Követelményspecifikáció

Ecommerce Shopping Assistant készítése MI támogatásával

Mesterséges intelligenciát alkalmazó megoldás fejlesztése 4

Feladatkiírás

Az elkészítendő alkalmazás egy ecommerce shopping assistant, amely segíti a felhasználókat online vásárlási élményük optimalizálásában. Az alkalmazás két fő részből áll: egy Angular alapú webshop frontendből, egy Spring Boot alapú backendből, és egy MySQL adatbázisból. Az MI (mesterséges intelligencia) modul pedig vásárlási szokások alapján személyre szabott termékajánlásokat generál a felhasználók számára.

A fejlesztői csapat

A csapat tagjai:

| csapattag neve | neve Neptun-kód | E-mail cím |
|-----------------------|-----------------|--------------------------------|
| Drahos Zsolt | UCZFU3 | zsdrahos@gmail.com |
| Dittrich Ákos | ZEBSP0 | dittrich.kos@gmail.com |
| Ködmön Dániel Ákos | C33KMB | dani.kodmon@gmail.com |
| Richter-Cserey Mátyás | NVIN7M | matyas.richtercserey@gmail.com |

Feladat kiosztás:

| csapattag neve | Fő feladat |
|-----------------------|-------------------------------|
| Drahos Zsolt | Frontend fejlesztő, Adatbázis |
| Dittrich Ákos | Frontend fejlesztő |
| Ködmön Dániel Ákos | Backend |
| Richter-Cserey Mátyás | MI fejlesztő, backend |

Feladatkörökben a fejlesztés során lehetnek átfedések.

Részletes feladatleírás

A projekt célja egy olyan ecommerce shopping assistant alkalmazás létrehozása, amely lehetővé teszi a felhasználók számára, hogy kényelmesen és hatékonyan böngésszenek és vásároljanak termékeket az online áruházban. Az alkalmazás számos funkciót kínál, beleértve a termékek böngészését, keresését, kosárba helyezését, rendelés leadását, valamint személyre szabott termékajánlásokat.

Az MI elemzi a felhasználók vásárlási szokásait és korábbi vásárlásaikat, majd olyan termékajánlásokat generál, amelyek illeszkednek az egyes felhasználók ízléséhez és preferenciáihoz. Ezáltal a felhasználók könnyedén felfedezhetnek új termékeket, amelyek érdekesek lehetnek számukra.

A felhasználói funkciók a következők:

- Regisztráció és bejelentkezés: A felhasználók regisztrálhatnak és bejelentkezhetnek az alkalmazásba.
- Termékek böngészése: A felhasználók böngészhetik az áruházban elérhető termékeket kategóriák, árak alapján.
- Kosárkezelés: A felhasználók kosárba helyezhetik a kiválasztott termékeket, módosíthatják a kosár tartalmát, és leadhatnak rendelést.
- Személyre szabott ajánlások: Az MI modul elemzi a felhasználók vásárlási szokásait és előző vásárlásaikat, majd személyre szabott termékajánlásokat kínál nekik.
- Profilkezelés: A felhasználók módosíthatják profilinformációikat.

Technikai paraméterek

Az alkalmazás technikai paraméterei a következők:

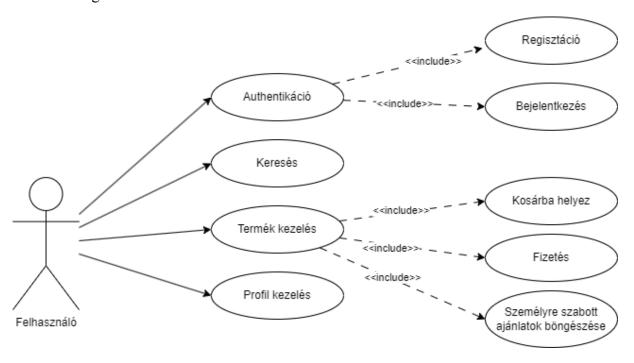
- Frontend: Angular keretrendszer használata a felhasználói felület kialakításához.
- Backend: Spring Boot keretrendszer használata a szerveroldali logika megvalósításához.
- Adatbázis: MySQL adatbázis használata a termék- és felhasználói adatok tárolásához.
- MI modul: Egy mesterséges intelligencia modul implementálása a személyre szabott termékajánlások generálásához, mely backenden fog futni.

Szótár

- Termékkategória: Az áruházban elérhető termékek csoportosítása kategóriákba, például "ruházat," "elektronika," "sportfelszerelés," stb.
- Kosár: A felhasználó által megvásárlásra kiválasztott termékek gyűjteménye.
- Profilinformáció: A felhasználó által megadott személyes adatok, például nevük, e-mail címük, telefonszámuk stb.
- MI (mesterséges intelligencia) modul: Deep-learing alapú model, amely analizálja a felhasználók vásárlási szokásait és személyre szabott termékajánlásokat készít számukra.

