|  |  |  |
| --- | --- | --- |
| A blue and black logo  Description automatically generated with low confidence | **Departamentul Automatică şi Informatică Industrială**  **Facultatea Automatică şi Calculatoare**  **Universitatea POLITEHNICA din Bucureşti** | A picture containing font, graphics, screenshot, graphic design  Description automatically generated |

|  |  |  |
| --- | --- | --- |
|  |  |  |

**LUCRARE DE DIPLOMĂ**

**Aplicație web pentru analiza datelor din domeniul economic**

Coordonator Absolvent

Prof.dr.ing. Mihnea-Alexandru Moisescu Anca-Maria Ciuciu

As.drd.ing. Iliuță Miruna-Elena

**2023**

**CUPRINS**

[1. Introducere 3](#_Toc137645651)

[1.1 Context 3](#_Toc137645652)

[1.2 Motivație 4](#_Toc137645653)

[1.3 Obiective 5](#_Toc137645654)

[1.4 Conținutul lucrării 6](#_Toc137645655)

[2. Descrierea problemei abordate 7](#_Toc137645656)

[2.1. Formularea problemei 7](#_Toc137645657)

[2.2. Studiu asupra realizărilor similare din domeniu 9](#_Toc137645658)

[2.2.1 Empower 9](#_Toc137645659)

[2.2.2 AlphaSense 10](#_Toc137645660)

[2.2.3 Kavout 11](#_Toc137645661)

[2.3. Compararea soluțiilor existente 11](#_Toc137645662)

[2.4. Stabilirea cerințelor funcționale și non-funcționale ale aplicației 13](#_Toc137645663)

[2.4.1 Cerințe funcționale 13](#_Toc137645664)

[2.4.2 Cerințe non-funcționale 16](#_Toc137645665)

[3. Selectarea soluției tehnice 17](#_Toc137645666)

[3.1 Arhitectura web de tip MERN 17](#_Toc137645667)

[3.1.1 MongoDB 18](#_Toc137645668)

[3.1.2 Express.js 19](#_Toc137645669)

[3.1.3 Node.js 19](#_Toc137645670)

[3.1.3 React JS 21](#_Toc137645671)

[3.2 Modelul de învățare automată 23](#_Toc137645672)

[3.2.1 Procesarea limbajului natural 26](#_Toc137645673)

[3.2.2 Vectorizare 29](#_Toc137645674)

[3.2.3 Rețele neuronale 32](#_Toc137645675)

[4. Considerente legate de dezvoltarea aplicației (12 pagini) 33](#_Toc137645676)

[4.1 Arhitectura aplicației web (intro cu client server si restapi| diagrama de procese, baza de date, crawler-ul) 33](#_Toc137645677)

[4.1.1 Baza de date 33](#_Toc137645678)

[4.1.2 Backend (axios controllere, rute, middleware) 33](#_Toc137645679)

[4.1.3 Frontend (componente frontend) 33](#_Toc137645680)

[4.2 Antrenarea rețelei neuronale (vorbesti despre setul de date si cum e impartit, codul efectiv, formarea modelului cu metrici) 33](#_Toc137645681)

[4.3 Implementarea aplicației (realstonks api, twitter api, calcularea scorului si formula predictiei, pipeline ul din python de preluare si procesare a datelor (schema)) 33](#_Toc137645682)

[5. Studiu de caz (7 pagini) – pag 51 34](#_Toc137645683)

[5.1 Modelul de învățare automată 34](#_Toc137645684)

[5.2 Modelul de învățare automată 34](#_Toc137645685)

[5.3 Modelul de învățare automată 34](#_Toc137645686)

[6. Concluzii – pag 53 34](#_Toc137645687)

[3. Lucrări citate 36](#_Toc137645688)

# Introducere

## Context

Atingerea obiectivelor financiare pe termen lung are la bază gestionarea atentă a bugetului personal, ce permite o înțelegere mai clară a fluxului de numerar. Înregistrarea și monitorizarea cheltuielilor și veniturilor ne oferă un nivel de control asupra banilor, planificând și alocând resursele în mod strategic. Alocarea conform priorităților stabilite a resurselor reprezintă un progres spre direcția stabilității financiare, ajutând la evitarea datoriilor și reducerea stresului. Metodele întâlnite de gestionare a circulației banilor pornesc de la înregistrarea unui istoric al cheltuielilor prin intermediul unui document, ce poate fi în format electronic sau nu, până la utilizarea unei aplicații web sau mobile ce ar putea oferi sfaturi și statistici personalizate.

Investițiile responsabile și profitabile se materializează în momentul în care se ajunge la o stabilitate financiară solidă, care garantează un fond de urgență. Printre activele financiare care au atras atenția investitorilor în ultimul timp se enumeră: criptomonedele și acțiunile tehnologice, care pot prezenta riscuri, deoarece valoarea acestora poate varia semnificativ într-o perioadă foarte scurtă de timp. Volatilitatea acestora este, de cele mai multe ori, puternic influențată de știrile și postările din mediul online, ce au un impact semnificativ asupra comportamentului investitorilor și a piețelor financiare.

Analiza datelor din domeniul economic joacă un rol important în obținerea unei înțelegeri mai bune a stării generale a indicatorilor macroeconomici relevanți și a tendințelor pieței, oferind o perspectivă clară asupra riscurilor și oportunităților din mediul investițional. Astfel, aplicația propusă, Twinvest, oferă posibilitatea de urmărire a bugetului personal, având la bază gestionarea veniturilor și cheltuielilor, cât și un mecanism ce furnizează informații relevante și actualizate prin știri personalizate și postări ale investitorilor de pe Twitter, selectate în funcție de domeniile de interes ale utilizatorului.

În plus, algoritmii implementați de procesare a limbajului natural și analiză a sentimentelor, aplicați știrilor din Google News oferă o predicție a tendinței de creștere sau scădere a acțiunilor și criptomonedelor pentru o investiție informată.

## Motivație

Bitcoin a apărut în 2009, ca rezultat al eforturilor unei comunități de avangardiști, sub pseudonimul Satoshi Nakamato, care au explorat ideea criptoanarhismului și aplicarea metodelor criptografice în domeniul financiar. Bitcoin a devenit o revoluție în sfera digitală și financiară, generând o serie de idei, soluții și artefacte care au schimbat în mod fundamental matricea socio-tehnologică a vieții contemporane. În plus, Bitcoin a acționat ca un catalizator disruptiv în domenii precum serviciile bancare mobile, băncile comerciale și autoritățile monetare, punând în dificultate aceste instituții și deschizând calea unei noi ere în domesticirea și internaționalizarea finanțelor participative. [1]

Criptomonedele sunt definite ca orice activ digital bazat pe tehnologia blockhain. [2] Aceste active au înregistrat o creștere semnificativă în ultimii ani, astfel că, potrivit unei analize realizate de CoinMarketCap [3], valoarea pe piața globală a cripto-activelor este de 1,13 trilioane de dolari, rata de deținere a acestora fiind în medie de 4.2% cu peste 420 de milioane de utilizatori de criptomonede la nivel mondial.

Pe piața criptomonedelor, Twitter reprezintă una dintre principalele resurse de social media utilizată de emitenții de monede pentru a comunica cu investitorii lor. De asemenea, studiile anterioare au arătat că sentimentele exprimate pe Twitter pot influența prețurile criptomonedelor si acțiunilor precum și volumele de tranzacționare. O știre recentă arată că Elon Musk, deținătorul Twitter, a fost implicat într-un proces judiciar, fiind acuzat de faptul că a manipulat valoarea criptomonedei Dodgecoin prin postările sale pe rețeaua de socializare. [4]

Prin urmare, prețul unui instrument financiar poate crește sau se poate prăbuși brusc ca urmare a unui singur tweet al unei persoane publice cunoscute. Acest lucru se datorează forței de influențare pe care o exercită acestea în rândul urmăritorilor lor.

Tocmai din acest motiv, Twinvest vine în sprijinul investitorului pentru a-l ajuta să țină pasul cu utimele postări, ce pot impacta acțiunile la bursă și criptomonedele. Aceasta va furniza date personalizate în funcție de interesele selectate și va realiza statistici și metrici cu rolul de a analiza istoricul veniturilor și cum au fost investiți banii.

Aplicația calculează totodată, predicții bazate pe ultimele știri preluate din una dintre cele mai accesate surse, Google News. Utilizatorul are posibilitate de analiză atât a propriului buget cât și a prețurilor de pe piață a activelor financiare în timp real pentru a lua o decizie privind următoarea investiție în mod informat.

## Obiective

Obiectivul principal stabilit este determinarea cu o precizie cât mai mare a sentimentului transmis de știrile de ultimă actualitate, acestea fiind împărțite în trei categorii: pozitive, negative și neutre din punct de vedere economic. Bineînțeles că modelul ce are la bază algoritmii de învățare automată și prelucrare a limbajului natural va fi aplicat doar pe titlurile știrilor extrase la un anumit interval de timp de pe Google News, raționamentul fiind acela că titlul are cel mai puternic impact asupra investitorului, de multe ori, acesta fiind chiar singura sursă din care oamenii își extrag informația. De precizat este faptul că, pe același raționament funcționează și robo-consultanții.

Boții automatizați pentru investiții reprezintă sisteme inteligente ce se folosesc de modele matematice și algoritmi pentru a lua decizii cu privire la investiții. Prin intermediul colectării și analizării datelor despre profilul investitorului, cum ar fi: obiectivele financiare, preferințele de investiții și toleranța la risc, aceștia creează o strategie personalizată, având acces la portofoliul digital de active al beneficiarului. Deși pare să ofere soluția perfectă pentru sporirea profitului, un studiu făcut de Wall Street arată că: “ Nouă din zece europeni nu ar lăsa un software să ia decizii de ordin financiar în locul lor.” [5]

Tocmai din acest punct de vedere, îmi propun ca prin intermediul acestei aplicații web, să folosesc principiile inteligenței artificiale și învățarea automată pentru a oferi investitorului un context, o perspectivă asupra evoluției pieței, prezentând informații relevante, astfel încât acesta să poată lua decizii singur cu privire la modul de investire a banilor.

De asemnea, un alt obiectiv stabilit ar fi acela de a crea o aplicație web interactivă și ușor de folosit, ce integrează inteligența artificială, concentrată în analiza știrilor, care oferă totodată posibilitatea monitorizării circulației fondurilor personale.

## Conținutul lucrării

TO DO

# Descrierea problemei abordate

## Formularea problemei

De-a lungul timpului, banii și investițiile au evoluat într-un mod dinamic și fascinant, care a fost marcat de diverse schimbări specifice fiecărei perioade în ceea ce privește modalitatea prin care omul gestionează și valorifică resursele financiare. Urmând tendința firească de dezvoltare, progresare, oamenii au căutat întotdeauna modalități de a crește averea prin diverse metode.

În trecut, cu mult timp în urmă, tranzacțiile comerciale aveau loc direct prin schimburi de bunuri, însă acesta nu era un standard general valabil, fiind ineficient deorece implică dificultăți în evaluarea valorii și implicit în compararea unor bunuri și servicii diferite. Astfel, monedele au apărut pentru că oamenii au simțit nevoia de un mijloc de schimb comun, finalitatea fiind facilitarea comerțului, oferind oamenilor o modalitate de a-și păstra economiile sub forma unui instrument portabil și universal valabil. Acesta putea fi în formă de metal prețios, cum ar fi aurul sau argintul, sau puteau fi alte obiecte cu valoare recunoscută, cum ar fi: cuprul, fierul, cochiliile marine – utilizate ca monedă în Asia de Sud-Est și alte regiuni tropicale, pieile de animale – comercializate cu precădere în America de Nord, sau chiar sarea.

Termenul „salariu“ are o origine intrigantă, provenind din literatura romană antică. „Salarium” provine din cuvântul latin „sal”, care înseamnă sare. Sarea era o marfă valoroasă și vitală în Roma Antică . În acea perioadă, soldații romani primeau o plată sub formă de sare pentru serviciile lor militare, iar această plată era cunoscută sub numele de *salarium*. [6] În continuare, începând cu China antică, hârtia a inceput să fie folosită ca suport pentru monede. Guvernele și băncile au introdus monede de hârtie care reprezentau valorea aurului sau argintului depozitat în rezervele lor prin emiterea bancnotelor. Odată cu această schimbare importantă, oamenii au început să dispună de ușurința și eficiența tranzacțiilor cât și de extinderea comerțului la nivel regional și internațional.

Odată cu progresul tehnologic, noi metode de investiții și gestionare a banilor au schimbat treptat modul în care funcționează lumea financiară. În momentul de față, investitorii pot achiziționa și vinde cu ușurință: acțiuni, obligațiuni, imobiliare, mărfuri și alte active financiare prin intermediul platformelor de tranzacționare online sau aplicațiilor de investiții.

De asemenea, factori precum: incertitudinea viitorului, atingerea obiectivelor personale sau stabilitatea financiară și independența au determinat individul la procesul de economisire a resurselor financiare, acesta fiind o caracteristică fundamentală a comportamentului responsabil. Astfel, problema care se conturează este, în mod evident, planificarea bugetului personal, monitorizându-se veniturile și cheltuielile, fapt ce oferă oportunitatea de a investi banii economisiți, generând profit pe termen lung.

Trecerea impresionantă la investițiile în criptomonede, precum și digitalizarea procesului de vânzare-cumpărare a fost posibilă prin intermediul tehnologiei blockchain. Blockchain-ul este un registru digital, distribuit, o tehnologie revoluționară, ce concentrează o bază de date distribuită și criptografică ce păstrează un istoric al tranzacțiilor în mod sigur. Eliminând necesitatea unor intermediari, cum ar fi băncile, într-un sistem blockchain, tranzacțiile sunt adăugate într-un lanț de blocuri. Astfel, precum o structură de date sub forma unei liste dublu-înlănțuite, se formează o secvență criptografică de blocuri interconectate. Acest lucru garantează integritatea și securitatea datelor, deoarece orice modificare a unei tranzacții într-un singur bloc, va avea un impact asupra întregului lanț de blocuri ulterior.

Descentralizarea este o componentă esențială a structurii de tip blockchain. Acesta este distribuit pe mai multe noduri reprezentate de computere din aceeași rețea, fiecare nod având o copie a întregului lanț de blocuri, cu toate aceastea, verificarea și validarea realizându-se independent, sporind rezistența la atacuri cibernetice și manipulări.

