określoną ilość próbek pochodzących z jednego chanellu z pliku wav.

:param `wav_file` wskaźnik na plik wav :param `int length`: liczba sampli jaką chcemy odczytać

:return [list] - lista sampli długości `length`, pochodzących z jednego channella.

Ponieważ rozmiar sampli w pliku .wav mają różną długość należy odczytywać 1 próbkę należy odczytać określoną ilość bitów. DO tego służy tablica `fmt_size`

Sample w pliku wav są umieszczone następująco: `s1_c1, s1_c2, s2_c1, s2_c2`, gdzie `s1` oznacza `sample_1`, a `c1` `channel_1`.

Aby więc odczytać informację o długości `n` należy odczytać (`fmt_size * length * wav_file.getnchannels()`) bitów, a następnie wziąć co `x`-ty element `x`-ty element, gdzie `x` to liczba channeli.

Indices and tables

- `genindex`
- `modindex`
- `search`

h

hanning_window, 5
helper_file, 5
HMM, 1
hmm_main, 6

k

KNN, 4
knn_database, 8
knn_main, 9

m

main, 9

p

project_documentation (*OS X*), 9

v

voice_module, 10

Symbols

__init__() (HMM.HMM metoda), 1
 __init__() (KNN.KNN metoda), 4
 __init__() (hanning_window.HanningWindow metoda), 5

B

backward_algorithm() (HMM.HMM metoda), 2
 baum_welch_algorithm() (HMM.HMM metoda), 2
 build_file_set() (w module helper_file), 5

C

compute_emotion() (KNN.KNN metoda), 4
 connect_to_database() (w module helper_file), 5
 create_emission_ppb() (HMM.HMM metoda), 2
 create_initial_ppb() (HMM.HMM metoda), 2
 create_observation_dict() (HMM.HMM metoda), 2
 create_summary_table() (w module helper_file), 5
 create_transition_ppb() (HMM.HMM metoda), 3

D

draw_energy_histogram() (w module main), 9
 draw_freq_histogram() (w module main), 9

E

euclidean_distance() (w module helper_file), 5
 evaluate() (HMM.HMM metoda), 3

F

forward_algorithm() (HMM.HMM metoda), 3

G

get_emotion() (KNN.KNN metoda), 4
 get_energy_feature_vector() (w module voice_module), 10
 get_energy_vector() (w module voice_module), 10
 get_feature_vectors() (w module voice_module), 10
 get_file_info() (w module voice_module), 10
 get_freq_vector() (w module voice_module), 10
 get_fundamental_freq() (w module voice_module), 10

get_most_frequently_occurring() (w module helper_file), 5
 get_parameters() (HMM.HMM metoda), 3
 get_pitch_feature_vector() (w module voice_module), 10
 get_pitch_features() (w module voice_module), 10
 get_sample_rate() (w module voice_module), 10
 get_scale_id() (w module voice_module), 10
 get_summary_pitch_feature_vector() (w module voice_module), 10

H

hanning_window (moduł), 5
 HanningWindow (klasa w module hanning_window), 5
 helper_file (moduł), 5
 HMM (klasa w module HMM), 1
 HMM (moduł), 1
 hmm_claster() (w module hmm_main), 6
 hmm_get_all_possible_observations() (w module hmm_main), 6
 hmm_get_features_vector_from_dir() (w module hmm_main), 6
 hmm_get_features_vectors_from_db() (w module hmm_main), 7
 hmm_get_nearest_neighbour() (w module hmm_main), 7
 hmm_get_observations_vectors() (w module hmm_main), 7
 hmm_get_train_set() (w module hmm_main), 7
 hmm_main (moduł), 6
 hmm_main() (w module hmm_main), 7
 hmm_normalize() (w module hmm_main), 8

I

is_training_set_exists() (w module knn_database), 8

K

KNN (klasa w module KNN), 4
 KNN (moduł), 4
 knn_compute_emotions() (w module knn_main), 9
 knn_database (moduł), 8

knn_get_training_feature_set_from_db() (w module
knn_main), 9
knn_get_training_feature_set_from_dir() (w module
knn_main), 9
knn_main (moduł), 9
knn_main() (w module knn_main), 9

L

learn() (HMM.HMM metoda), 3

M

main (moduł), 9

N

normalize() (KNN.KNN metoda statyczna), 5
normalize_vector() (w module helper_file), 5

P

plot() (hanning_window.HanningWindow metoda), 5
prepare_db_table() (w module knn_database), 8
print_debug() (w module helper_file), 6
print_params() (HMM.HMM metoda), 4
print_progress_bar() (w module helper_file), 6
print_summary() (w module helper_file), 6
project_documentation (moduł), 9

R

read_from_wav_file() (w module voice_module), 10

S

save_in_dbtable() (w module knn_database), 8
select_all_from_db() (w module knn_database), 8

V

voice_module (moduł), 10