

# Proiect inferenta predicativa prin rationament inainte

## Cuprins

1. Descrierea problemei considerate.....	1
2. Aspecte teoretice privind algoritmul.....	1
3. Modalitatea de rezolvare.....	2
4. Parti semnificative din codul sursa.....	3
5. Rezultatele obtinute.....	7
6. Concluzii.....	9
7. Bibliografie.....	10
8. Lista Contributiilor.....	10

## 1. Descrierea problemei considerate

Proiectul abordat se concentreaza pe aplicarea inferentei predicative prin rationament inainte pentru a demonstra doua teoreme cu relevanta matematica. In contextul inteligentei artificiale, acest tip de rationament este folosit pentru a deriva concluzii logice plecand de la un set de premise initiale.

Problemele selectate pentru demonstratie sunt:

- 1) Dezvoltarea binomiala a expresiei " $(a + b)^n$ " utilizand Teorema binomiala a lui Newton.
- 2) Crearea unui sistem de recomandari bazat pe istoricul de achizitii al unui utilizator pentru un magazin online.

## 2. Aspecte teoretice privind algoritmul

Inferenta predicativa prin rationament inainte presupune utilizarea unui set de reguli logice pentru a deriva concluzii din premise. Algoritmul urmeaza pasii urmatoari:

- 1) Se identifica premisele de intrare.
- 2) Se verifica regulile aplicabile fiecărei premise.
- 3) Se genereaza concluzii intermediare pana cand se ajunge la scopul final sau la o solutie satisfacatoare.

**Teorema Binomiala a lui Newton:** Aceasta afirma ca orice expresie de forma “ $(a + b)^n$ ” poate fi dezvoltata ca o suma ponderata de termeni, unde coeficientii binomiali sunt calculati folosind formula:

$$C(n, k) = n! / [k!(n-k)!]$$

**Sistemul de Recomandari:** Un sistem de recomandari care utilizeaza istoricul utilizatorului pentru a anticipa interesele viitoare, bazandu-se pe principii precum:

- Categoriile preferate de utilizator.
- Gama de preturi a achizitiilor anterioare.
- Similaritatea dintre produsele achizitionate si cele disponibile.

## 3. Modalitatea de rezolvare

**Pentru teorema binomiala:**

- Implementarea formulei generale pentru dezvoltarea binomiala folosind Python.
- Calcularea coeficientilor binomiali pentru fiecare termen.
- Generarea termenilor expansiunii, afisarea rezultatelor intermediare si a rezultatului final.

**Pentru sistemul de recomandari:**

- Crearea de utilizatori si adaugarea istoricului de cumparare.
- Salvarea si citirea datelor despre utilizatori si produse din fisiere JSON.
- Analizarea categoriilor preferate si a intervalului de preturi.
- Selectarea produselor relevante utilizand o metoda de filtrare bazata pe reguli simple.

## Reguli folosite pentru recomandare:

```
def matches_category(user, product):  
    return product["category"] in user["categories"]  
  
def matches_price_range(user, product):  
    return user["price_range"][0] <= product["price"] <= user["price_range"][1]  
  
def not_purchased_before(user, product):  
    return product["name"] not in user["purchase_history"]
```

## 4. Parti semnificative din codul sursa

### Teorema binomiala:

Aceasta este premisa si formula generala a functiei **newton\_binomial** ce va fi apelata pentru dezvoltarea binomului lui Newton:

```
def newton_binomial(a, b, n):  
  
    steps = []  
  
    steps.append(f"Premisa: Formula generală pentru Binomul lui Newton este:")  
  
    steps.append(f" $(a + b)^n = \sum_{k=0}^n [C(n, k) * a^{n-k} * b^k]$ ")
```

Secventa de cod de mai jos acopera cazul de baza (in care valoarea puterii (n) este 1), in care codul prezinta formula simplificata " $(a+b)^1$ " si returneaza rezultatul expanded si numeric:

```
if n == 1:  
  
    steps.append("Caz de bază: Pentru n=1, formula devine:")  
  
    steps.append(" $(a + b)^1 = a + b$ ")  
  
    expanded_result = f"{a} + {b}"  
  
    numeric_result = float(a) + float(b)  
  
    return steps, expanded_result, numeric_result
```

Calculul termenilor binomiali pentru celelalte cazuri posibile ( $n > 1$ )

```
expanded_terms = []

numeric_terms = []

for k in range(n + 1):

    coef = binomial_coefficient(n, k)

    steps.append(f'Pasul {k + 1}: Calculăm termenul pentru k={k}.')

    steps.append(f'Coeficientul binomial  $C({n}, {k}) = {coef}$ ')

    expanded_term = f'{coef} * {a}^{n - k} * {b}^{k}'

    expanded_terms.append(expanded_term)

    steps.append(f'Termenul expandat este: {expanded_term}')

    numeric_term = coef * (float(a) ** (n - k)) * (float(b) ** k)

    numeric_terms.append(numeric_term)

    steps.append(f'Valoarea numerică este: {numeric_term}')

steps.append(f'Adăugăm termenul în expansiune.\n')
```

În secvența de cod prezentată mai sus, apelul funcției **binomial\_coefficient** are ca scop calculul coeficientului binomial  $C(n,k)$ , pentru a putea determina coeficienții în expansiunea binomialului.

```
def binomial_coefficient(n, k):  
  
    return math.comb(n, k)
```

Restul codului prezentat se ocupă de formatarea valorilor obținute în coef pentru a putea fi afișate în forma expanded și numerică, urmând a fi adăugați în expansiune și repetând procesul pentru toate expansiunile necesare, dimensiune dată de variabila  $n$ .

```
expanded_result = " + ".join(expanded_terms)  
  
numeric_result = sum(numeric_terms)  
  
steps.append("Toți termenii au fost calculați. Expansiunea este:")  
  
steps.append(f"{expanded_result}")  
  
steps.append(f"\nIar valoarea numerică este: {numeric_result}")
```

Această ultimă secvență de cod extrasă din funcția **newton\_binomial** se ocupă de gruparea rezultatelor pentru a putea calcula rezultatul numeric final și pentru a putea afișa rezultatul simbolic complet.