În primul rând, blockchain-ul a fost proiectat să fie folosit pentru gestionarea criptomonedelor, precum Bitcoin și Ethereum, dar poate fi utilizat și în multe alte industrii, cum ar fi finanțele, asigurările, imobiliarele și multe altele. În continuare, se pune problema monitorizării de către utilizatori a activelor financiare digitale pe care aceștia le dețin. Un instrument pentru stocarea și gestionarea criptomonedelor este portofelul digital, mecanismul prin care funcționeză acestea fiind criptografia, pentru a asigura securitatea tranzacțiilor și pentru a confirma proprietatea asupra monedelor.

Valoarea criptomonedelor este afectată de oferta și cererea pieței, precum orice alt tip de valută. Investițiile sunt o parte esențială a strategiei financiare personale, acestea aducând după sine o serie de oportunități, dar și provocări ce se pot transforma în riscuri dacă problematica nu este analizată în mod atent. Este important de menționat că valoarea criptomonedelor poate fluctua în mod imprevizibil în funcție de o varietate de factori precum: reglementări guvernamentale, evenimente geopolitice și sentimentul general al pieței, care este dictat în general de postările din mediul online – domeniul pe care îl voi explora prin prisma acestei lucrări.

Un alt instrument economic analizat, ce a luat amploare în ultimii ani este reprezentat de acțiunile companiilor listate pe piața de valori. Aceste acțiuni sunt emise de companii publice și permit investitorilor să devină proprietari parțiali ai companiei și să profite implicit de potențialul său de creștere. La fel ca în cazul criptomonedelor, prețul acțiunilor poate fi influențat de mai mulți factori, precum: performanța companiei, perspectivele de creștere cât și de anunțurile și rapoartele financiare – informații ce vor sta la baza antrenării modelului de învățare automată pentru a putea fi capabil să recunoască starea generală emisă de o știre.

Prin urmare, având în vedere toate aceste aspecte, este important de menționat că evoluția prețului acestor active digitale este influențată de o serie de factori, mediul comercializării acestora fiind unul instabil, al cărui comportament poate fi dificil de prezis, deoarece poate avea mai multe stări posibile și pot fi inluențate de intrări și evenimente externe, precum un automat finit nedeterminist. Investitorii trebuie să abordeze atent și informat această piață tehnologică și să facă propriile cercetări, în concordanță cu analizarea bugetului personal, înainte de a lua decizii de investiții pentru a minimiza apariția riscurilor.

## Studiu asupra realizărilor similare din domeniu

Aplicațiile de planificare a bugetului personal au rolul de a ajuta utilizatorii să își gestioneze veniturile și cheltuielile, oferind funcționalități precum înregistrarea și categorizarea tranzacțiilor, crearea de bugete personalizate, urmărirea economiilor, generarea de rapoarte și statistici precum și stabilirea unor praguri de cheltuială pentru a primi avertizări în cazul depășirii acestuia. Totodată, în ceea ce privește investițiile, din ce în ce mai multe aplicații integrează algoritmi de învățare automată pentru realizarea predicțiilor cu scopul cumpărării sau vinderii automate de acțiuni. Scopul acestora este este de a oferi utilizatorului o perspectivă clară și bine definită asupra modului în care ar putea să își gestioneze banii pentru atingerea obiectivelor personale și să ia decizii informat.

În continuare, voi prezenta câteva dintre aplicațiile cele mai cunoscute ce se axează pe monitorizarea bugetului și a investițiilor.

### Empower

Empower este una dintre cele mai cunoscute aplicații web de gestionare a bugetului, ce integrează și analiza pieței financiare. Utilizatorii își pot crea și urmări bugete personalizate pentru diverse categorii de cheltuieli, redând grafice și diagrame interactive pentru a vizualiza modul cheltuirii banilor. Totodată, aplicația este orientată și în zona investițiilor, astfel încât, se poate monitoriza performanța acestora, primind recomandări personalizate.

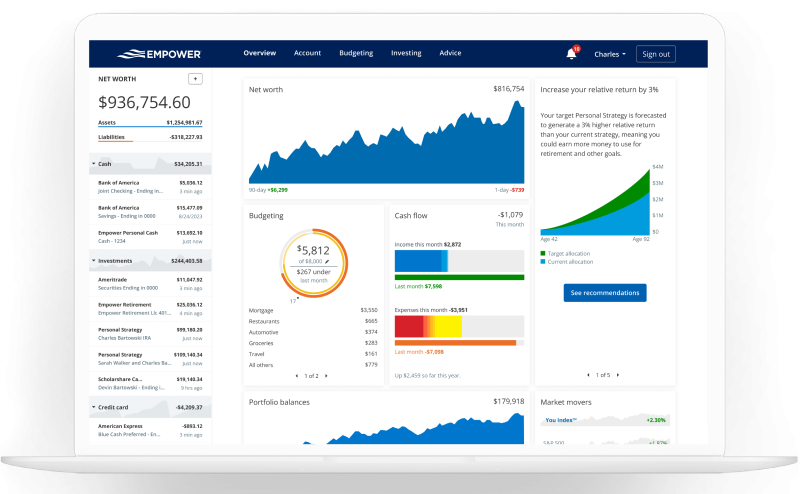


Fig. 1. Captură de ecran a interfeței Empower

Deși Empower nu dispune de suport de oferire a unor predicții în materie de criptomonede, aplicația oferă informații și analize în timp real ale pieței financiare, precum și evoluția stocurilor, valutelor și altor active. Utilizatorii au acces la știri și informații de ultimă actualitate de pe piața financiară pentru a ține pasul cu ultimele tendințe. [7]

Un avantaj major pe care îl oferă acest instrument este integrarea sa și în alte aplicații existente cu același scop, cum ar fi Mint, fapt ce permite utilizatorilor să combine funcționalitățile ambelor aplicații. În ceea ce privește portabilitatea, Empower este disponibil atât ca aplicație mobile, pentru Android si iOS, cât și ca aplicație web.

### AlphaSense

AlphaSense este o platformă de căutare și analiză avansată a datelor financiare și comerciale, care permite utilizatorilor să acceseze o gamă largă de conținut și date relevante. Tehnicile de procesare a limbajului natural oferă căutarea și filtrarea rapidă și precisă a rapoartelor de cercetare, prezentărilor și alte documente relevante.

Algoritmii de inteligență artificială folosiți de această aplicație evidențiază automat informațiile importante, de ultimă actualitate, din conținutul căutat. Totodată, utilizatorii își pot crea alerte personalizate cu scopul de a fi notificați în legătură cu domeniile lor de interes. Această aplicație de investire a bugetului în mod informat, disponibilă atât pe mobil cât și pentru desktop, permite personalizarea prin intermediul setării preferințelor, dar și o eficiență sporită, astfel încat utilizatorii pot găsi rapid și eficient informațiile de care au nevoie. [8]

Cu toate acestea, analizând părerile utilizatorilor activi ai acestei aplicații, pare că, un dezavantaj ar consta în faptul că interfața poate fi una complexă. Din cauza funcționalităților avansate, utilizarea inițială a aplicației, pentru persoanele care nu au prezentat până în acel moment vreun interes pentru investiții financiare, necesită o perioadă de familiarizare pentru a profita de toate beneficiile aplicației.

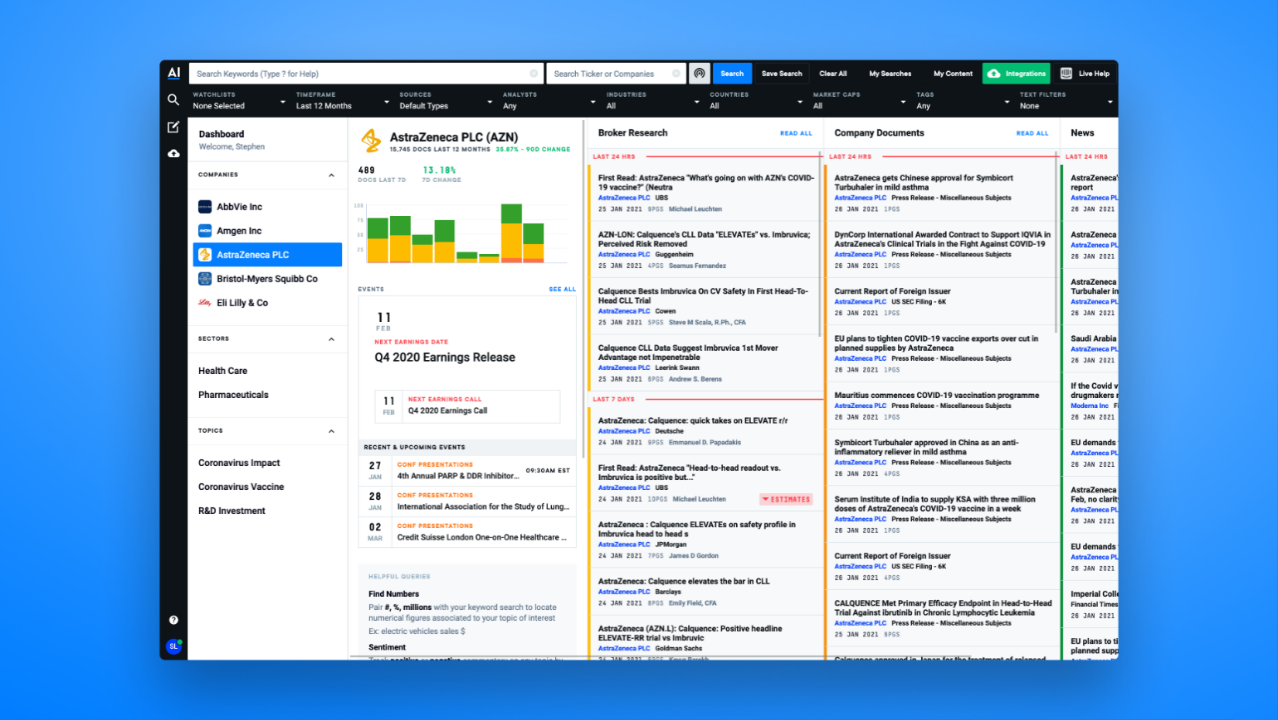


Fig. 2. Captură de ecran a interfeței AlphaSense

### Kavout

Kavout are la bază modelul de inteligență artificială „Kai”, ce analizează milioane de statistici, rapoarte și cotări la bursă. Aceasta se folosește de știri, bloguri și rețele de socializare pentru a genera previziuni privind performanța piețelor financiare.

Această aplicație analizează acțiunile și furnizează informații detaliate despre performanța acestora, tendințe de preț, indicatori tehnici, precum și alți factori relevanți pentru luarea deciziilor în mod informat. Cu ajutorul algoritmilor de învățare automată și prelucrare a limbajului natural, Kavout genereză predicții, ce oferă o perspectivă suplimentară asupra potențialelor tendințe de preț și așteptărilor de pe piață. [9]

O funcționalitate importantă ar fi capacitatea de a face investiții automate pentru utilizatori în funcție de interpretările pe care acesta le face asupra datelor extrase în timp real, identificând în permanență oportunitățile de tranzacționare. Kavout pune la dispoziție o interfață intuitivă și ușor de folosit, atât pentru mobil cât și pentru Desktop și web.

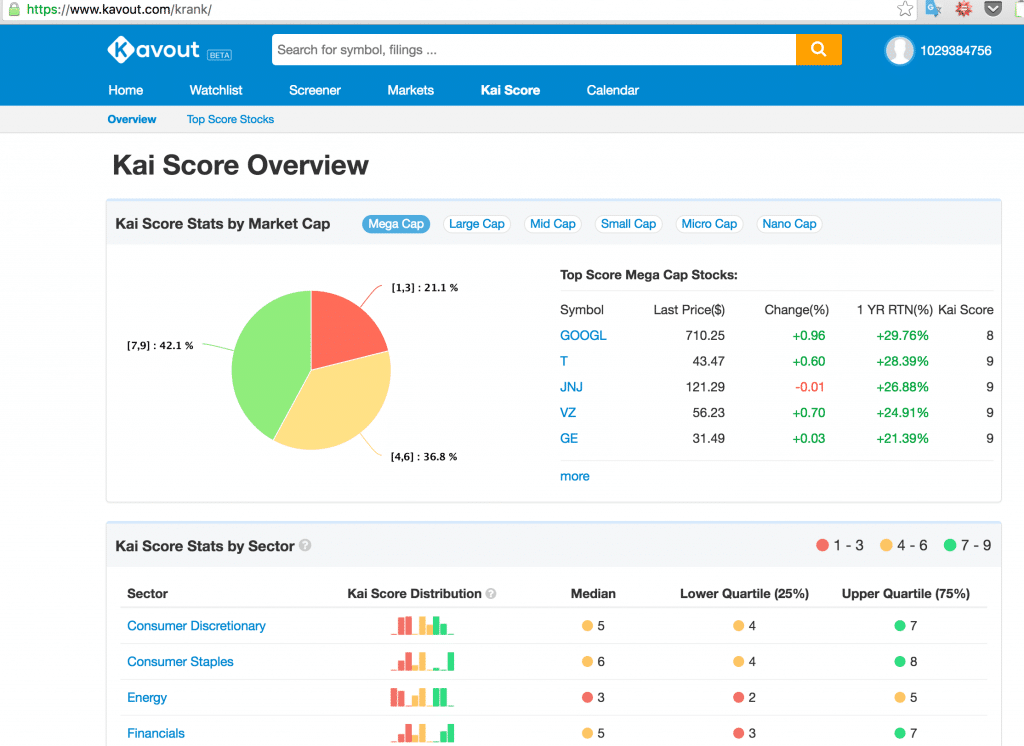


Fig. 3. Captură de ecran a interfeței Kavout

## Compararea soluțiilor existente

Există o varietate de aplicații care ne pot ajuta să ne gestionăm bugetul, să urmărim evoluțiile piețelor financiare și sa luăm decizii informate. În ceea ce privește domeniul economic, nu există o aplicație ideală pentru urmărirea traficului banilor, dar există aplicații care se focusează în mod diferit în funcție de nevoile investitorului. Astfel, unele persoane preferă să își extragă concluziile singure din știrile și informațiile de pe internet, referitoare la activele financiare pentru a decide pe cont propriu ce intrument economic prezintă potențial de prosperitate, în timp ce alte persoane se bazează pe performanțele la care au reușit să ajungă modelele de înțelegere a limbajului natural ce pot investi fondurile automat în locul nostru.