Essential Use-case-ek

Use-case diagram:



Ecommerce Shopping Assistant készítése MI támogatásával

Rendszerterv

Mesterséges intelligenciát alkalmazó megoldás fejlesztése 4 Szoftverarchitektúrák tárgy házi feladat

> Dittrich Ákos Drahos Zsolt Ködmön Dániel Ákos Richter-Cserey Mátyás

Tartalom

| Tartalom | 5 |
|---|----|
| Bevezetés | 7 |
| MI modul | 8 |
| Felhasznált technológiák: | 8 |
| Adat: | 8 |
| Adat feldolgozás: | 9 |
| Tanító adatok: | 9 |
| A neurális háló felépítése és tanítása: | 9 |
| Kimenet és loss függvény: | 10 |
| Bemeneti előfeldolgozás: | 11 |
| Futtatás és eredmény interpretáció: | 11 |
| Adatbázis | 12 |
| ER diagram: | 12 |
| Adatok: | 12 |
| Backend | 13 |
| Rest API - Spring Boot | 13 |
| Model | 14 |
| Controller | 15 |
| Service | 17 |
| Repository | 17 |
| OpenAPI végpontleírás | 17 |
| Frontend | 18 |
| Angular structure | 18 |
| Dependency injection (DI) | 19 |
| Services: | 19 |
| Component: | 19 |
| Lazy loading | 19 |
| Angular Material | 19 |
| Grafikus felhasználói felület és funkciók | 20 |
| Terméklista: | 20 |
| Kosár nézet: | 21 |
| Profil nézet: | 22 |
| Bejelentkezés és regisztráció: | 23 |
| Továbbfejlesztési lehetőségek | 24 |

| Telepítési útmutató | 25 |
|---------------------------|----|
| Adatbázis: MySQL | 25 |
| Backend: Java Spring Boot | 26 |
| Frontend: Angular | 26 |

Bevezetés

Az online vásárlás az életünk szerves részévé vált, és az igények változásával egyre inkább az egyedi és személyre szabott élményekre törekszünk. Az e-kereskedelmi platformok fejlődése és elterjedése olyan új kihívásokat teremtett, melyek megoldására az E-commerce Shopping Assistant rendszer készült.

Az E-commerce Shopping Assistant egy átfogó alkalmazás, melynek fő célja a felhasználók online vásárlási élményének optimalizálása. A rendszer három fő komponensből áll: egy modern Angular alapú webshop frontendből, melyet a felhasználók azonosítás nélkül is böngészhetnek és vásárolhatnak; egy hatékony Spring Boot alapú backendből, mely gondoskodik az üzleti logika kezeléséről, és egy MySQL adatbázisból, ami az adatok tárolásáért és kezeléséért felelős.

Az E-commerce Shopping Assistant különlegessége az MI (mesterséges intelligencia) modul, mely a vásárlási szokások elemzésére épülve személyre szabott termék ajánlásokat generál a felhasználók számára. Ez a funkció lehetővé teszi, hogy a felhasználók még hatékonyabban és gyorsabban találjanak rá azokra a termékekre, melyek valóban érdeklik és megfelelnek az egyedi igényeiknek.

Az alkalmazás összetett rendszere és az MI modul egyesítése lehetővé teszi a felhasználók számára, hogy széles termékkínálatból könnyedén és gyorsan válogathassanak, miközben személyre szabott ajánlásokat kapnak a saját vásárlási szokásaik alapján. Az E-commerce Shopping Assistant nem csupán egy újabb online vásárlási platform, hanem egy olyan eszköz, amely átalakítja és optimalizálja a vásárlási élményt, elősegítve a felhasználók számára az egyszerűbb, gyorsabb és személyre szabottabb vásárlást az online térben.

MI modul

Felhasznált technológiák:

A háló tanító script Python 3.7-ben készül, a következő csomagok felhasználásával:

Tensorflow (2.10.1), Keras, Pandas, Numpy, Scipy

Adat:

Az adatok az amazon 2018-as termék adatbázisából származnak. A nyers adatok kb. 15GB terjedelemmel rendelkeznek. Ebben benne vannak a következő kategóriák:

- Háztartási gépek
- Mobil telefonok és kiegészítők
- Elektronika
- Filmek és sorozatok
- Szoftver
- Videó játékok

Az adatok ezeket a mezőket tartalmazzák:

- asin
- title
- feature
- description
- price
- imageURL
- imageURL
- related
- salesRank
- brand
- categories
- also buy
- also viewed

Ezek közül az MI szempontjából az asin, title, also_buy és also_view mezők a fontosak. Az utóbbi kettő az adott termékkel együtt vásárolt és megtekintett termékek azonosítói találhatók, az asin a termék azonosító (10 karakter, számok és nagy betűk), a title pedig a termék neve.

Adat feldolgozás:

Az adatok eléggé irregulárisak, hiányosak, így előfeldolgozást igényelnek. Az előfeldolgozáshoz kiszedjük az üres és rosszul formált adatokat. Ezen kívül kidobjuk azokat a termékeket amelyeknek az also_buy és also_view mezője is üres. Ezekből a listákből kivesszük azokat az azonosítókat amik nem szerepelnek a felhasznált kategóriákban (vagyis nem mutatnak ki az adathalmazból).

