Ministerul Educației Naționale

Liceul Teoretic "Grigore Moisil" Timișoara

Lucrare de atestat -Food Recognition-

Disciplina INFORMATICĂ

Autori

Buburuzan Alexandru-Ştefan Chileban Dragoş-Andrei

Profesori

Simulescu Adriana-Mia

Lupșe-Turpan Mircea

Link

https://github.com/BuburuzanAlexandru/FoodRecognition

2021

Cuprins

1. Motivarea alegerii temeipag
2. Utilitatea temeipag 3
3. Structura aplicațieipag 3
4. Implementarea tehnicăpag
5. Bibliografiepag ′

1. Motivarea alegerii temei

Pasiunea noastră pentru Inteligența Artificială ne-a făcut să abordăm o problemă ce presupune utilizarea unor tehnici avansate de viziune computerizată: clasificarea unor preparate culinare. Mâncarea, fiind o componentă omniprezentă și vitală a vieții, a fost o alegere evidentă.

Am ales să implementăm această idee în cadrul unei aplicații Android din pricina ușurinței cu care ar putea fi utilizată. Majoritatea persoanelor din ziua de astăzi posedă un telefon cu cameră foto și conexiune la internet, singurele lucruri necesare pentru a folosi aplicația.

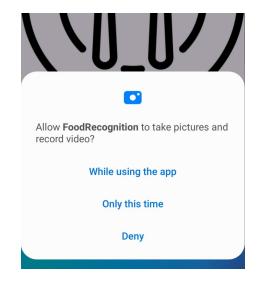
2. Utilitatea temei

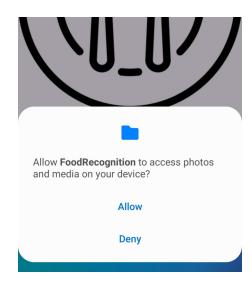
Viziunea computerizată îi dă posibilitatea calculatorului să înțeleagă lumea în care trăim prin tehnici avansate ce imită anumite procese cognitive umane. Această ramură a informaticii a reușit să rezolve probleme ce vizează medicina, conducerea autonomă a mașinilor sau, în acest caz, nutriția.

Noi considerăm că acest software este unul versatil și poate fi folosit în mai multe scenarii, fiind un punct de plecare în implementarea, spre exemplu, a unui ghid culinar sau a unui nutriționist virtual. În cazul în care o persoană ar fi nevoită să transmită, din diferite motive, meniul zilnic, i-ar fi mult mai ușor să facă acest lucru fotografiind preparatul decât să îl introducă manual în aplicație. În plus, aceasta ar putea fi capabilă să ofere și informații referitoare la valoarea nutrițională a preparatelor culinare sau să centralizeze meniul utilizatorului pe anumită perioadă de timp.

3. Structura aplicației

Pentru prima dată când intră în aplicație, utilizatorului îi este cerută permisiunea pentru camera foto și accesul la fișierele media din galerie.

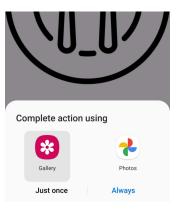






Interfața aplicației conține trei butoane:

- Butonul "confirmă" (ilustrat în figura alăturată printr-o bifă) trimite imaginea spre a fi analizată, afișând predicția generată de algoritm
- Butonul "cameră" permite realizarea unei fotografii cu ajutorul aplicației cameră de pe telefonul mobil
- Butonul "galerie" permite selectarea unei imagini din galerie (vezi poza de mai jos)