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| **Nr. Crt.** | **Funcționalitate** | **Empower** | **AlphaSense** | **Kavout** |
| **1** | Suport web | ✓ | ✓ | ✓ |
| **2** | Suport telefon | ✓ | ✓ | ✓ |
| **3** | Autentificare third party | ✓ | ✗ | ✗ |
| **4** | Monitorizarea veniturilor și cheltuielilor | ✓ | ✗ | ✗ |
| **5** | Statistici | ✓ | ✓ | ✓ |
| **6** | Recomandări personalizate de investiții | ✓ | ✗ | ✓ |
| **7** | Consultanță financiară | ✓ | ✗ | ✗ |
| **8** | Sistem inteligent de investire automată | ✗ | ✓ | ✓ |
| **9** | Analizarea postărilor de pe rețele de socializare | ✗ | ✓ | ✓ |
| **10** | Suport pentru acțiuni la bursă | ✓ | ✓ | ✓ |
| **11** | Suport pentru criptomonede | ✓ | ✓ | ✓ |
| **12** | Suport pentru oferirea de predicții ale evoluției prețurilor pentru activele financiare | ✗ | ✓ | ✓ |
| **13** | Date în timp real ale activelor financiare urmărite | ✓ | ✓ | ✓ |
| **14** | Gratuitate | ✗ | ✗ | ✓ |
| **15** | Suport pentru alerte și notificări | ✓ | ✓ | ✓ |

În acest context, trei aplicații notabile sunt Empower, AlphaSense și Kavout, analizându-le din punct de vedere al funcționalităților oferite și felul în care se disting în tabelul de mai jos.

Tabel 1. Compararea soluțiilor existente pe piață

În final, succesul unei aplicații constă în a oferi o experiență personalizată și utilă fiecărui utilizator, abordând specificațiile și cerințele individuale ale acestora. Fiecare persoană are anumite priorități și cerințe specifice, astfel că prin Twinvest îmi propun să ofer utilizatorului posibilitatea de a alege informat, punându-i la dispoziție o interfață ușor de utilizat prin care își poate gestiona ușor tranzacțiile, profitând totodată și de performanțele inteligenței artificiale.

## Stabilirea cerințelor funcționale și non-funcționale ale aplicației

### Cerințe funcționale

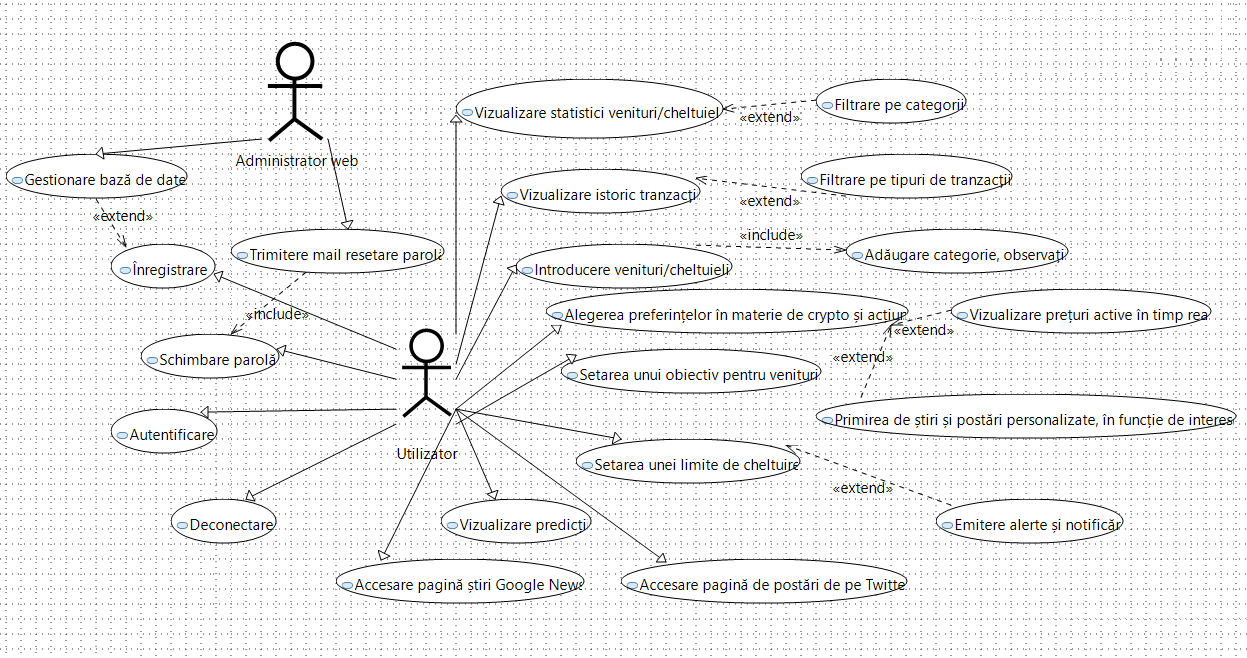
Scopul diagramei de utilizare este de a prezenta modul în care utilizatorii interacționează cu aplicația, precum și fluxul de acțiuni pe care le desfășoară în cadrul ei. Astfel, diagrama de mai jos reliefează arhitectura aplicației propuse și implicit, funcționalitățile acesteia, actorii implicați în acest proces fiind utilizatorul și administratorul website-ului.

Fig. 4. Diagrama cazurilor de utilizare

Astfel, pe baza acestei arhitecturi, se pot descrie funcționalitățile aplicației propuse, Twinvest.

1. **Înregistrarea utilizatorului**

Pentru a putea accesa aplicația, se impune creare unui cont ce presupune introducerea unui nume de utilizator, a unei adrese de email valide și a unei parole formate din minim 8 caractere. Odată ce contul a fost creat și înregistrat în sistem, utilizatorul poate accesa aplicația. Acesta va fi avertizat prin intermediul unor erori sugestive în cazul în care adresa de email nu este una validă sau parola nu îndeplinește criteriile menționate

1. **Autentificarea în aplicație**

În momentul în care utilizatorul dispune deja de un cont valid, acesta se poate autentifica folosind adresa de email și parola setată în momentul creării contului. În cazul în care acestea nu corespund cu informațiile din baza de date, utilizatorul va fi atenționat și ulterior îndrumat pentru a-și schimba parola.

1. **Resetarea parolei**

Acestă funcționalitate oferă utilizatorului o opțiune convenabilă și sigură în cazul în care întâmpină probleme cu accesarea contului. Astfel, se poate plasa o solicitare de resetare a parolei ce va invoca trimiterea unui mail cu instrucțiuni în acest sens. Noua parolă setată va trebui să îndeplinească aceleași criterii ca cele de la înregistrare.

1. **Introducerea manuală a veniturilor și cheltuielilor**

Introducerea detaliilor despre modul cheltuirii banilor oferă utilizatorului posibilitatea de înregistra și monitoriza în mod eficient fluxul de numerar, conturându-se o perspectivă completă și actualizată a situației financiare. Principiul de adăugare pentru cele două activități economice este aproape identic. Astfel, pentru fiecare tranzacție se completează un formular scurt ce cuprinde denumirea, suma, data, categoria și o scurtă descriere.

1. **Ștergerea veniturilor sau a cheltuielilor**

Funcționalitatea de eliminare din cont a unor elemente din istoric este importantă în momentul în care acestea nu mai sunt relevante sau au fost introduse eronat. Astfel, se asigură flexibilitate și control asupra datelor pe care utilizatorul dorește să le păstreze în aplicație.

1. **Vizualizarea statisticilor și a istoricului tranzacțiilor**

În ceea ce privește vizualizarea statisticilor, utilizatorul poate avea acces la grafice ce evidențiază sumele de bani cheltuite lunar, precum și un raport de alocare a resurselor în funcție de categorie sau alte detalii cum ar fi suma maximă alocată pe un anumit obiect, excedentul bugetar sau progresul în ceea ce privește îndeplinirea obiectivelor financiare.

1. **Setarea unui obiectiv pentru planificarea bugetului**

O planificare atentă a bugetului presupune presupune setarea unui obiectiv, specificând suma de bani pe care investitorul dorește să o economisească și termenul limită până la care intenționează să își îndeplinească anumite scopuri specifice, cum ar fi economisirea pentru o vacanță sau achiziționarea unei mașini noi.

1. **Setarea unei limite de cheltuire a bugetului**

Pentru a economisi în mod conștient, această funcție permite introducerea unei limite de cheltuire pe o anumită perioadă de timp pentru diverse categorii. Astfel, acest eveniment va declanșa avertismente și notificări în momentul în care această limită este aproape depășită pentru a gestiona mai eficient bugetul.

1. **Schimbarea datelor profilului**

Parametri care se pot modifica din contul unui utilizator sunt: parola și preferințele sau domeniile de interes urmărite în materie de active financiare cu scopul de a primi informații personalizate.

1. **Accesare postări de pe Twitter**

Prin integrarea API-ului Twitter, este posibilă accesarea postărilor relevante referitoare la criptomonedele sau acțiunile la bursă urmărite. Astfel, utilizatorul are ocazia de a analiza punctul de vedere al persoanelor din domeniul economic sau al persoanelor cu influență ce pot influența piața.

1. **Accesare știri de pe Google News**

Utilizând un web scraper, se vor colecta toate știrile de ultimă actualitate de pe pagina web Google News, care vor fi ulterior filtrate în funcție de preferințele fiecărui utilizator. Astfel, se permite accesul în timp real la evenimentele și noutățile care pot avea impact asupra piețelor financiare, identificându-se oportunități și riscuri, ajustând astfel strategiile de investiții.

1. **Generarea predicțiilor pentru activele financiare urmărite**

Prin utilizarea unor algoritmi de analiză și inteligență artificială, Twinvest oferă predicții și estimări cu privire la evoluția prețurilor, tendințele pieței și performanța activelor financiare. Această funcționalitate are la bază un model de învățare automată ce a fost antrenat pe un set de date ce conține titluri are știrilor economice și evaluarea sentimentului pe care acestea îl transmit: pozitiv, negativ sau neutru. Acest model va primi ca argument știrile de pe Google News din ultimele zile pe care le va analiza și astfel se va calcula un scor pe baza căruia acest sistem va decide dacă trendul este unul crescător sau descrescător.

1. **Suport pentru primirea de notificări și avertizări**

Cu ajutorul notificărilor și avertizărilor, utilizatorii pot fi informați în timp real despre evenimente și actualizări cheie, astfel încât să își administreze în mod înțelept situația financiară. Astfel, în urma setării unei limite de cheltuire sau unui obiectiv, acesta va primi un pop-up cu scop informativ pentru a-i reaminti planurile inițiale.

1. **Vizualizarea prețurilor activelor financiare în timp real**

Această funcționalitate redă fluctuațiile prețului activelor financiare urmărite de utilizator. Acesta este redat prin intermediul unui procent pozitiv sau negativ în funcție de cum a evoluat în ultimele 24 de ore. Datele sunt extrase prin intermediul API-ului RealStonks de pe platforma RapidAPI.

1. **Conținut personalizat bazat pe preferințele utilizatorului**

Această caracteristică presupune selectarea și afișarea știrilor și a postărilor de pe Twitter în funcție de instrumentele economice urmărite. Tot din această zonă face parte și vizualizarea în timp real a evoluției pieței. Utilizatorul își poate alege ce criptomonede sau acțiuni urmărește în funcțiile de investițiile sale pentru a rămâne la curent cu ultimele informații despre aceastea.

1. **Deconectarea din aplicație**

Prin acestă opțiune, utilizatorii se pot deconecta în mod sigur și comod din contul lor.

### Cerințe non-funcționale

1. **Performanță optimă**

Aplicația trebuie să funcționeze rapid și eficient, fără înârzieri. Aceasta trebuie să poată gestiona un volum mare de informații și să raspundă cererilor web. Fluiditatea aplicației presupune un timp de navigare mic, dar și un răspuns rapid la cererile realizate prin API-uri.

1. **Scalabilitate**

Aplicația web trebuie să se adapteze în mod eficient la creșterea numărului de utilizatori și a cerințelor de performanță. Totodată, se impune și scalabilitatea în procesarea și gestionarea modelelor de Machine Learning, prin capacitatea de a funcționa în parametri optimi odată cu creșterea volumului de date de intrare.

1. **Securitatea datelor**

Aplicația trebuie să asigure integritatea și confidențialitatea datelor utilizatorilor cât și funcționalitatea de criptare a acestora pentru a proteja informațiile sensibile în timpul tranzitului și în stocare. Totodată aceasta trebuie să fie proiectată să ofere facilități de backup și recuperarea datelor.

1. **Gestionarea erorilor**

Acest aspect implică gestionarea și tratarea erorilor în mod eficient și robust. Este recomandată monitorizarea activităților utilizatorilor și modificările în sistem în scopul auditării.

1. **Interfață intuitivă**

Aplicația trebuie să fie ușor de folosit, elementele UI trebuie să fie plasate în mod cât mai intuitiv, urmând principii de design coerent pentru a facilita înțelegerea și utilizarea aplicației.

# Selectarea soluției tehnice

## 3.1 Arhitectura web de tip MERN

Arhitectura MERN este un cadru de dezvoltare web ce permite crearea aplicațiilor moderne ce utilizează următoarele tehnologii: MongoDB pentru baze de date, Express și Node.js pentru partea de backend și React pentru frontend. Fiecare tehnologie a acestei arhitecturi își are rolul său bine definit și contribuie la construirea unei aplicații web scalabile și robuste.