Az also_buy és also_view mezőket összevontjuk "related_products" néven és ezt felhasználva generálunk a neurális hálónak tanító adatot.

Tanító adatok:

A hálónak adathármasokat kell generálnunk, melyeknek a struktúrája a következő: egy viszonyítási alap ("anchor"), egy pozitív és egy negatív minta. Minden termékhez annyi ilyen hármast készítünk, ahány hozzá kapcsolódó termék van (related_products). Az adott termék lesz az anchor, a kapcsolódó termékek a pozitív minták és negatív mintának pedig választunk egyet a többi termék közül. Egy-egy minta a termék kódjából és nevéből áll.

A neurális háló felépítése és tanítása:

A hálónak két bemenete van. Egyik a termék azonosítót várja, a másik pedig a nevet. Ez a része a hálónak teljesen külön kezeli a két bemenetet.

Az azonosító kezelése jóval egyszerűbb, itt csupán egy embedding és egy dense réteget használunk a feldolgozásra.

A terméknév kezelése kissé összetettebb. Itt a szöveg feldolgozásra, manapság igen népszerű, transformer architektúrát alkalmazzuk. A bemenetet előbb vektorizáljuk egy TextVectorization réteggel. Ezután embbedding réteg következik, majd 2 transformer encoder réteg, 4 db 128-as méretű attetion head-el, végül pedig egy dense réteg.

Ezekután a modell ét részét egyesítjük egy összefűzéssel, a végére pedig két további dense réteg kerül, az utolsó réteg normalizált változata pedig a kimenet. Természetesen a hálóban a megfelelő helyeken dropout és batch normalization rétegeket használunk.

Kimenet és loss függvény:

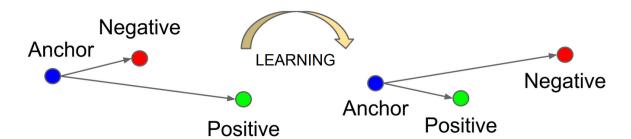
A háló a termékeket egy magas dimenziószámú vektortérben helyezi el, ennek megfelelően a kimenete egy 256 dimenziós vektor. Ezt úgy próbálja megtenni, hogy az egymáshoz kapcsolódó termékek minél közelebb kerüljenek egymáshoz, klasztereket formálva a térben. Ennek érdekében a Triplet Loss nevű veszteségfüggvényt alkalmazzuk, ami a következőképp működik.

A triplet loss három fő összetevőből áll: az "anchor" (horgony) példány, a "positive" (pozitív) példány és a "negative" (negatív) példány. Az anchor példány egy bemeneti minta, aminél azt szeretnénk, hogy a háló képes legyen megtanulni a hasonlóságot más példányokkal. A positive példány egy hasonló példány az anchorhoz, míg a negative példány egy eltérő példány, amely különbözik az anchor-től.

A triplet loss célja, hogy minimalizálja az anchor és a positive példány közötti távolságot, és maximalizálja az anchor és a negative példány közötti távolságot. A veszteség függvénye matematikailag így néz ki:

$$L(A, P, N) = max(d(A, P) - d(A, N) + \alpha, 0)$$

ahol d(A,P) az anchor és a positive példány közötti távolság, d(A,N) az anchor és a negative példány közötti távolság, és α egy előre meghatározott küszöbérték, amely megakadályozza, hogy a hálózat egyszerűen mindent eltávolítson a negatív példányoktól.



A triplet loss segít a mély neurális hálózatnak abban, hogy olyan reprezentációkat tanuljon, amelyek hasznosak lehetnek a hasonlóságok és különbségek kinyeréséhez az input adathalmazban.

Ennek megfelelően a hálót meg kell háromszoroznunk és az új kimenet ezeknek a konkatenációja lesz, annak érdekében, hogy a hármasokat párhuzamosan tudjuk futtatni. Ugyanakkor ehhez a modell ugyanazon példányát használjuk, hogy a súlyok azonosak legyenek a három közt.

Bemeneti előfeldolgozás:

A termék azonosító egy 10 számból és karakterből álló string, pl. B00002N7HY. Ezt valahogy egyértelműen le kell fordítanunk a modell által értelmezhető számra, úgy, hogy az lehetőleg könnyen bővíthető legyen, és ne függjön a termékek sorrendjétől (ami nem igaz pl. egy egyszerű növekvő id alapú look-up-table-re). Kihasználhatjuk viszont, hogy az azonosító csak számokat és betűket tartalmaz, tehát tudjuk a lehetséges értékkészltét (10 + 26 = 36) és hosszát. Így át tudunk rá tekinteni, mint 36-os számrendszerbeli számra, ez a megfeleltetés pedig egyértelmű és könnyedén bővíthető. Az átalakítás után a kapott számot normalizáljuk 0 és 1 közé, majd visszaalakítjuk stringé, mert a modell így várja a bemenetet (az egységesség érdekében).

