

PROGETTO

Il sistema da noi progettato è in grado di analizzare i valori nutrizionali basilari (kCal, Proteine, Grassi e Carboidrati) di un alimento in input e stimare un valore di nutriscore (A-E), predire se lalimento sia salutare o meno e consigliare degli alimenti simili nutrizionalmente a quello fornito dall'utente.



NUTRISCORE

Il nutriscore è un sistema di etichettatura dei prodotti alimentari per semplificare lidentificazione dei valori nutrizionali di un alimento, utilizzando due scale correlate: una cromatica divisa in 5 gradazioni ed una alfabetica.

Il calcolo del punteggio tiene conto di sette diversi parametri di informazioni nutritive per 100 g di cibo e 100ml di bevande. Un alto contenuto di frutta e verdura, fibre e proteine promuove un punteggio più alto, mentre un alto contenuto di energia, zucchero, acidi grassi saturi e sodio si traduce in un punteggio negativo.



STRUMENTI SOFTWARE

Strumenti Software

IDE:PyCharm

Linguaggio utilizzato: Python

Librerie utilizzate:

- **Sklearn:** costruzione del KNN-classifier, Random Forest per il task di classificazione, K-Means per lindividuazione degli alimenti simili
- Pgmpy: creazione di una Rete Bayesiana per il calcolo probabilistico sulla bontà in termini nutrizionali dellalimento

Dataset utilizzato

Il dataset di partenza da noi utilizzato è stato scaricato dal seguente sito: <u>Open Food Facts</u>

È stato poi necessario un editing per la rimozione di duplicati e per cercare di ottenere una copertura su ogni categoria di alimento, ottenendo un totale di 648.

Dataset:



File con valori parati da virgola (C:

ALGORITMI DI PREDIZIONE SUPERVISIONATI

Features in input

Ottimizzazione degli iperparametri

Training del modello

Testing via crossvalidation

- Input: energy_100g, fat_100g, saturatedfat_100g, monounsaturated-fat_100g,
 polyunsaturated-fat_100g, omega-3-fat_100g,
 carbohydrates_100g, sugars_100g, fiber_100g,
 proteins_100g, salt_100g, sodium_100g, vitamina_100g, vitamin-d_100g, vitamin-e_100g,
 vitamin-c_100g, vitamin-b1_100g, vitamin-b2_100g,
 vitamin-pp_100g, vitamin-b6_100g, vitaminb9_100g, vitamin-b12_100g, pantothenic-acid_100g,
 potassium_100g, calcium_100g,
 phosphorus_100g, iron_100g, magnesium_100g,
 zinc_100g, iodine_100g
- Target: nutriscore_grade

KNN-CLASSIFIER





Dopo una fase di ottimizzazione degli iperparametri, è stato effettuato il training ed il del modello, tramite k-fold crossvalidation (26 folds).

Sono state utilizzate 25 folds per il training e la restante per il testing, per un totale di 26 risultati di accuracy. I valori così ottenuti sono stati mediati.

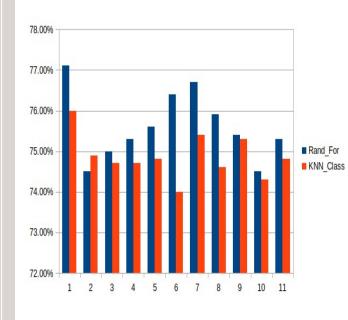
RANDOM FOREST

Anche in questo caso abbiamo ottimizzato i parametri, con la stessa tecnica vista precedentemente, ed abbiamo effettuato la k-fold cross validation, per mediare i vari risultati di accuracy.

Le fold utilizzate sono le stesse utilizzate per il KNN.

Abbiamo poi variato il contenuto delle folds per 11 volte, ricalcolando i risultati ottenuti da entrambi gli algoritmi, e mediato ulteriormente i risultati ottenuti.

DECISIONE



KNN

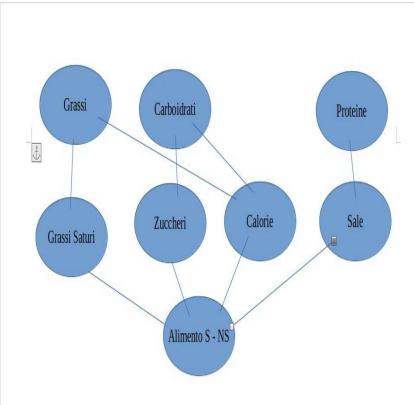
RF

74.86%

75.61%

Dopo aver analizzato i risultati così ottenuti, si è deciso di utilizzare il classificatore KNN.

RETE BAYESIANA



PREPROCESSING: i valori delle feature sono processati modificandoli in valori compresi tra 0 e 4 per permettere il funzionamento del modello probabilistico.

IL MODELLO

Ha lo scopo di predire se l'alimento inserito in input dall'utente sia salutare o meno, con una certa probabilità. Le dipendenze tra le features sono state individuate utilizzando la matrice di correlazione.

Successivamente è stata utilizzata la k-fold cross-validation per calcolare l'accuracy del modello.

L'algoritmo ha un accuracy media del 78 %

ALGORITMO DI CLUSTERIZZAZIONE

Input: energy_100g, fat_100g,
carbohydrates_100g, proteins_100g

K-Means

L'algoritmo tiene in considerazione le seguenti features: calorie, carboidrati, proteine, grassi, sale e suddivide il dataset in cluster. Dopo aver acquisito il nuovo alimento dall'utente, il sistema dovrà restituire una serie di alimenti simili a quello dato in base al cluster.