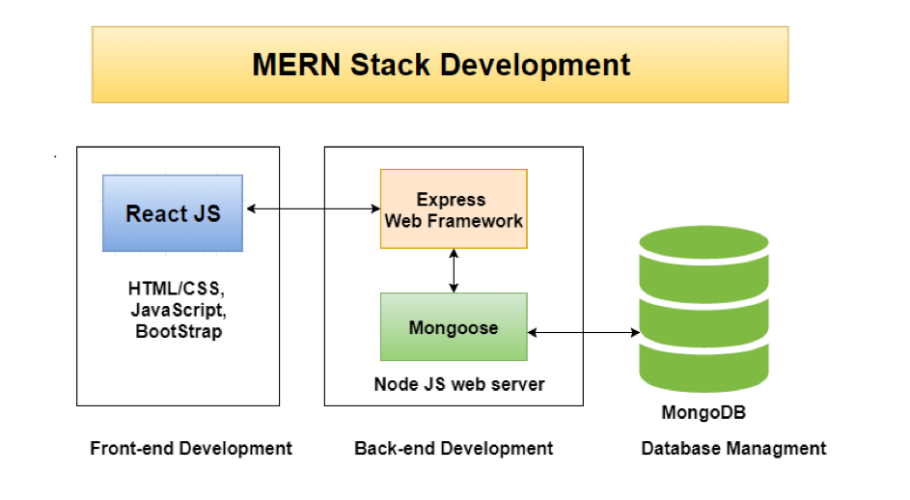
 Stiva de tehnologii MERN se bazează pe principiile design-ului **MVC (Model-View-Controller)**. Acesta este un pattern de proiectare a unui produs software ce promovează o separare clară a atribuțiilor în cadrul unei aplicații web.

Fig. 5. Arhitectura Full-Stack MERN [10]

Conceptul MVC este compus din trei componente principale:

1. **Model**: este componenta care se ocupă de gestionarea datelor și de logica de bussiness a aplicației. Astfel, se evidențiază structura datelor, oferindu-se modalități de accesare și manipulare a acestora.
2. **View**: este responsabilă de prezentarea datelor utilizatorului. Vizualizarea concentrează interfețe grafice și elemente de afișare, create cu scopul de a reda utilizatorului o experiență interactivă.
3. **Controller**: este partea care supraveghează interacțiunea dintre Model și View. Acesta primește cereri de la utilizator prin intermediul interfeței și accesează și actualizează datele necesare apelând metodele corespunzătoare modelului, ca mai apoi să pregătească datele pentru a fi afișate.

### 3.1.1 MongoDB

MongoDB este un sistem de gestiune a bazelor de date non-realționale, orientat pe documente, care folosește un model de stocare flexibil, cunoscut sub numele de BSON (Binary JSON).

Structura fundamentală a acestui tip de baze de date presupune gruparea documentelor BSON în colecții, oferind flexibilitate deoarece câmpurile pot varia între diferite documente în aceeași colecție. Din punct de vedere al scalabilității, MongoDB ar trebui să poată fi scalat orizontal. În consecință, poate gestiona cantități mari de date prin împărțirea acestora pe mai multe servere, proces cunoscut sub denumirea de *sharding.* De asemenea, acesta suportă replicarea, pentru a garanta redundanța și disponibilitatea în cazul unui eșec.

În ceea ce privește interogările la baza de date, această tehnologie pune la dispoziție o gamă variată de funcții de interogare pentru a căuta și a filtra datele cum ar fi: interogări de bază, interogări încorporate, de agregare, indexare, bazată pe text și geospațiale – pe coordonate geografice.

Comparând MongoDB cu alte baze de date relaționale, cum ar fi MySQL, se poate afirma faptul că Mongo stochează datele mai rapid deoarece nu este necesară definirea unei scheme în prealabil. Procesul de citire și scriere a datelor este, de asemenea, mai rapid deoarece toate informațiile pentru fiecare entitate sunt stocate în acelasi document. Un alt aspect prin care câștigă performanță în fața lui MySQL ar fi faptul că acesta nu are nevoie de o structura logică bazată pe tabele, fapt ce afectează viteza de procesare.

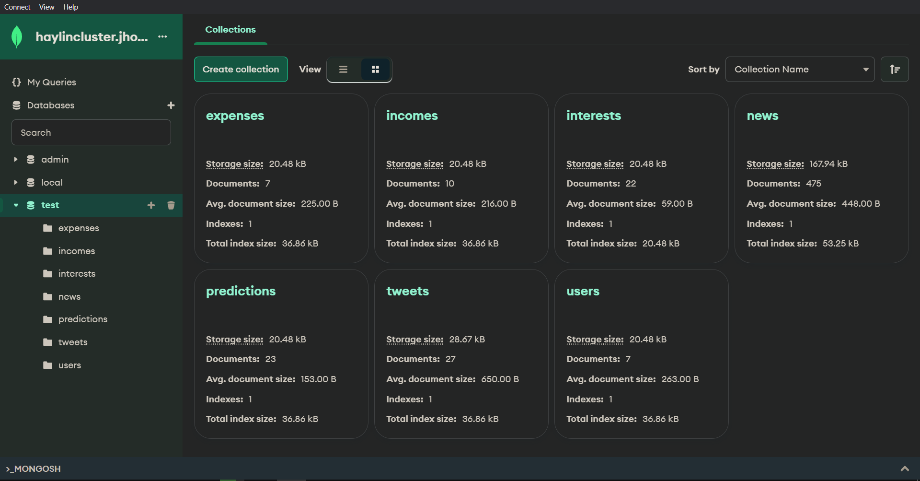
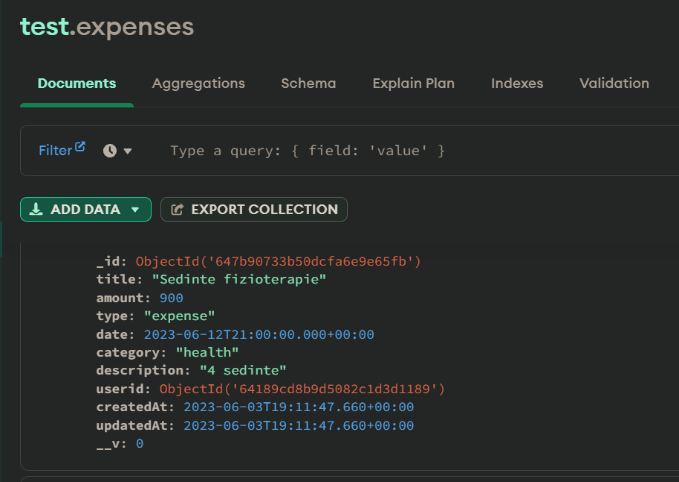
Mai jos, este prezent programul prin care se accesează baza de date, MongoDB Compass, cât și structura unui document dintr-o colecție.

Fig. 6. Captură de ecran MongoDB Compass și exemplu structură document

### 3.1.2 Express.js

Express este un framework web, simplu și flexibil, ce permite crearea de aplicații Javascript, asigurând o abordare modulară. Acesta joacă un rol cheie în cadrul stack-ului MERN, fiind utilizat pentru a construi partea de backend a aplicației web. Acesta a fost folosit în cadrul Twinvest pentru: gestionarea rutei, a cererilor și a răspunsurilor HTTP, precum și manipularea sesiunilor.

Din cadrul acestui mediu de dezvoltare am folosit modulul “Router”, pentru a defini rutele din cadrul metodelor HTTP, cum ar fi GET, POST, PUT și DELETE. Acesta permite împărțirea aplicației în module mai mici, fiecare având propriile rute și logica asociată, ce corespund funcționalităților aplicației.

Twinvest se folosește de asemenea de arhitectura Client-Server pentru a gestiona comunicarea între entități, cât și pentru a furniza servicii și acces la resurse. În acest context, Express face parte din sfera server-ului.

### 3.1.3 Node.js

Node.js este un mediu de dezvoltare open-source care rulează pe motorul Javascript V8, fiind creat în 2009 de Ryan Dahl, cu scopul de a permite executarea codului js în afara mediului browser-ului web, pe servere sau în alte contexte de dezvoltare. În ziua de azi, Node.js se folosește pentru a crea aplicații web de tip server-side, intensive din punct de vedere al volumului datelor deoarece se folosește de un model asincron și bazat pe evenimente.

În continuare, voi prezenta principalele caracteristici [11] ale acestei tehnologii care au fost luat în considerere în momentul dezvoltării aplicației Twinvest:

* ***Abordarea Non-Blocking***: în momentul în care un server Node primește o cerere API de la un client, acesta nu trebuie să aștepte răspunsul API înainte de a trece la următoarea cerere. În acest fel, server-ul poate gestiona un număr mare de cereri fără a bloca execuția, folosind un model bazat pe evenimente.
* ***Arhitectura Single-Threaded***: prin intermediul buclei sale de evenimente, Node.js se folosește de o arhitectură cu un singur fir de execuție ceea ce îi conferă scalabilitate. Astflel, datorită mecanismului bazat pe evenimente, comparativ cu alte servere, cum ar fi Apache HTTP, acesta poate gestiona un număr mai mare de cereri.
* ***Compatibilitate cross-platform***: este un mediu de execuție cross-platform, ceea ce înseamnă că poate fi utilizat pe diverse sisteme de operare precum Windows, Linux, macOS și chiar dispozitive mobile.
* ***Streaming rapid de date***: timpul de procesare al datelor transmise prin diferite fluxuri în general durează mult timp. În schimb, node reușește să proceseze datele într-un interval foarte scurt la o rată foarte rapidă deoarece procesarea și încărcarea fișierelor se realizează simultan.

În general, când vine vorba de dezvoltarea aplicațiilor web, arhitectura este un aspect crucial, care poate influența performanța, scalabilitatea și eficiența generală. Astfel, două abordări comune pentru gestionarea cererilor web ar fi: arhitectura Single Threaded (folosită de Node.js) și cea Multi-Threaded (cum ar fi în cazul limbajului Java). Deoarece ambele limbaje sunt folosite pentru realizarea de produse software, vom face o comparație referitoare la optimizarea parametrilor serverului în momentul unui flux de cereri din partea utilizatorilor pentru a contura o concluzie.

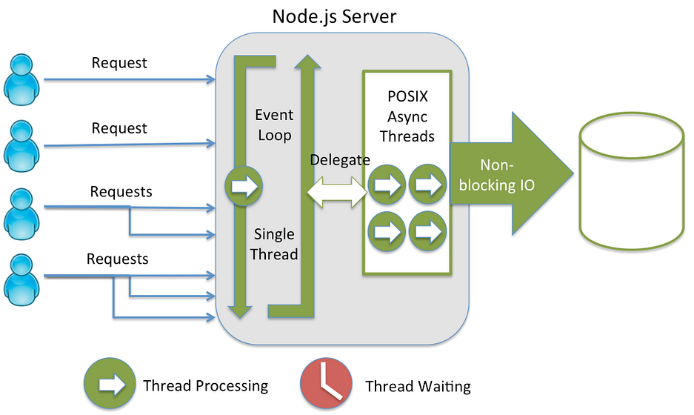
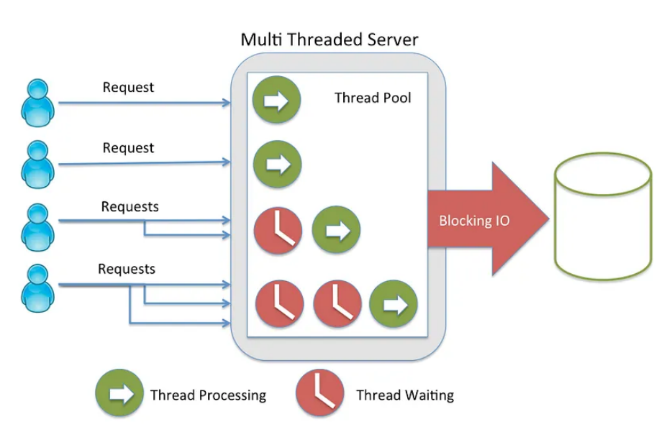


Fig. 7. Comparație între server Single Threaded (Node.js) și Multi-Threaded (Java) [12]

Se observă faptul că, în aplicațiile web Java, fiecare nouă cerere va avea alocat un nou fir de execuție, care va rula în mod independent, cu excepția cazului în care există acces la resurse partajate. Acestea rulează în mod asincron, fără a bloca procesul principal. Dacă un fir de execuție întâmpină o situație blocantă, acesta va aștepta, permițând altui fir de execuție să primească alocarea de resurse ale CPU-ului.

În cazul serverului Node, acel Event Loop are la bază un fir de execuție unic ce rulează într-o buclă infinită fără o condiție de ieșire, astfel că acea buclă de evenimente funcționează pe toată durata de viață a aplicației. Buclele de evenimente preiau sarcini din coadă în ordinea în care au fost adăugate și, dacă sarcina este non-blocantă și implică doar utilizarea procesorului, o procesează. Dacă există o sarcină blocantă, cum ar fi operațiile I/O pe fișiere, sau o interogare a unei baze de date care necesită timp pentru a primi răspunsul, se va utiliza un thread pool pentru a executa sarcinile în fundal. Dacă sarcina blocantă este procesată în mod asincron, bucla de evenimente va continua să preia și să proceseze alte sarcini non-blocante din coadă. Finalizarea sarcinii blocante din fundal determină plasarea rezultatului în coada de evenimente, răspunsul fiind trimis către utilizator.

Având în vedere toate aceste aspecte, se poate afirma faptul că, ambele tehnologii prezintă atât avantaje cât și dezavantaje, fiecare fiind folosită în scopuri diferite, bine definite. Totuși, deși apărut mai târziu, Node.js a atras atenția dezvoltatorilor datorită vitezei sale deoarece gestionează mult mai bine problema concurenței, având un consum constant, de cereri mici, rapide și nelimitate pentru date.

### 3.1.3 React JS

React este o bibliotecă JavaScript, open-source, pentru construirea interfețelor grafice cu utilizatorul. Aceasta a fost creată de compania Facebook (Meta) și a fost lansată în anul 2013. React se diferențiază de celelalte framework-uri de frontend prin abordarea sa bazată pe componente și pentru modul său eficient de a actualiza obiectele interfeței. Acesta încorporează stratul de vizualizare în modelul MVC oferind modularitate, facilitând crearea de aplicații web mai rapide. [13]

Un motiv pentru care am ales să folosesc React pentru partea de frontend a aplicației este datorat eficienței și performanței sale ridicate. Având în vedere faptul că Twinvest implică analiza și procesarea datelor din postările de pe social media, precum și expunerea acestora, pentru a lua decizii de investiții, este important ca rezultatul să fie o interfață rapidă și reactivă.