A termék név feldolgozása csupán a központozási karakterek eltávolításából áll.

Futtatás és eredmény interpretáció:

A modell célja, hogy bizonyos termékek megadásával visszakapjuk az azokhoz leginkább hasonló termékeket. Mivel a modell a vektortérben a termékeket hasonlóság szerint helyezi el, már csak a kimeneti vektorok interpretációjával kell foglalkozni. Ez úgy oldjuk meg, hogy az összes létező termékhez legeneráljuk a hozzá tartozó vektort, ezeket pedig elmentjük. Futásidőben az aktuálisan feldolgozandó termékekre külön-külön lefuttatjuk a modellt (a valóságban persze ez batch-elve történik, így a modellnek csak egyszer kell futnia, mindegyikre párhuzamosan, amennyiben megfelelően kis számú bemenet van). Ezután a kapott vektorokat összeadjuk és normalizáljuk (vagyis lényegében kiszámoljuk az átlagukat), végül pedig a kapott vektor távolságát kiszámítjuk az összes eltárolt vektorhoz viszonyítva. A vektortérben ehhez legközelebb eső vektorokhoz tartozó termékek lesznek a leghasonlóbbak. Ebből kiválasztva az N legközelebbit, meg is van az ajánlásunk.

Adatbázis

A rendszer alapját képező adatbázis a következő táblákból áll:

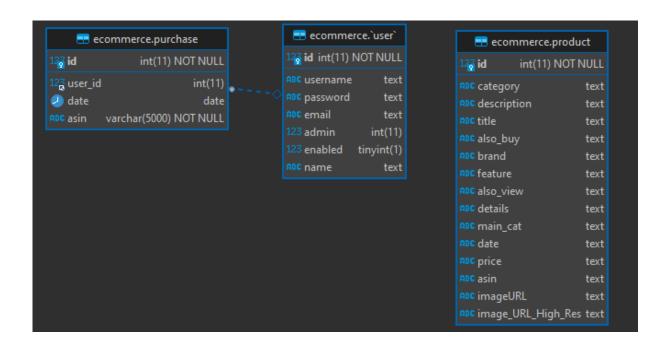
product tábla: Az e-kereskedelmi rendszer termékeinek adatait tárolja.

user tábla: A felhasználók adatait tárolja.

purchase tábla: A vásárlások adatait tárolja. A purchase tábla user_id oszlopa idegen kulcsként hivatkozik a user tábla id oszlopára, így kapcsolódik a vásárlások a felhasználói adatokhoz.

Ez az adatbázis szerkezet lehetővé teszi a termékek, felhasználók és vásárlások hatékony kezelését és nyilvántartását az e-kereskedelmi rendszer számára.

ER diagram:



Adatok:

Adatbázisban illetve az MI tanításához megközelítőleg 170.000 rekord adatot használtunk fel, melyek az <u>Amazon Review Data (2018)</u> nevű adatkészletből származnak. Ezek az adatok különböző termékek információt, további megvásárolt termékek azonosítóit és egyéb releváns információkat tartalmaznak az Amazon platformról. Az adatkészlet lehetőséget biztosított számunkra arra, hogy változatos termékkategóriákból és vásárlói viselkedésből származó adatokat felhasználjunk az MI modell tanításához és validálásához.

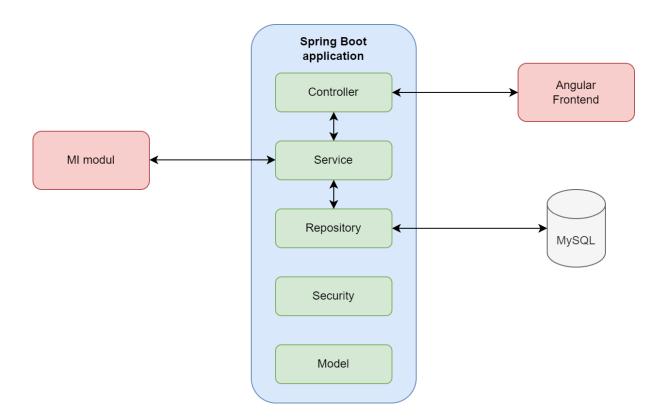
Adatok: https://cseweb.ucsd.edu/~jmcauley/datasets/amazon_v2/

Backend

Rest API - Spring Boot

Java Spring Boot egy olyan, nyílt forráskódú eszköz, amely megkönnyíti a mikroszolgáltatások és webalkalmazások Java-alapú keretrendszerek használatával való létrehozását. A beépített HTTP-szerverrel és fejlesztőeszközökkel a telepítés és a fejlesztés is lehetővé válik. A Spring Boot továbbá támogatja a RESTful elveket, és könnyen kezelhetővé teszi az útvonalakat, a HTTP-módszereket, valamint a formátumokat, például a JSON-t. ¹

Az Spring Boot alkalmazás felépítése a következő:



-

 $^{^1\} https://azure.microsoft.com/hu-hu/resources/cloud-computing-dictionary/what-is-java-spring-boot$

Az autentikációt a Spring Security valósítja meg. Egy Basic authentikáció lett felkonfigurálva és a felhasználók adatai saját adatbázis táblába kerülnek elmentésre.