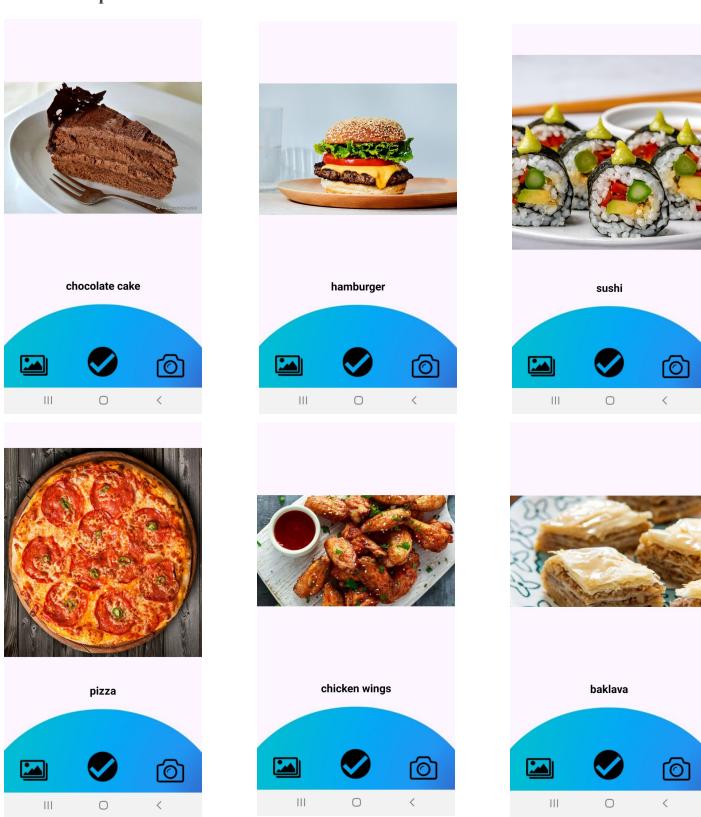


Odată apăsat, butonul confirmă va apela funcția de conectare cu mașina virtuală iar în scurt timp utilizatorul va primi predicția pentru imaginea selectată. Rezultatul va fi reprezentat de una din cele **52 de clase** pe care modelul este antrenat să le recunoască. Câteva exemple de predicții se regăsesc în imaginile de mai jos.

apple_pie	cheese plate	eggs_benedict
baby_back_ribs	chicken_wings	falafel
baklava	chocolate_cake	fish_and_chips
beignets	chocolate_mousse	french_fries
bruschetta	club_sandwich	french_toast
caesar_salad	creme_brulee	fried_calamari
caprese_salad	cup_cakes	greek_salad
carrot_cake	deviled_eggs	grilled_cheese_sandwich
cheesecake	donuts	
grilled_salmon	mussels	risotto
hamburger	nachos	spaghetti_bolognese
hot_and_sour_soup	omelette	spaghetti_carbonara
hot_dog	onion_ring	steak
hummus	pad_thai	sushi
ice_cream	pancakes	tacos
lasagna	pizza	tiramisu
macaroni_and_cheese	pork_chop	waffles
macarons	ravioli	

Clasa a XII-a D

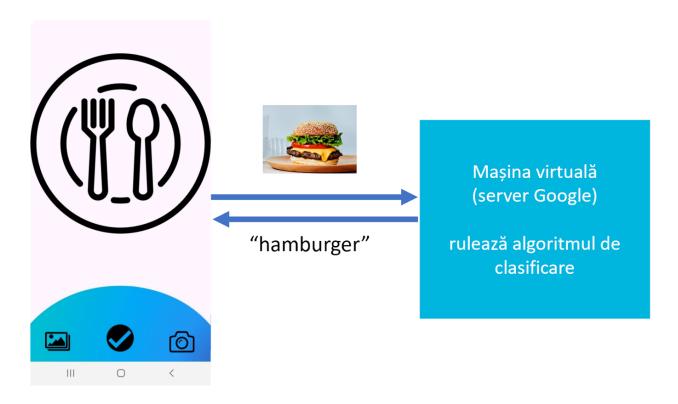
Exemple:



4. Implementarea tehnică

Limbaje de programare: python, java

Framework-uri: pytorch, flask



• Aplicație android

Pentru implementarea aplicației android am folosit Xml pentru realizarea butoanelor și a celorlalte elemente din interfață și limbajul de programare Java pentru funcționalitatea acestora. Biblioteca OkHttp din Java permite realizarea unui client care va comunica mai departe cu serverul de flask. Imaginile de la utilizator sunt transformate în bitmap-uri și transmise către acesta prin intermediul unui post request.

Server

Ținând cont de puterea computațională necesară complexului algoritm de clasificare am decis ca rularea acestuia să fie realizată pe un server, și nu direct pe dispozitivul mobil. În ciuda unor tehnici de eficientizare concepute pentru platformele mobile, acest design al arhitecturii permite actualizarea mai frecventă a modelului și garantează compatibilitatea aplicației cu dispozitive mai puțin performante.

Am ales să folosim Flask, un framework al limbajului Python. Odată preluată, fotografia este analizată de modelul de clasificare iar predicția acestuia este returnată înapoi la client printr-un response.

Rețea neuronală

Modelul de clasificare este de fapt o rețea neuronală convoluțională, o funcție complexă inspirată din modul în care funcționează cortexul vizual. Aceasta cuprinde un mecanism (convoluția) ce poate detecta pattern-uri complexe în imagine prin scanarea fiecărei porțiuni.

Modelul nu este programat explicit să clasifice preparate culinare, ci învață singur prin explorarea unui set de date (o parte din Food-101) alcătuit din 52000 de imagini reprezentative pentru categoriile alese. În cazul în care predicțiile modelului sunt eronate, acesta va fi penalizat. Procedeul se numește "antrenare", el putând fi văzut ca un mod prin care rețeaua neuronală încearcă să minimizeze suma penalizărilor cu ajutorul analizei matematice.

Odată finalizată etapa de antrenare, modelul este așadar capabil să clasifice preparate culinare cu o acuratețe ridicată, putând fi pus pe server pentru a răspunde la ulterioarele request-uri. În timpul utilizării aplicației, rețeaua neuronală artificială nu se va mai modifica.

5. Bibliografie

- https://pytorch.org/
- https://developer.android.com/
- https://simpleicons.org/
- https://stackoverflow.com/
- https://github.com/
- https://www.kaggle.com/dansbecker/food-101