Pentru a dezvolta o aplicație în React, este necesară folosirea sistemului npm (Node Package Manager). NPM este un sistem de gestionare a pachetelor pentru mediul de dezvoltare JavaScript Node.js. Acesta este inclus în instalarea Node.js și oferă o colecție de module și pachete reutilizabile. [14]

React are o serie de funcționalități [15] speciale care îl diferențiază de celelalte framework-uri din industrie, cum ar fi Angular, Vue.js, Django, etc.

Una dintre caracteristicile distinctive ale React este gestionarea fiecărui element al interfeței grafice sub forma unor componente independente și reutilizabile, cum ar fi: Buton, Grafic, Venit, etc. Această izolare facilitează atât dezvoltarea cât și testarea și întreținerea aplicației. Modul special de compunere a codului React a devenit posibil datorită DOM-ului virtual (Virtual Document Object Model). Virtual DOM este un concept bazat pe reprezentarea în memorie a structurii acestuia și a stării componentelor. Atunci când are loc o actualizare în aplicație, React compară starea anterioară a componentelor cu starea actualizată și modifică doar acele noduri ce s-au schimbat. Acest proces de înlocuire se numește reconciliere și are ca rezultat un impuls semnificativ de performanță în contextul afisării aplicației. Totodată, este de menționat faptul că aceste componente se creează cu ajutorul limbajului JSX (JavaScript XML), ce permite încorporarea directă a codului HTML în codul JavaScript într-un mod declarativ. Prin JSX, componentele pot fi definite într-un mod mai expresiv, contribuind la dezvoltarea rapidă a aplicației.

O altă caracteristică specifică acestei tehnologii ar fi conceptul de flux unidirecțional al datelor, exploatat prin intermediul bibliotecii **React Redux**, care facilitează integrarea și gestionarea stării aplicațiilor. Pentru a explica cum funcționează acest mecanism, trebuie mai întâi definiți următorii termeni:

1. **Store**: este obiectul ce conține starea aplicației
2. **Actions**: reprezintă colecția de obiecte ce exprimă ce anume va fi schimbat în starea din Redux Store
3. **Reducers**: sunt funcții ce gestionează acțiunile și transmit Store-ului cum se va schimba starea

Această interfață generează un container ce funcționează ca un content-wrapper și este capabil să gestioneze procesul de interacțiune cu store-ul. Store-ul, în cadrul React Redux, este un obiect centralizat care stochează starea aplicației. Este creat la nivelul rădăcinii aplicației și este furnizat componentelor prin intermediul unui mecanism numit “context”. Se definește starea inițială a aplicației într-un obiect numit “initialState”. În continuare, se definesc reducerii, ce primesc starea curentă și o acțiune, având rolul de a returna o nouă stare bazată pe acestea. Se vor conecta componentele la Store, folosindu-se funcția “connect”, furnizând acces la starea acestuia și având drept de modificare. Odată ce starea a fost actualizată prin intermediul State-ului, informațiile pot fi redate cu ajutorul componentei View.

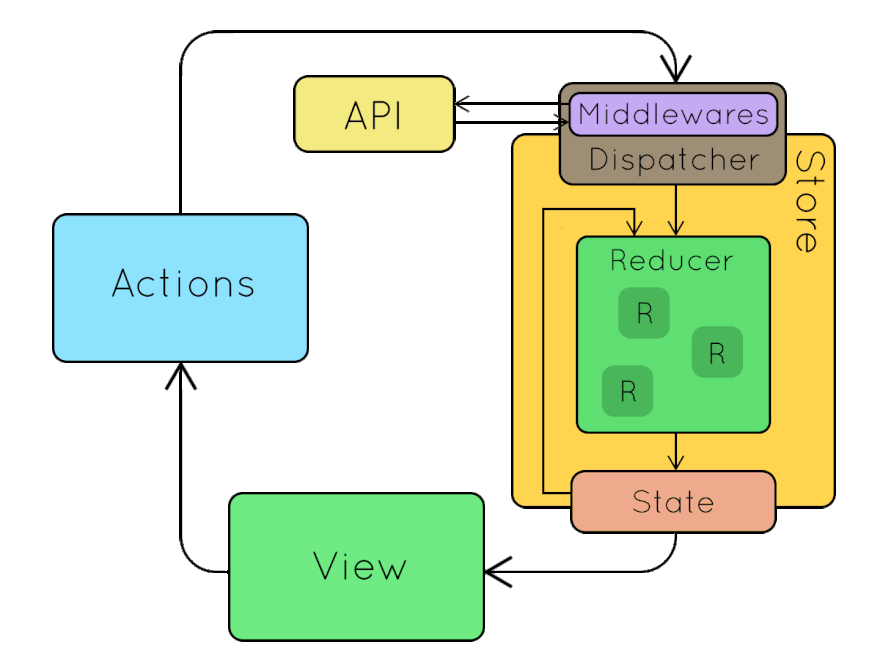
Middleware-ul este un strat intermediar între dispatch-ul acțiunilor și reduceri. Acesta poate intercepta și modifica acțiunile înainte ca acestea să ajungă la reduceri. În acest caz, aplicația necesită comunicare cu API-uri externe, astfel că middleware-ul este folosit pentru a efectua cereri HTTP.

Fig. 8. Diagramă funcționare React Redux – flux unidirecțional al datelor [16]

Pentru gestionarea rutării în cadrul aplicației Twinvest, am folosit de asemenea biblioteca **React Router**,utilizând un sistem de rutare declarativă, ceea ce înseamnă că, definirea fiecărei rute s-a realizat prin intermediul componentelor definite.

## Modelul de învățare automată

Pentru dezvoltarea acestei etape am folosit Python 3.9.13, împreună cu următoarele biblioteci: **de mentionat pe ce arhitectura a fost rulat modelul**

* pandas și numpy - prelucrarea datelor
* sklearn – încărcarea modelelor de învățare automată
* transformers (BertTokenizer, TFBertModel) – vectorizarea BERT
* keras și tensorflow – Deep Learning
* pickle – salvarea setului de vectorizări
* matplotlib – realizarea graficelor

Modelul de învățare automată propus în această lucrare are ca scop analizarea știrilor economice disponibile pe platforma Google News și clasificarea acestora în trei categorii distincte: pozitive, negative și neutre. În contextul economic, această clasificare se referă la evaluarea sentimentului sau impactului pe care aceste știri îl pot avea asupra piețelor financiare și economiei în general.

Știrile pozitive se referă la informații ce indică o creștere economică, perspective promițătoare pentru o companie, industrie sau activ financiar.

Știrile negative pot fi informații despre recesiuni economice, scăderea performanței financiare, instabilitate politică, falimente, șomaj în creștere sau orice alt eveniment care poate indica o situație economică mai dificilă în cadrul unei perspective pesimiste.

Știrile neutre sunt acele informații care nu au un impact semnificativ asupra pieței economice și nu oferă o direcție clară în ceea ce privește evoluția unui instrument financiar. Acestea pot fi diverse rapoarte despre indicatori economici, sau orice altă constatare ce nu afectează în mod direct percepția asupra situației economice.

Deoarece informațiile financiare sunt foarte importante și pot avea un impact major asupra deciziilor de investiții, este necesară o analiză economică rapidă și eficientă pentru a înțelege modul în care afectează piața și pentru a lua decizii informate. Astfel, scopul final al acestui model este constituit din utilizarea acestei clasificări pentru a efectua o predicție a prețurilor în domeniul economic.

Etapa de antrenare a modelului de învățare automată începe prin alegerea unui set de date potrivit ce conține postări și știri din domeniul economic clasificate pe cele trei categorii menționate anterior. De menționat este faptul că atât antrenare cât și testarea ulterioară a modelului prin prisma integrării în aplicația web au fost făcute folosind informații și știri în limba engleză. Raționamentul acestei alegeri a fost influența globală a piețelor financiare și prezența resurselor în limba engleză precum și standardizarea terminologiei economice. Limba engleză este considerată *lingua franca* a piețelor financiare internaționale, astfel că majoritatea informațiilor de interes din acest domeniu se regăsesc pe internet în engleză. De asemenea, aceasta a dezvoltat o terminologie standardizată, facilitând procesul de analiză și interpretare a datelor economice.

Înainte de a utiliza aceste date pentru antrenare, se vor elimina datele irelevante, erorile și incoerențele. Astfel, se va realiza o preprocesare a datelor, cum ar fi eliminarea caracterelor speciale, normalizarea textului, eliminarea duplicatelor și eventual, corectarea erorilor gramaticale. Un alt aspect important încadrat tot în această etapă este constituit de echilibrarea setului de date. Prin urmare, este necesară verificarea distribuției celor trei clase, mai exact, dacă există suficiente exemple pentru fiecare clasă (pozitiv, negativ și neutru), pentru a evita dezechilibrele ce pot afecta performanța modelului.

Un alt aspect important ce contribuie la performanțele modelului este divizarea setului de date. Deci, setul de date inițial a fost împărțit în trei subseturi principale: antrenare, validare și testare astfel:

* Setul de date de *antrenare*: este folosit pentru a învăța modelul, iar din acest motiv a fost ales ca fiind cel mai consistent, în proporție de **70%** din setul inițial
* Setul de date de *validare*: este utilizat pentru a ajusta parametri modelului și pentru a alege cel mai bun model, reprezentând **10%** din cel inițial
* Setul de date de *testare*: este folosit pentru a evalua performanța finală a modelului, fiind ales în proporție de **20%** din setul de date inițial

Această împărțire a setului de date în train, validation și test permite o evaluare obiectivă a performanței modelului pe date noi, evitând probleme ce pot apărea cum ar fi overfitting-ul sau underfitting-ul. Overfitting este o problemă care poate apărea atunci când un model de învățare automată se adaptează prea bine la setul de date de antrenare, devenind foarte specific, neavând capacitatea de a generaliza pentru alte date diferite, cum ar fi cele de testare. O măsură prin care am rezolvat acest aspect a fost rezervarea unui subset de date de validare pentru ajustarea parametrilor modelului. Astfel, modelul a învățat să recunoască tipare relevante în setul de date de testare ce conține informații și știri noi pe care a reușit în cele din urmă sa le generalizeze.

În Machine Learning, există mai multe configurații posibile pentru un model deoarece există diferite variabile și opțiuni pe care le putem ajusta pentru a obține rezultate mai bune în funcție de problema și datele specifice cu care lucrăm. Spre exemplu, alegerea arhitecturii modelului implică stabilirea numărului și tipurilor de straturi precum și dimensiunile și conexiunile dintre straturi. Astfel, într-un model neuronal putem alege să avem un singur strat ascuns sau mai multe straturi ascunse, să utilizăm straturi convoluționale sau recurente și să decidem cum sunt conectate aceste straturi. Un alt aspect important de analizat ar fi analiza parametrilor și a hiperparametrilor [17].

Parametri sunt variabilele interne pe care algoritmul de învățare automată îi utilizează pentru a prognoza rezultatele pe baza datelor de intrare. Metoda de învățare automată în sine utilizează o abordare de optimizare pentru a estima acești parametri. Drept rezultat nu se pot seta sau codifica aceste variabile în mod explicit. Acestea sunt utilizate în procesul de antrenare al modelului și pot include ponderi sau decalări în cadrul straturilor unui model neuronal.

Hiperparametri, pe de altă parte sunt variabilele externe pe care utilizatorul le specifică în timpul procesului de antrenare a rețelei neurale. Ca rezultat, hiperparametri sunt furnizați înaintea parametrilor, sunt de fapt utilizați pentru a evalua parametri ideali ai modelului. Aceștia pot include numărul de straturi sau unități, rata de învățare și multe altele. Alegerea adecvată a hiperparametrilor poate duce la un model mai bun și la o performanță mai ridicată, prin urmare, este important să se exploreze și să se ajusteze aceste valori pentru a obține cele mai bune rezultate.

Așadar, pentru a găsi cea mai bună configurație de hiperparametri pe care o poate lua modelul, s-a folosit tehnica Grid Search, ce reprezintă un algoritm utilizat în învățarea automată pentru a căuta și selecta cea mai bună configurație a unui model prin explorarea sistematică a unui spațiu predefinit de hiperparametri. Grid search explorează practic fiecare combinație posibilă de valori din grilă și antrenează și evaluează modelul cu aceste valori. Astfel, se va calcula performanța modelului pentru fiecare combinație și se vor compara rezultatele. Configurația care produce cea mai bună performanță, măsurată prin metrici de evaluare, este selectată ca și configurație optimă. Utilizarea Grid Search ajută prin urmare la automatizarea procesului de căutare a hiperparametrilor asigurând cea mai bună alegere îm corelație cu setul de date.

Odată ce modelul a fost antrenat și validat, cu cea mai bună configurație, acesta va fi în continuarea utilizat pentru a clasifica automat ultimele știri economice apărute pe Google News. Această clasificare va fi ulterior folosită pentru a calcula un scor pe baza căruia se va face o predicție. Predicția se va contura în funcție de valoarea scorului obținut pe știrile extrase din ultimele două zile, iar pentru că de cele mai multe ori, știrile influențează aproape instant deciziile de investiții, această predicție va avea sens și va fi valabilă pentru următoarele 2-3 zile.

Procesul de analiză începe prin colectarea știrilor economice de pe platforma Google News, care oferă o gamă largă de informații și surse actualizate în timp real. Datele vor fi extrase prin intermediul unui web crawler ce va primi ca date de intrare o listă predefinită, formată din cuvinte cheie, reprezentând denumiri de criptomonede și acțiuni la bursă. Crawler-ul va căuta și va accesa pagina web și va extrage datele de interes cum ar fi titlurile articolelor (deoarece au cel mai mare impact), sursa și data. Acest proces se realizează prin intermediul unui algoritm în Python ce interacționează cu elementele HTML ale paginii web.

Aceste titluri de știri vor fi ulterior salvate și etichetate în funcție de sentimentul general pe care îl transmit. Fiecărui activ financiar pentru care au fost căutate știri i se va contura un istoric compus din numărul de știri pozitive/negative/neutre și respectiv scorul, calculat pe baza unei formule ce va fi explicată în capitolele ce urmează. Predicția se va bazează pe faptul că știrile pozitive pot avea un efect de creștere a prețului, în timp ce știrile negative pot duce la scăderi ale acestuia. Știrile neutre, în schimb nu au un impact semnificativ asupra prețului.