Ahhoz hogy egy végpontot elérjük a következő authentikációs headhert kell tartalmaznia a kérésnek, ahol a base64() a tartalom base64 típusú kódolását jelenti.

"Authentication": "Basic base64("username:password")"

Model

Az alkalmazás Model könyvtárában találhatóak az alkalmazás működéséhez szükséges model osztályok. Ezek a modelosztályok a következők:

User model. Egy felhasználót reprezentál.

| Long id | Adatbázis egyedi azonosítója |
|-----------------|--|
| String username | A felhasználó felhasználóneve |
| String password | A felhasználó (hash-elt) jelszava |
| boolean enabled | A felhasználó engedélyezve van-e (bejelentkezés tiltása) |
| String name | Felhasználó teljes neve |

Product model. Egy terméket reprezentál.

| Integer id | Adatbázis egyedi azonosítója |
|------------------------|-----------------------------------|
| String category | A termék kategóriáinak listája |
| String description | A termék leírása |
| String title | A termék neve |
| String brand | A termék márkája |
| String feature | A termék tulajdonságainak listája |
| String main_cat | A termék fő kategóriája |
| String price | A termék ára |
| String asin | A termék egyedi azonosítója |
| String imageURLHighRes | A termékhez tartozó kép URL címe |

ProductResponse model. Szűrhető lapozható terméklista visszaadására szolgáló modelosztály.

| Integer allItems | A keresési feltételeknek megfelelő összes létező elemek száma |
|-----------------------------------|---|
| Integer page | Az aktuálisan kért oldal száma |
| Integer pageCount | A keresési és lapozási feltételeknek megfelelő összes oldalak száma |
| List <product> products</product> | A keresési és lapozási feltételeknek megfelelő elemek az aktuális oldalon |

Purchase model. Egy termék vásárlást reprezentál.

| Integer id | Adatbázis egyedi azonosítója |
|-----------------|--|
| Integer user_id | A felhasználó azonosítója aki megvette a terméket (idegen kulcs User id-ra) |
| String asin | A megvásárolt termék egyedi id-ja |
| Date date | A vásárlás dátuma |

Controller

A Controller könyvtárában találhatóak a REST végpontok megvalósításai.

Az alkalmazáshoz kapcsolt frontend, jelen esetben Angular weboldal a kapcsolatot a szerverrel az API REST végpontjain keresztül éri elé. Backenden a végpontok két csoportra vannak osztva. Ezek a:

- AppController
- ProductController

Az **App controller**-hez tartoznak az általánosabb jellegű végpontok:

GET api/login

Megfelelő felhasználónév és jelszó páros megadásával visszaadja a felhasználó adatait. Sikertelen authentikáció esetén (mint minden végpont eserén) HTTP 401 üzenet érkezik.

POST api/register

Az egyetlen autentikáció nélkül, publikusan elérhető végpont. A kérés body-ba megadható a regisztrálni kívánt felhasználó adatai.

A **Product controller-**hez tartoznak a termékekhez, vásárláshoz kapcsolódó végpontok.

GET api/products/{id}

Egy megadott adatbázis id alapján lekéri az adott id-hoz tartozó termék adatait.

DELETE api/products/{id}

Egy megadott adatbázis id alapján törli az adott id-hoz tartozó terméket.

GET api/products/asin/{asinId}

Egy megadott egyedi termékazonosító alapján lekéri az adott azonosítóhoz tartozó termék adatait.

GET api/products

Végpont a szűrhető, lapozható terméklista lekéréséhez. A következő URL query-k adhatóak meg:

- **pageSize** (*kötelező*): Hány elemet adjon vissza, mekkora az oldalméret frontenden.
- **page** (*kötelező*): Hányadik oldalt szeretnénk lekérni. (lapozással határozzuk meg)
- **qTitle**: Szűrés a termékek nevére (title mező)
- qCat: Szűrés a termékek kategóriájára (categories mező)
- **qMinPrice**: Szűrés termékekre minimum ár beállításával.
- **qMaxPrice**: Szűrés termékekre maximum ár beállításával.

POST api/products/order/{asinId}

Egy termék megvásárlására szolgáló végpont. A megadott azonosítóval létrehoz egy rekordot az adatbázis *purchase* táblájában a megadott termék azonosítóval, a vásárló felhasználó azonosítójával és az aktuális dátummal.

GET api/products/previous-orders

Egy felhasználó legutolsó 5 megvásárolt termékének a részleteit kérdezi le a végpont.

GET api/products/user-recommendations

Visszaad 4 terméket amelyet az MI modul a felhasználó korábbi vásárlásai alapján ajánl.

POST api/products/cart-recommendations

Visszaad 4 terméket amelyet az MI modul a kosárban lévő elemei alapján ajánl.

Service

Az Service létesít kapcsolatot az alkalmazás Controller és Repository rétege között. Itt kapcsolódik az alkalmazáshoz az MI modul is (python szkript futtatása). A Service réteg valósítja meg az egyéb backend specifikus feladatokat, számításokat. Ilyen például az összes elem lapozhatóságának és kereshetőségének megoldása. A frontendről kapott információk alapján kiszámításra kerül hogy egy adott oldalméret és oldalszám alapján az SQL lekérdezést mekkora limittel és offsettel kell kiértékelni. Ilyen feladat továbbá a korábbi vásárlások azonosítói alapján összeállítani az azonosítókhoz tartozó termék részletek listájának összeállítása is.

Repository

A repository valósítja meg az adathozzáférést az alkalmazás számára. Egy repository interface egy adatbázis táblához tartozik (User, Product, Purchase repositoryk). A repository interface-ek a JPA repository-t egészítik ki. Ennek segítségével elérhetőek az alap CRUD (create, read, update, delete) metódusok, illetve kiegészíthetjük egyedi natív SQL lekérdezésekkel is. Ilyen natív, egyedi lekérdezések például a lapozható, kereshető lista lekérdezés, vagy az egyedi *asin* azonosító alapján történő keresés.

OpenAPI végpontleírás

A végpontokhoz OpenApi leírás is készült, amely a backend főkönyvtárában (src, pom.xlm, stb. szintjén) *openapi_ecommerce.json* néven elérhető. A Json tartalmat Swagger editorba beillesztve (https://editor.swagger.io/) megvizsgálhatóak a végpontok, illetve azok bemenetei, kimenetei.

Frontend

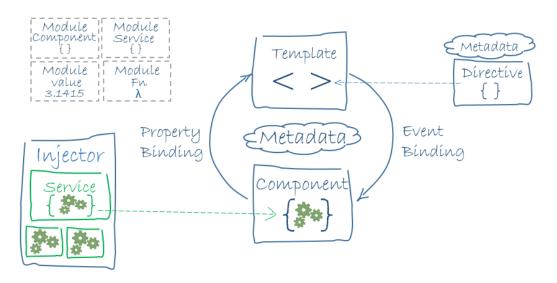
Az frontend alkalmazásunkban számos modern és hatékony architekturális elemet alkalmazunk annak érdekében, hogy biztosítsuk a tiszta kódstruktúrát, az újrafelhasználhatóságot és a felhasználóbarát felhasználói felületet.

A felület alapvetően desktop nézet-re készült. Az Angular struktúráját követve, ahol a komponensek az alkalmazás építőkövei, különböző oldalak és funkciók különálló komponensekbe vannak csoportosítva.

Angular structure

Az Angular egy TypeScript alapú framework amely rendkívül elterjedt dinamikus webes single page alkalmazások fejlesztésénél. A komponensek az Angular-alkalmazás építőkövei. Ezek valósítják meg az alkalmazás egy adott megjelenített részének logikáját és felhasználói felületét. Minden komponensnek saját sablonja, stílusa és metaadatai vannak. A template határozza meg a komponens nézetének szerkezetét és elrendezését. HTML-jelölést tartalmaz, amely Angular markup-al van kiegészítve. A komponensek és a template-ek binding segítségével interaktálnak.

A szolgáltatások olyan funkciókat biztosítanak, amelyek több komponensben is megoszthatók, és elősegítik a kód újrafelhasználhatóságát és a problémák elkülönítését. A service-ek lényegében olyan typescript osztályok amelyek nem kapcsolódnak szorosan egyetlen adott megjelenítési egység logikájához.



Dependency injection (DI)

A dependencia injekció (DI) révén könnyen kezelhetjük a komponensek közötti függőségeket, például szolgáltatások használatát. Az Angular keretrendszer DI rendszere lehetővé teszi, hogy a szolgáltatások globálisan elérhetők legyenek, biztosítva ezzel az alkalmazás egyszerűbb tesztelhetőségét és kódolhatóságát. Különböző funkcionalitásokat mint például a kosár kezelést, a termékeknél felmerülő szerver kommunikációt, vagy authentikációval kapcsolatos logikát mind igyekeztünk külön service-ekbe kiszervezni.

Services:

Az API kérést végrehajtó szolgáltatások a komponensekben előforduló Observer mintákon keresztül valósulnak meg. Az Observer minta lehetővé teszi az eseményvezérelt kommunikációt a különböző alkotóelemek között. Amikor egy HTTP kérést kell kezdeményezni, például egy termék lekérdezése vagy a kosár frissítése céljából, a megfelelő szolgáltatás ezt végzi el. Az eredményt az Observer mintákon keresztül közvetíti a komponensek felé. A komponensek előfizetnek ezekre az Observer-ekre, és reagálnak az eseményekre, például frissítik a felhasználói felületüket az új adatokkal, biztosítva a dinamikus és aszinkron működést. Ez a tervezési minta hozzájárul az alkalmazás hatékony működéséhez és a kód tisztaságához.