Particularizând toate aceste aspecte, acest model de învățare automată ce face predicții pe baza știrilor economice poate fi un instrument valoros, dar este important să se înțeleagă faptul că există și alte aspecte pe care utilizatorii ar trebui să le ia în calcul atunci când iau decizii financiare. Oricât de avansat ar fi un model de predicție, este dificil să se acopere toți factorii economici, politici, sociali și tehnologici și să se prevadă în mod precis evoluția pieței în viitor. Din acest punct de vedere, Twinvest își propune totodată informeze în mod transparent și să ofere acces la acele informații și știri pe baza cărora s-a ajuns la predicția finală. Scopul este de a oferi utilizatorului o experiență interactivă și de a-i permite să înțeleagă procesul și fundamentarea din spatele deciziilor financiare.

### 3.2.1 Procesarea limbajului natural

Social media și platformele de știri online precum Google News sunt surse inepuizabile de informații în era digitală în care trăim. Prin intermediul acestor medii online, milioane de oameni se informează și își împărtășesc experiențele. Această explozie de conținut produce o cantitate enormă de date, ce poate fi folosită în scopuri mai mult decât informative.

Una dintre aplicațiile fascinante ale analizei datelor de pe internet este analiza sentimentului. Această abordare utilizează algoritmi de învățare automată și tehnici de procesare a limbajului natural pentru a identifica și cuantifica sentimentul exprimat în postările și articolele online. Scopul este acela de a dobândi o înțelegere profundă a sentimentelor pe care le au indivizii cu privire la o varietate de subiecte și evenimente. Analiza sentimentelor ajută la luarea deciziilor în mai multe domenii, cum ar fi cercetarea de piață sau evaluarea feedback-ului. De exemplu, companiile pot monitoriza reacțiile utilizatorilor la lansarea unui nou produs sau la o campanie de marketing, ajustându-și strategiile în consecință.

În cadrul aplicației Twinvest, analiza sentimentului este folosită pentru a decide dacă o știre va avea un impact semnficiativ asupra unui instrument financiar pentru a face o predicție de scurtă durată a prețului acestuia. Astfel, analiza sentimentului este realizată printr-o tehnică de procesare a limbajului natural, identificându-se și evaluându-se emoțiile, opiniile și atitudinile exprimate în text.

Procesarea limbajului natural (NLP) este o disciplină cu o istorie îndelungată. Aceasta a apărut în anii 1950, ca un subdomeniu al Inteligenței Artificiale și al Lingvisticii, cu scopul de a studia problemele derivate din generarea și înțelegerea automată a limbajului natural. Deși se pot găsi lucrări și alte referințe în acest sens, din perioade anterioare, în anul 1950 Alan Mathison Turing a publicat un articol intitulat “Intelligence” prin care a propus ceea ce acum este cunoscut sub denumirea de *Testul Turing*  ca un criteriu al inteligenței. [18]

Testul Turing presupune o încercare de a evalua capacitatea unui sistem de inteligență artificială de a imita comportamentul uman într-o conversație. Testul implică un interogator uman care trebuie să stabilească, prin întrebări adresate atât unui computer cât și unei ființe umane, care dintre aceștia este computerul. Scopul este de a determina dacă un sistem de calcul poate genera răspunsuri într-atât de umane, încât să inducă în eroare interogatorul. [19]

După Testul Turing, au apărut, evident, numeroase descoperiri remarcabile în domeniul procesării limbajului natural, următoarele fiind doar câteva exemple:

* *Sistemul IBM Watson*: acesta s-a făcut remarcat în anul 2011, când a reușit să învingă campionii umani la un joc de televiziune. Acesta utilizează tehnici avansate de procesare a limbajului natural pentru a analiza și a procesa cantități mari de informație în format text, pentru a genera răspunsuri cât mai precise. [20]
* *Modelul Transformer*: Transformer reprezintă o arhitectură complexă ce stă la baza unor modele notabile, cum ar fi modelul **BERT** care a fost folosit pentru vectorizarea datelor pentru aplicația propusă, Twinvest și care va fi analizat în capitolul ce urmează, sau modelul GPT. Ambele au obținut rezultate impresionante în sarcini precum înțelegerea limbajului natural, generarea de texte și traducerea automată. [21]
* *Asistenți virtuali*: sunt programe de calculator sau agenți software care interacționează direct cu utilizatorul, cu scopul de a furniza consultanță. Aceștia pot avea diverse forme, inclusiv aplicații mobile, roboți, agenți de chat online sau sisteme integrate în dispozitive inteligente.

Astfel, obiectivul principal este permiterea calculatoarelor să înțeleagă, să analizeze și să genereze limbaj uman, prin intermediul unui set de tehnici computaționale, motivate teoretic. În ceea ce privește analiza sentimentul pe postările de pe site-urile de știri, procesarea limbajului natural are un rol extrem de important.

Procesarea limbajului natural implică mai multe nivele de analiză [22] pentru a înțelege și a procesa textul într-o manieră semnificativă. Cea mai intuitivă metodă de explicare a ceea ce se întâmplă de fapt într-un astfel de sistem inteligent este prin intermediul abordării nivelurilor limbajului. Aceasta este cunoscută și ca modelul sincronic al limbajului ce presupune că nivelele procesării limbajului uman se succed strict în mod secvențial. Cercetările psiholingvistice sugerează că procesarea limbajului este suficient de dinamică încât aceste nivele să interacționeze în diferite ordini. Descrierea următoare a nivelurilor va fi prezentată în mod secvențial.

1. *Nivelul fonetic și fonologic*: acest nivel implică analiza sunetelor limbajului și a regulilor fonetice ce stau la baza pronunției și structurii cuvintelor. Presupune segmentarea cuvintelor în sunete individuale și recunoașterea diferențelor fonetice.
2. *Nivelul morfologic*: acest nivel se ocupă de natura componențială a cuvintelor, care sunt compuse din morfeme – cele mai mici unități de sens. De exemplu, cuvântul „preșcolar” poate fi analizat morfologic în două morfeme separate: prefixul „pre” și rădăcina „școlar”. Deoarece sensul fiecărui morfem rămâne același în diferite cuvinte, oamenii pot descompune un cuvânt necunoscut în morfemele sale componente pentru a înțelege sensul său. Similar, un sistem inteligent de analiză a sentimentului poate recunoaște sensul transmis de fiecare morfem pentru a obține și reprezenta sensul.
3. *Nivelul lexical*: acest nivel se referă la analiza cuvintelor individuale. Include identificarea și reprezentarea cuvintelor, atribuirea unei părți de vorbire cu probabilitatea cea mai mare și analiza lexicografică, cum ar fi sinonimele și antonimele.
4. *Nivelul sintactic*: Aici se pune accentul pe analizarea cuvintelor dintr-o propoziție pentru a reliefa structura gramaticală a propoziției. Rezultatul acestui nivel de procesare este o reprezentare a propoziției, care relevă relațiile de dependență structurală dintre cuvinte.
5. *Nivelul semantic*: Acest nivel implică înțelegerea semnificației cuvintelor și a propozițiilor în context. Se ocupă de atribuirea sensurilor cuvintelor, analiza relațiilor semantice și înțelegerea semnificației textului ca un ansamblu. Tot aici se decide sensul cuvintelor polisemantice.

Deoarece s-a demonstrat faptul că oamenii folosesc toate nivelurile limbajului pentru a înțelege o informație, cu cât sunt utilizate mai multe niveluri de limbaj, cu atât sistemul NLP este mai are o acuratețe mai bună.

Cercetătorii în domeniul inteligenței artificiale au dezvoltat numeroase tehnici pentru gestionarea datelor nestructurate, așa cum sunt regăsite ele prin prisma postărilor sau știrilor de pe rețelele de socializare. Astfel, pentru a determina dacă un text transmite un sentiment pozitiv, negativ sau neutru se impune urmarea unor etape bine definite pentru a obține rezultate cât mai apropiate de adevăr.

Prima și cea mai importantă etapă este *preprocesarea* textului. Inițial, textul este supus unor operații de eliminare a zgomotului existent, ce se află sub mai multe forme, cum ar fi: punctuația, textul scris sub formă de carcatere numerice sau speciale, spațiile suplimentarea, liniile goale, sau chiar emoji-uri.

Tot în cadrul acestei etape are loc și procesul de *tokenizare,* ce presupune împărțirea unui text în unități mai mici, numite *tokeni.* Tokenii pot fi cuvinte, grupuri de cuvinte sau chiar caractere individuale. Rolul tokenizării este de a transforma textul liber într-o secvență de tokeni structurată, ceea ce permite algoritmilor să proceseze și să înțeleagă textul.

Urmează *normalizarea* textului, ce presupune aplicarea diverselor operații pentru a standardiza informația. Aceasta poate include conversia literelor în litere mici, eliminarea diacriticelor sau corectarea ortografică. În continuare, se va trece la procesul de *lemmatizare* și *stemming.* Aceste metode concentrează reducerea cuvintelor la forma lor inițială, de bază. Procesul de stemming elimină sufixele și prefixele pentru obținerea rădăcinii, în timp ce lemmatizarea convertește cuvintele la forma lor de bază. De exemplu, în timpul lemmatizării, verbele sunt reduse la infinitiv, iar substantivele și adjectivele la forma de bază, însoțite de gen și număr.

Opțional, se mai pot aplica și alte proceduri, cum ar fi etichetarea POS (Part Of Speech), ce atribuie fiecărui cuvânt din propoziție o parte de vorbire sau NER (Named Entity Recognition), ce se referă la identificarea și clasificarea entităților numite, ce pot fi persoane, numere de telefon, locații, organizații, etc. Totuși, întrebarea se pune în felul următor: Cum ar trebui să fie reprezentate aceste date într-un mod cu care sistemele de calcul să poată lucra? În acest context intervine *vectorizarea.* Mai multe informații despre această etapă vor fi prezentate în capitolul ce urmează.

### 3.2.2 Vectorizare

Vectorizarea este o tehnică utilizată pentru a descrie o abordare clasică de transformare a datelor de intrare din formatul lor brut, text, în vectori de numere reale, acesta fiind formatul general suportat de modelele de învățare automată.

În programare, un vector este o structură de date similară unei liste sau unui array. În ceea ce privește reprezentarea intrării, acesta este pur și simplu o succesiune de valori, iar numărul de valori reprezintă dimensiunea vectorului. Reprezentările vectoriale conțin informații despre caracteristicile unui obiect de intrare. Ele oferă astfel un format uniform pe care sistemele de calcul îl pot procesa ușor. [23]

Una dintre cele mai simple metode de vectorizare a textului este reprezentarea BoW (*Bag of Words*). Un vector BoW are lungimea întregului vocabular – adică un set de cuvinte unice din corpus. Valorile vectorului reprezintă frecvența cu care fiecare cuvânt apare într-un anumit fragment de text. Mai jos, sunt niște reprezentări vizuale ale acestei tehnici prin care se poate observa transpunerea unui fragment într-un vector de frecvențe.

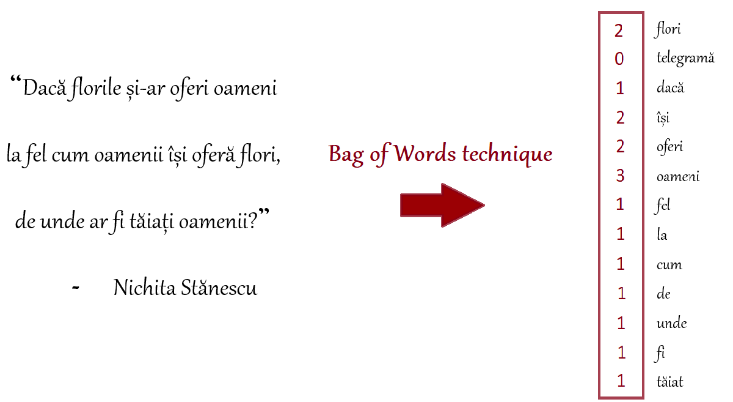


Fig. 10. Exemplu vectorizare folosind BoW

Deși reprezintă o soluție ușor de implementat, modelele BoW au limitări ce nu pot fi ignorate. Această tehnică nu reușește să înțeleagă în mod adecvat datele textuale. De exemplu, propozițiile “Iubesc roboții și urăsc oamenii” și “Iubesc oamenii și urăsc roboții” vor avea reprezentări vectoriale similare, deși ambele propoziții au înțelesuri complet diferite.

Tehnicile de vectorizare a textului cu pondere, precum TF-IDF [24] (perscurtarea de la “term frequency-inverse document frequency), încearcă să atribuie scoruri de relevanță mai mari cuvintelor care apar într-un număr mai mic de fragmente în cadrul corpusului. Astfel, cu cât un cuvânt apare mai des, cu atât valoarea TF este mai mare pentru acel cuvânt. IDF arată cât de rar apare cuvântul de fapt.

Formulele folosite pentru agloritmul TF-IDF sunt:

(1)

(2)

* N - este numărul de documente din corpus
* df(t) – este numărul de apariții ale cuvântului t în toate documentele
* tf(t, d) – este numărul de apariții ale cuvântului t în documentul d împărțit la numărul total de cuvinte din d

Cea de-a treia metodă de vectorizare analizată, care a fost folosită și pentru modelul de la baza aplicației Twinvest, este BERT (Bidirectional Encoder Representations from Transformers). BERT [25] este un model de învățare automată dezvoltat în anul 2018 de către cercetătorii de la Google AI Language. Acesta este considerat ca fiind superior față de modelele tradiționale de vectorizare, cum ar fi cele prezentate anterior, deoarece aduce o înțelegere mai bună a contextului prin arhitectura sa bazată pe modele de limbă preantrenate. Astfel, poate identifica și distinge sensurile diferite ale cuvintelor în funcție de contextul în care sunt folosite.

BERT [26] propune o nouă arhitectură de rețea neuronală numită Transformer, care se bazează exclusiv pe mecanisme de atenție și elimină complet utilizarea rețelelor recurente și convoluționale. Modelul propus a fost comparat cu celelalte modelele tradiționale existent și s-a constatat că are performanțe superioare în ceea ce privește calitatea traducerii, capacitatea de paralelizare precum și obținerea unui timp de antrenament redus și a unor scoruri mai bune. Folosind mecanismul de atenție, acesta învață relațiile dintre cuvinte în funcție de context.