Component:

Az újrafelhasználható komponensek révén a fejlesztés hatékonyabbá válik, mivel a különböző részekből álló alkalmazásban könnyedén használhatunk már meglévő komponenseket. Ez növeli a karbantarthatóságot és csökkenti az ismétlődő kódrészeket. Külön komponensbe szerveztük a például a terméket megjelenítő kártyákat, valamint a dialógusokat amiker több helyen is újrahasznosítunk.

Lazy loading

A Lazy Loading segítségével optimalizálhatjuk az alkalmazás betöltési sebességét, mivel csak akkor tölt be egy adott modult vagy oldalt, amikor azt valóban szükséges. Ez javítja a felhasználói élményt, különösen nagyobb méretű alkalmazások esetén. A fejlesztés során törekedtem bizonyos logikailag összefüggő komponensek külön modulba szervezésést és ennek megfelelően lazy loading-ot implementálni.

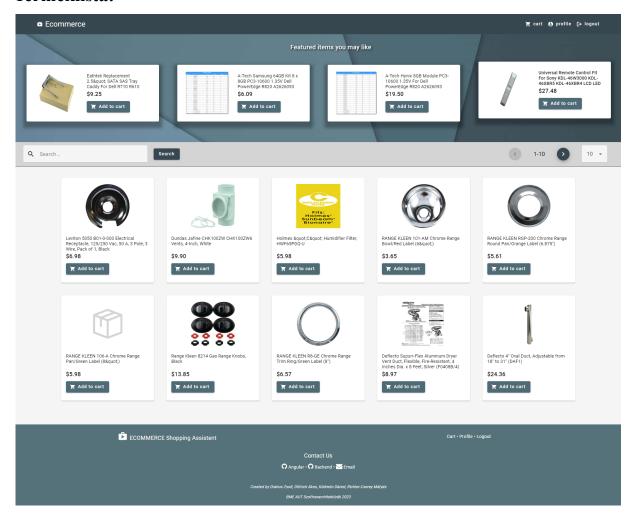
Angular Material

A design tekintében főként angular material ui komponens framework-öt valamint natív css-t használtunk. Ez nagyban felgyorsította a fejlesztési időt valamint egységesebb végeredmény született design szempontból.

Grafikus felhasználói felület és funkciók

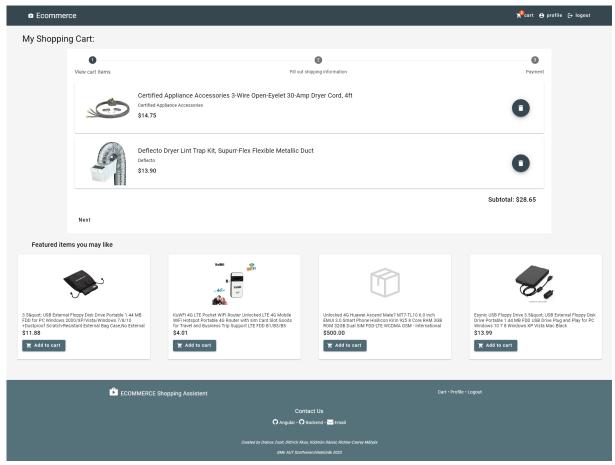
A felület célja a felhasználónak könnyen használható felületet biztosítani.

Terméklista:



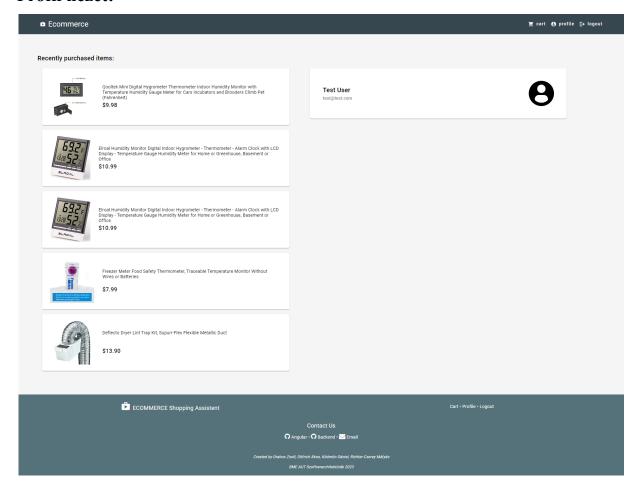
A funkciók között szerepel a terméklista, ahol keresési lehetőségekkel és lapozási funkcióval navigálhatsz. Az ajánlott termékek rész olyan választékot mutat be, amelyek a vásárlási szokásaid alapján személyre szabottan megjelenített termékeket tartalmaz.

Kosár nézet:



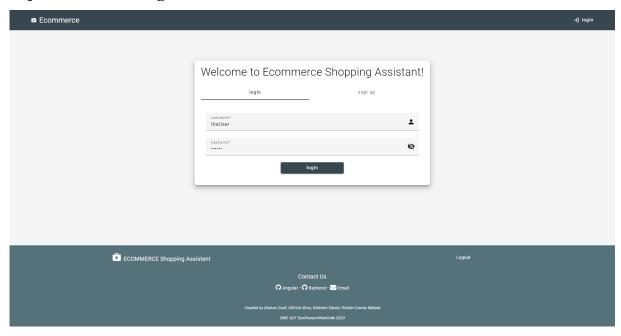
A kosár nézetben a felhasználó megnézheti a kosár tartalmát. itt található egy ajánlás rész ami bemutatja azokat a termékeket, amelyek érdekesek lehetnek a kosár tartalma alapján.

Profil nézet:



A profilnézet lehetővé teszi a vásárlási előzmények megtekintését, így könnyen nyomon nyomon követhető, korábban vásárolt termékeket az alkalmazásban.

Bejelentkezés és regisztráció:



Az ablakokon keresztül beléphez a felhasználó vagy új fiókot hozhatsz létre. Felhasználói fiók szükséges a teljes vásárlói élmény eléréséhez mint például a vásárlás, vásárlási előzmény vagy ajánlások megtekintéséhez.

Továbbfejlesztési lehetőségek

- OAuth autentikáció backenden
- Részletesebb keresés / szűrő frontenden
- Új termék felvételének lehetősége frontenden
- Neurális háló további tanítása / fejlesztése, konkrét vásárlási adatok felhasználása

Telepítési útmutató

Adatbázis: MySQL

Hozz létre egy új adatbázist a projekt számára a következő paranccsal:

```
-- ecommerce.product definition
CREATE TABLE `product` (
  `category` text DEFAULT NULL,
  `description` text DEFAULT NULL,
  `title` text DEFAULT NULL,
  `also buy` text DEFAULT NULL,
  `brand` text DEFAULT NULL, `feature` text DEFAULT NULL
  `also_view` text DEFAULT NULL,
  `details` text DEFAULT NULL,
`main_cat` text DEFAULT NULL,
  `date` text DEFAULT NULL, `price` text DEFAULT NULL,
   asin` text DEFAULT NULL,
  `imageURL` text DEFAULT NULL,
  `image_URL_High_Res` text DEFAULT NULL,
  `id` int(11) NOT NULL AUTO_INCREMENT,
  PRIMARY KEY (`id`)
) ENGINE=InnoDB AUTO INCREMENT=169796 DEFAULT CHARSET=latin1 COLLATE=latin1 swedish ci;
-- ecommerce.`user` definition
CREATE TABLE `user` (
   `id` int(11) NOT NULL AUTO INCREMENT,
  `username` text DEFAULT NULL,
`password` text DEFAULT NULL,
  'email' text DEFAULT NULL,
'admin' int(11) DEFAULT NULL,
  `enabled` tinyint(1) DEFAULT 1,
  `name` text DEFAULT NULL,
  PRIMARY KEY ('id')
) ENGINE=InnoDB AUTO INCREMENT=24 DEFAULT CHARSET=utf8mb4 COLLATE=utf8mb4 general ci;
-- ecommerce.purchase definition
CREATE TABLE `purchase` (
  `id` int(11) NOT NULL AUTO_INCREMENT,
  `user_id` int(11) DEFAULT NULL,
  `date` date DEFAULT NULL,
`asin` varchar(5000) NOT NULL,
  PRIMARY KEY ('id'),
  KEY `purchase_FK` (`user_id`),
  CONSTRAINT `purchase FK` FOREIGN KEY (`user id`) REFERENCES `user` (`id`)
) ENGINE=InnoDB AUTO INCREMENT=14 DEFAULT CHARSET=utf8mb4 COLLATE=utf8mb4 general ci;
```

Adatok feltöltéséhez importálja be az output. json fájlt.

Backend: Java Spring Boot

Rendszerkövetelmények:

Java 17

• Mayen: 3.3+

És a megfelelő URIk módosítása a saját elérési útvonalnak megfelelően. (src/main/java/com/ecommerce/service/ProductService.java)

```
ProcessBuilder builder = new
ProcessBuilder("C:\\Users\\<user>\\AppData\\Local\\Programs\\P
ython\\Python37\\python.exe", pythonScriptPath);
String pythonScriptPath =
"src\\main\\resources\\model_inference.py";
```

Spring Boot app futtatás: pl. Visual Studio / IntelliJ segítségével:

src/main/java/com/ecommerce/EcommerceApplication futtatása.

MI-hez szükséges követelmények:

- Python 3.7.0
- Tensorflow (pip install tensorflow)
- Numpy (pip install numpy)

FONTOS! **vectors.npy** fájl szükséges az MI futtatásához, azonban az AUT portál feltöltési méret limitje miatt ezt nem volt lehetséges feltölteni (hasonlóan az adatbázishoz). E-mail megkeresésre továbbítani tudjuk a fájlt.

Frontend: Angular

Rendszerkövetelmények:

- Node is telepítése
- Npm ellenőrzése, hogy települt-e nodejs-el:
 - o npm -v

A futtatáshoz a következő parancsokat kell kiadni az angular projekt src mappájában: (ecommerce-angular/src)

- npm install
- ng serve