Rețelele neuronale transformator au un mecanism de atenție care atribuie ponderi diferitelor părți ale intrării într-o secvență. Procesul de atenție începe prin calcularea scorurilor de atenție ale fiecărui element al intrării în comparație cu toate celelalte elemente. Aceste note sunt obținute prin produsul scalar, peste care se aplică o funcție de softmax între un vector de query și reprezentările elementelor (key). Score-urile de atenție arată cât de important sau relevant este fiecare element într-un anumit context.

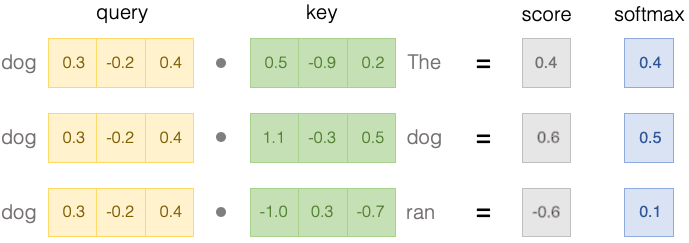


Fig. 11. Calcularea scorului de atenție [27]

Rezultatele impresionante ale modelului BERT au fost posibile datorită setului considerabil de date de 3,3 miliarde de cuvinte. Acesta a fost antrenat în mod specific pe Wikipedia (cu aproximativ 2,5 miliarde de cuvinte) și pe BooksCorpus de la Google (cu aproape 800 de milioane de cuvinte. Antrenarea modelului a fost posibilă datorită arhitecturii Transformer cât și a vitezei de procesare asigurate de 64 de TPU (Tensor Processing Units), desfășurându-se pe o perioadă de 4 zile. [28]

În continuare vor fi explicate conceptele de la baza fiecărei litere din prescurtarea BERT [29]:

* **B**: Bidirecțional

Modelele anterioare lui BERT erau unidirecționale și puteau muta fereastra de context într-o singură direcție. BERT, pe de altă parte, utilizează modelarea limbajului bidirecțională. BERT poate vedea întreaga propoziție și o poate muta în dreapta sau în stânga în funcție de modelarea contextuală a limbajului.

* **ER**: Reprezentări ale encoder-ului

Atunci când rulăm un text printr-un model de limbaj, acesta va fi codificat înainte de a fi furnizat ca intrare. Doar textul codificat poate fi procesat și ne va furniza o ieșire finală. Ieșirea oricărui model va fi, de asemenea, într-un format criptat, care necesită decriptare. Deci, atunci când un mesaj este codificat, acesta va fi decodificat din nou. Este un mecanism de intrare-ieșire.

* **T**: Transformer

Transformerele creează ponderi diferențiale care semnalizează care cuvinte dintr-o propoziție sunt cele mai importante pentru a fi procesate ulterior. Un transformator realizează acest lucru prin procesarea succesivă a unei intrări prin intermediul unui set de straturi de transformere, denumite în mod obișnuit encoder. Dacă este necesar, un alt set de straturi de transformere - decoderul - poate fi utilizat pentru a prezice o ieșire țintă. - Cu toate acestea, BERT nu utilizează un decoder. Transformerele sunt potrivite în mod unic pentru învățarea neasistată, deoarece pot prelucra eficient milioane de puncte de date.

Encoderul primește ca intrare o secvență de cuvinte și procesează fiecare cuvânt în mod individual. La fiecare pas, encoderul utilizează mecanismul de atenție pentru a lua în considerare contextul din jurul cuvântului curent și pentru a obține o reprezentare contextuală a acestuia.

Pentru pre-antrenare, BERT foloseste doua metode diferite. Prima metodă, se numește *Masked LM* și presupune înlocuirea în mod aleatoriu a 15% din cuvinte, cu simbolul [MASK], modelul având ca scop prezicerea acestora prin adaugarea unui clasificator peste output-ul encoder-ului. Cea de-a doua metodă este *Next Sentence Prediction* (NSP) și presupune prezicerea dacă două propoziții consecutive dintr-un text sunt corelate semantic sau nu. Această abordare are scopul de a ajuta modelul să dezvolte o înțelegere mai profundă a contextului și a relațiilor între propoziții într-un text.

După preantrenare, urmează etapa de fine-tuning. În această etapă, BERT este adaptat pentru a rezolva o anumită sarcină specifică de analiză a limbajului natural, cum ar fi clasificarea de texte, etichetarea entităților sau răspunsul la întrebări. Modelul BERT este ajustat pe un set de date etichetate pentru a se specializa în acea sarcină specifică. Acest proces permite modelului să înțeleagă contextul și să facă predicții precise pentru sarcina respectivă.

### 3.2.3 Rețele neuronale

Rețelele neurale sunt modele de învățare automată, inspirate de structura și funcționarea creierului uman, compuse din straturi de neuroni interconectați, informația fiind transmisă prin conexiunile ponderate între aceștia.

În cadrul unei rețelelor neuronale, un neuron este un model matematic, o unitate de procesare a informației, ce calculează media ponderată a intrărilor sale și aplică un bias (decalaj) asupra rezultatului. Un bias este o valoarea constantă adăugată la rezultatul ponderat înainte de a fi trecut prin funcția de activare. Acesta pemite modelului să fie mai flexibil și să se adapteze mai bine la datele de intrare.

Rezultatul ponderat al intrărilor peste care a fost aplicat bias-ul este trecut mai apoi printr-o funcție de activare non-lineară. Funcțiile de activare folosite cel mai des sunt funcția sigmoidă, funcția ReLU (Rectified Linear Unit), funcția tanh și altele. Aceste funcții transformă suma ponderată a intrărilor unui neuron într-o valoare de ieșire într-un anumit interval. Această ieșire poate fi folosită ca intrare pentru alți neuroni sau poate fi chiar rezultatul final al rețelei.

Astfel, acești algoritmi sunt capabili să modeleze și să înțeleagă relații sofisticate în seturi mari de date. Această arhitectură este dispusă pe trei straturi: stratul de intrare (este unic), stratul ascuns (aici pot fi mai multe) și stratul de ieșire (este tot unic). Această structură permite transmiterea informațiilor și procesarea lor în mod secvențial, prin diferite straturi.

*Stratul de intrare* reprezintă primul strat dintr-o rețea neurală tipică. În această zonă, neuronii primesc informațiile de intrare, acestea fiind procesate de funcția de activare și o transmit către stratul următor, în funcție de o valoare de prag definită. La final, rezultatul este scalat utilizând ponderile prestabilite, care sunt asociate cu conexiunile dintre neuronii din stratul de ieșire și neuronii din cel de intrare.

O rețea neurală poate avea unul sau mai multe *straturi ascunse,* astfel că, neuronii din acest strat primesc intrările fie de la neuronii din stratul de intrare, fie de la neuronii din stratul ascuns anterior. Aici se prelucrează intrarea prin funcția de activare neliniară și propagă rezultatul către neuronii din următorul strat.

*Stratul de ieșire* este ultimul strat, care marchează finalul logic al rețelei. Aici, neuronii din stratul de ieșire primesc intrările de la straturile anterioare, procesându-le tot prin funcții de activare specifice. Rezultatul acestui strat poate fi o clasificare binară, ce conține doar un neuron, indicând apartenența la una din cele două clase, o valoare de predicție, sau precum este și în cazul aplicației Twinvest, poate fi o clasificare cu mai multe clase.

Mai jos, este prezentată o schemă generală a unei rețele neurale artificiale.

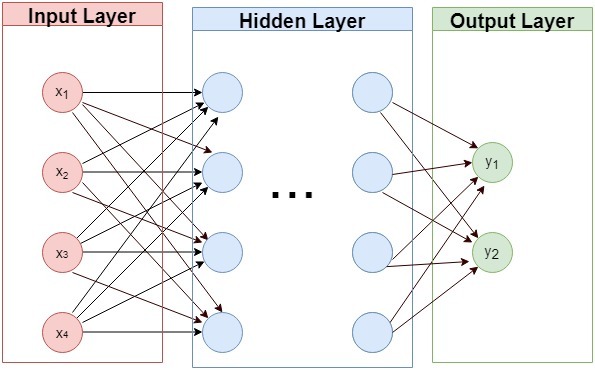
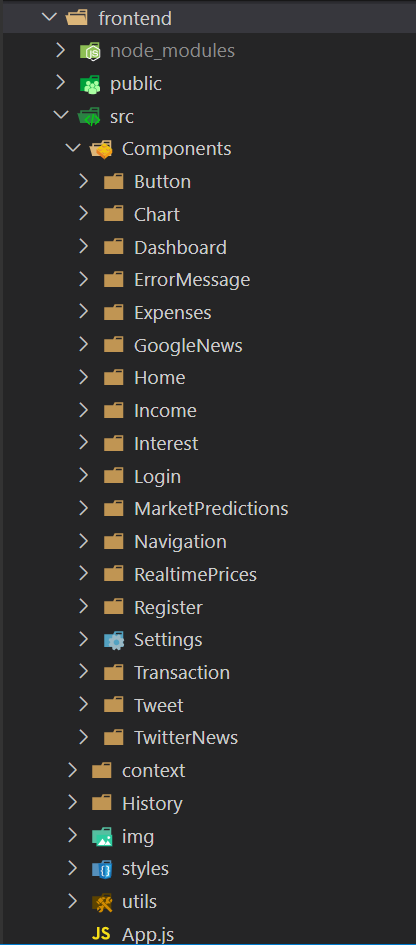
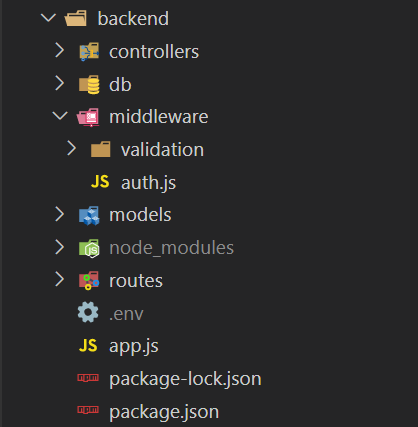
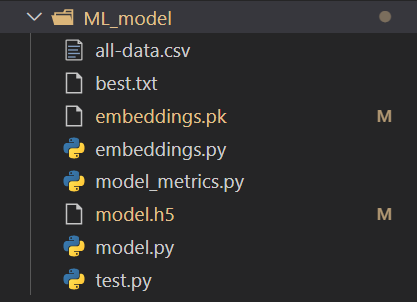


Fig. 12. Schema unei rețele neurale artificiale [30]

# Considerente legate de dezvoltarea aplicației

Aplicația Twinvest a fost dezvoltată prin prisma a cinci componente cheie: baza de date, partea de backend, partea de frontend și printr-o logică separată, partea de preluare a știrilor de pe Google News și modelul de învățare automată. Astfel, se poate observa în figura de mai jos dispunerea acestei structuri în mediul de lucru.





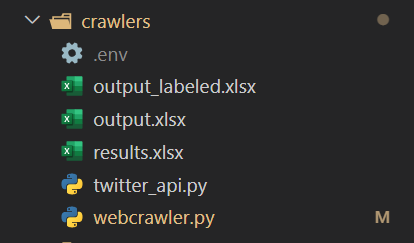


Fig. 13. Structura fișierelor în aplicația Twinvest

## 4.1 Arhitectura aplicației

În ceea ce privește arhitectura aplicației web, aceasta se folosește de stiva MERN, explicată în capitolul 3.1 dar și de câteva tehnici și pattern-uri de structură ce oferă robustețe și scalabilitate.

În primul rând, aplicația se bazează pe un model de tip *client-server*, astfel că, partea de backend (server) și partea de frontend (client) sunt separate. Prin urmare, implementarea clientului este responsabilă pentru afișarea interfeței grafice și de interacțiunea cât mai intuitivă cu utilizatorul, în timp ce partea de server se ocupă de comunicarea cu alte API-uri, baza de date și gestionarea acestora.

Totodată, pentru facilitarea aceste comunicări între cele două entități, o altă tehnică folosită este *RESTful API*. Aceasta se bazează pe principiile arhitecturale REST (Representational State Transfer), manipulând datele într-o manieră eficientă și consistentă prin metodele HTTP (GET, POST, PUT, DELETE).

Acestor cereri HTTP au fost atașate instrumentele de *middleware*. Acestea sunt funcții ce au rolul de a adăuga funcționalități suplimentare înainte sau după rutele principale.

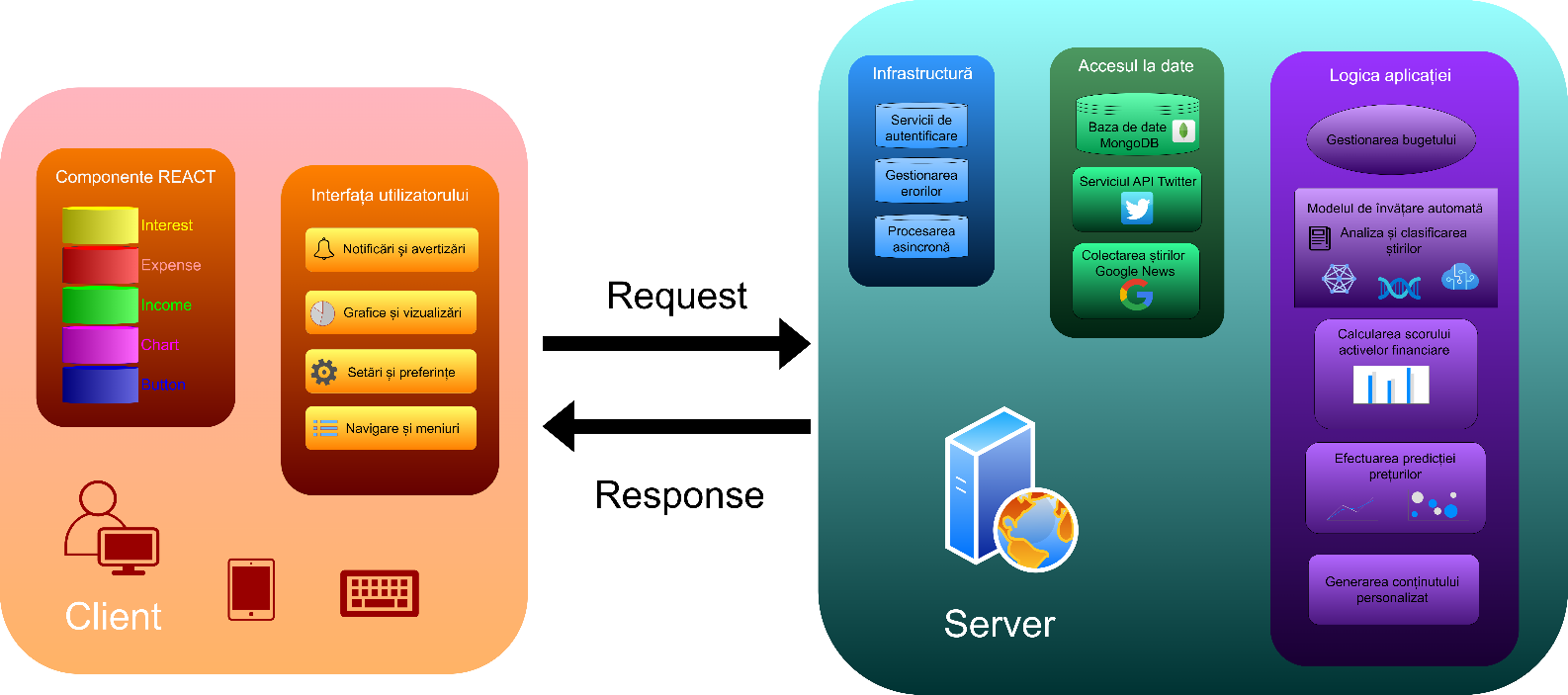
 De asemenea, aplicația dispune de o arhitectură stratificată. Această abordare implică împărțirea aplicației în straturi logice distincte, fiecare strat având responsabilitățile sale, comunicând cu straturile adiacente. În figura de mai jos se poate observa separarea celor două entități precum și elementele ce compun straturile: Infrstructură, Accesul la date, Logica aplicației și Interfața utilizatorului.

Fig. 14. Arhitectura stratificată a aplicației Twinvest

### 4.1.1 Baza de date

În contextul unei aplicații web, baza de date reprezintă o componentă esențială pentru stocarea datelor. Având în vedere faptul că scopul principal al aplicației Twinvest este acela de analiză a datelor din domeniul economic, baza de date non-relațională folosită gestionează postări și știri din ultimele două zile, precum și informații despre bugetul fiecărui utilizator în parte. Odată ce pipeline-ul ce se ocupă cu preluarea și analiza datelor este rulat, datele preluate de pe internet prin intermediul web scrapper-ului sunt șterse, urmând ca, mai apoi, să fie extrase și adăugate în baza de date informațiile de ultimă actualitate.

Pentru a putea gestiona corespunzător toate aceste informații, s-au creat în total șapte colecții. Având în vedere faptul că pentru această aplicație a fost folosită o bază de date non-relațională, aceasta funcționează independent astfel:

* **User** – conține informațiile referitoare la utilizatori, precum: username, email, parola sub formă de hash și lista cu interese, care, în momentul înregistrării este nulă.
* **Incomes** – conține informații referitoare la veniturile utilizatorului, ce sunt adăugate manual. Un venit este caracterizat de o denumire, o sumă, data adăugării, o categorie și o descriere. Aceasta conține totodată o cheie străină către utilizator.
* **Expenses** – conține informații referitoare la cheltuielile utilizatorului. Structura acesteia este asemănătoare cu cea a veniturilor.
* **Interests** – conține informații despre interesele posibile ale utilizatorilor. Acestea sunt de fapt criptomonedele și acțiunile pe care le poate urmări un investitor. De menționat este faptul că această listă de interese este una predefinită. Fiecare interes conține un titlu și un ticker NASDAQ – care este de fapt un simbol unic utilizat pentru a identifica și urmări activele financiare listate pe bursa de valori NASDAQ Stock Market. Acestea sunt folosite pentru a prelua datele în timp real despre schimbările procentuale ale fiecărei criptomonedă/acțiune financiară.
* **News** – sunt știrile extrase de pe Google News, în funcție de o listă de cuvinte cheie, fiecare dintre acestea fiind compusă dintr-un titlu, link-ul corespunzător, data apariției, sursa, cuvântul cheie după care a fost extrasă și eticheta, care poate fi: pozitiv, negativ sau neutru, în funcție de analiza făcută modelul de învățare automată.
* **Tweets** – această colecție păstrează postările relevante de pe Twitter, preluate prin intermediul Twitter API.
* **Predictions** – reprezintă informații despre predicțiile care se fac pentru fiecare activ financiar în parte. Această colecție conține un număr egal de documente cu **Interests**, având practic aceeași listă de active, doar că, în acest caz, predicțiile sunt actualizate o dată la două zile, când pipeline-ul este rulat. O predicție conține denumirea activului, numărul de știri pozitive/negative și neutre pentru fiecare, extrase în ultimele două zile, scorul, calculat pe baza unei formule, data când a fost actualizată ultima dată și tendința, ce poate fi crescătoare, descrescătoare sau stabilă, în funcție de scorul obținut.

De menționat este faptul că fiecare dintre aceste colecții conține un identificator unic “\_id”, de tipul ObjectId, generat automat de mecanismul folosit de MongoDB.

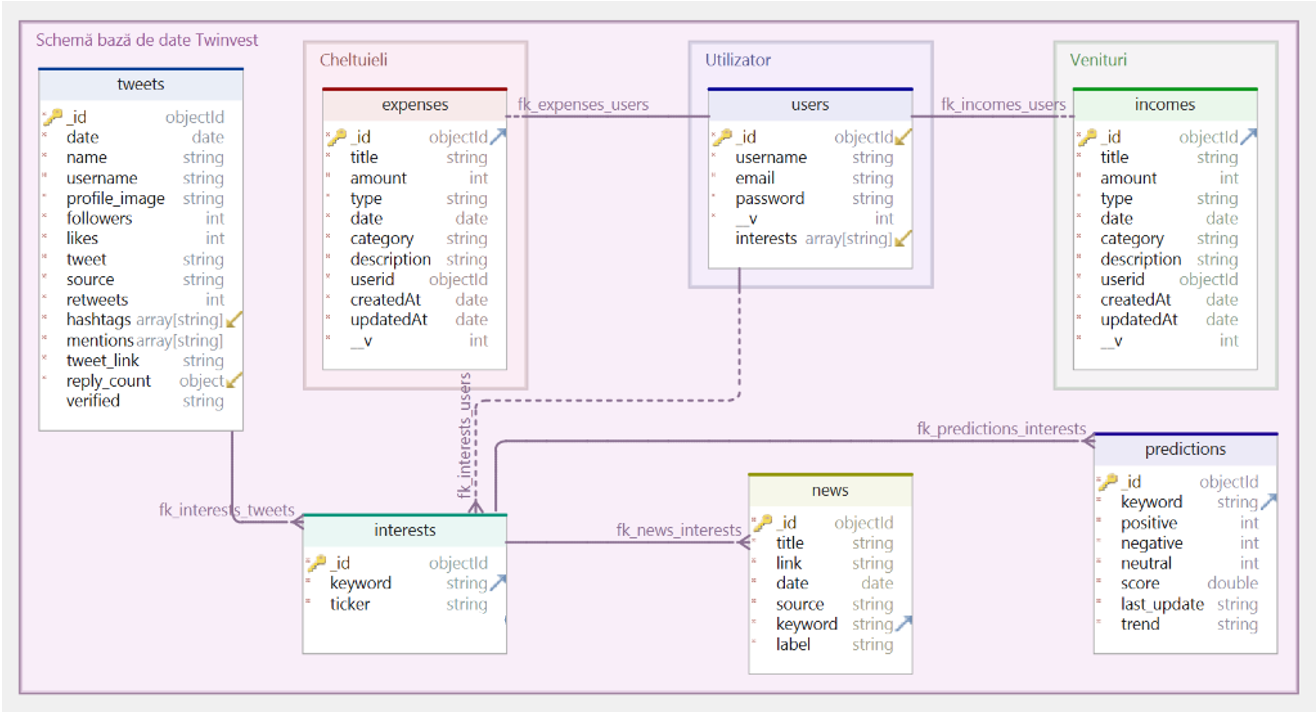
Mai jos, putem observa arhitectura bazei de date, împreună cu tipurile de date pentru fiecare câmp din colecție și cu legăturile dintre acestea:

Fig. 15. Arhitectura bazei de date



### 4.1.2 Backend (axios controllere, rute, middleware, modele mongoose, auth cu bcrypt)

### 4.1.3 Frontend (componente frontend)

## 4.2 Antrenarea rețelei neuronale (vorbesti despre setul de date si cum e impartit, codul efectiv, formarea modelului cu metrici) 4pag -> 43

4.2.1 Baza de date

4.2.2 Baza de date

4.2.3 Baza de date

## 4.3 Implementarea aplicației (realstonks api, twitter api, calcularea scorului si formula predictiei, pipeline ul din python de preluare si procesare a datelor (schema) crawler-ul) ->46

4.3.1 Baza de date

4.3.2 Baza de date

# Studiu de caz (7 pagini) – pag 53

## 5.1 Modelul de învățare automată

## 5.2 Modelul de învățare automată

## 5.3 Modelul de învățare automată

# Concluzii – pag 55

# Lucrări citate

|  |  |
| --- | --- |
| [1] | U. W. Chohan, „A History of Bitcoin,” *Discussion Paper Series: Notes on the 21,* nr. Available at SSRN: https://ssrn.com/abstract=3047875 , pp. 3-4, 5th February, 2022. |
| [2] | R. p. G. D. Warren, „The Crypto Boom: Challenges and Risks,” 30 June 2022. |
| [3] | „The global crypto market cap,” [Interactiv]. Available: https://coinmarketcap.com/coins/. [Accesat Iunie 2023]. |
| [4] | „BIZIDAY,” [Interactiv]. Available: https://www.biziday.ro/245063-2/?utm\_source=rss&utm\_medium=rss&utm\_campaign=245063-2. [Accesat 7 Iunie 2023]. |
| [5] | „Wall Street,” [Interactiv]. Available: https://www.wall-street.ro/articol/Finante-Banci/211259/robotii-financiari-nu-au-succes-in-europa-nici-in-romania.html#gref. [Accesat 7 Iunie 2023]. |
| [6] | W. Hordijk, „From Salt To Salary: Linguists Take A Page From Science,” [Interactiv]. Available: https://www.npr.org/sections/13.7/. [Accesat 7 Iunie 2023]. |
| [7] | „Empower,” [Interactiv]. Available: https://www.empower.com/. |
| [8] | „AlphaSense,” [Interactiv]. Available: https://www.alpha-sense.com/. |
| [9] | „Kavout,” [Interactiv]. Available: https://www.kavout.com/. |
| [10] | S. Aryal, „MERN STACK WITH MODERN WEB PRACTICES,” 2020. |
| [11] | „SimpliLearn,” [Interactiv]. Available: https://www.simplilearn.com/tutorials/nodejs-tutorial/what-is-nodejs. [Accesat 10 Iunie 2023]. |
| [12] | „Medium - Explanation and Detail about NodeJs,” [Interactiv]. Available: https://madasamy.medium.com/explain-and-detail-about-nodejs-epic-battle-of-an-java-vs-nodejs-c0f90f1f0d5f. [Accesat 10 Iunie 2023]. |
| [13] | „SimpliLearn,” [Interactiv]. Available: https://www.simplilearn.com/tutorials/reactjs-tutorial/what-is-reactjs. [Accesat 11 Iunie 2023]. |
| [14] | „npm,” [Interactiv]. Available: https://www.npmjs.com/. |
| [15] | P. Rawat și A. N. Mahajan, ReactJS: A Modern Web Development Framework, Google Scholar : http://bitly.ws/9nMw, 11 - November 2020. |
| [16] | „HackerNoon,” [Interactiv]. Available: https://hackernoon.com/integrating-redux-to-your-react-app-a-step-by-step-guide-x02z32jb/. [Accesat 11 Iunie 2023]. |
| [17] | „DeepChecks,” [Interactiv]. Available: https://deepchecks.com/glossary/grid-search/. [Accesat 11 Iunie 2023]. |
| [18] | „Deep Talk,” [Interactiv]. Available: https://www.deep-talk.ai/post/history-and-present-of-natural-language-processing. [Accesat 12 Iunie 2023]. |
| [19] | „Britannica,” Alan Turing and the beginning of AI, [Interactiv]. Available: https://www.britannica.com/technology/artificial-intelligence/Evolutionary-computing. [Accesat 12 Iunie 2023]. |
| [20] | R. High, The Era of Cognitive Systems: An Inside Look at IBM Watson and How it Works, 2012. |
| [21] | A. Gillioz, J. Casas, E. Mugellini și O. A. Khaled, Overview of the Transformer-based Models for NLP Tasks, Sofia, Bulgaria, 2020. |
| [22] | E. D. Liddy, Natural Language Processing, 2001. |
| [23] | „DeepSet,” [Interactiv]. Available: https://www.deepset.ai/blog/what-is-text-vectorization-in-nlp. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [24] | [Interactiv]. Available: https://towardsdatascience.com/tf-idf-for-document-ranking-from-scratch-in-python-on-real-world-dataset-796d339a4089. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [25] | [Interactiv]. Available: https://towardsdatascience.com/bert-explained-state-of-the-art-language-model-for-nlp-f8b21a9b6270. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [26] | N. S. N. P. J. U. L. J. A. N. G. Ł. K. I. P. Ashish Vaswani, „Attention Is All You Need,” 2017. |
| [27] | [Interactiv]. Available: https://towardsdatascience.com/deconstructing-bert-part-2-visualizing-the-inner-workings-of-attention-60a16d86b5c1. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [28] | [Interactiv]. Available: https://huggingface.co/blog/bert-101#241-how-do-transformers-work. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [29] | [Interactiv]. Available: https://www.turing.com/kb/how-bert-nlp-optimization-model-works. [Accesat 13 Iunie 2023]. |
| [30] | [Interactiv]. Available: https://www.baeldung.com/cs/neural-networks-neurons. [Accesat 14 Iunie 2023]. |