Funcția **main**

```
def main():  
  
    print("Demonstrație: Binomul lui Newton prin raționament înainte\n")  
  
    a = float(input("Introduceți valoarea lui a: "))  
  
    b = float(input("Introduceți valoarea lui b: "))  
  
    n = int(input("Introduceți valoarea lui n: "))
```

```

if(n < 0):

    raise Exception("valoarea lui n trebuie sa fie mai mare sau egala cu 0.")


steps, expanded_result, numeric_result = newton_binomial(a, b, n)


print("\nPaşii demonstraţiei:")

for step in steps:

    print(step)

```

Functia main are ca scop obtinerea input-ului de la utilizator pentru valorile a,b si n, ca ulterior sa putem apela functia **newton\_binomial** pentru a obtine rezultatele dorite folosindu-ne de valorile oferite de utilizator.

**Cod relevant pentru sistemul de recomandari:**

```

import json

def recommend():

    users = load_data(USERS_DB)

    products = load_data(PRODUCTS_DB)


    user_id = input("Recommmend for user(user_id): ")

    user = next((u for u in users if u["id"] == user_id), None)

```

```
if not user:

    print("The user id was not found")

    return

recommendations = generate_recommendations(user, products)

print("Recommendations:", recommendations)
```

```
def generate_recommendations(user, products, max_recommendations=3):

    recommendations = []

    for product in products:

        if (

            matches_category(user, product) and

            matches_price_range(user, product) and

            not_purchased_before(user, product)

        ):

            recommendations.append(product["name"])

    if len(recommendations) > max_recommendations:

        recommendations = random.sample(recommendations, max_recommendations)

    return recommendations
```

Explicatie: Algoritmul selecteaza produse care corespund categoriilor si intervalului de preturi ale utilizatorului.

## 5. Rezultatele obtinute

### Pentru sistemul de recomandari:

- Input: Utilizatorul Vlad(putem vizualiza datele userului folosind functia 5.History)

```
Optiuni:
1. Add user
2. Add product
3. New purchase
4. Recommend
5. History
0. Exit
Choose an option: 5
Insert the user_id: vlad
User data: {'id': 'vlad', 'categories': ['electronics'], 'purchase_history': ['mouse', 'laptop'], 'price_range': [20.0, 1440.0]}
```

- Output: Recomandari: tastatura, telefon, casti.

```
Optiuni:
1. Add user
2. Add product
3. New purchase
4. Recommend
0. Exit
Choose an option: 4
Recommend for user(user_id): vlad
Recommendations: ['keyboard', 'smartphone', 'headphones']
```

### Pentru Teorema Binomiala:

- Input:  $a = 3$ ,  $b = 4$ ,  $n = 3$
- Output:  $1 * 3.0^3 * 4.0^0 + 3 * 3.0^2 * 4.0^1 + 3 * 3.0^1 * 4.0^2 + 1 * 3.0^0 * 4.0^3$



```

Demonstrație: Binomul lui Newton prin raționament înainte

Introduceți valoarea lui a: 3
Introduceți valoarea lui b: 4
Introduceți valoarea lui n: 3

Pașii demonstrației:
Premisa: Formula generală pentru Binomul lui Newton este:
 $(a + b)^n = \sum_{k=0}^{\text{până la } n} [C(n, k) * a^{(n-k)} * b^k]$ 

Calculăm dezvoltarea pentru n=3. Vom determina fiecare termen al sumei pas cu pas:
Pasul 1: Calculăm termenul pentru k=0.
Coeficientul binomial  $C(3, 0) = 1$ 
Termenul expandat este:  $1 * 3.0^3 * 4.0^0$ 
Valoarea numerică este: 27.0
Adăugăm termenul în expansiune.

Pasul 2: Calculăm termenul pentru k=1.
Coeficientul binomial  $C(3, 1) = 3$ 
Termenul expandat este:  $3 * 3.0^2 * 4.0^1$ 
Valoarea numerică este: 108.0
Adăugăm termenul în expansiune.

Pasul 3: Calculăm termenul pentru k=2.
Coeficientul binomial  $C(3, 2) = 3$ 
Termenul expandat este:  $3 * 3.0^1 * 4.0^2$ 
Valoarea numerică este: 144.0
Adăugăm termenul în expansiune.

Pasul 4: Calculăm termenul pentru k=3.
Coeficientul binomial  $C(3, 3) = 1$ 
Termenul expandat este:  $1 * 3.0^0 * 4.0^3$ 
Valoarea numerică este: 64.0
Adăugăm termenul în expansiune.

Toți termenii au fost calculați. Expansiunea este:
 $1 * 3.0^3 * 4.0^0 + 3 * 3.0^2 * 4.0^1 + 3 * 3.0^1 * 4.0^2 + 1 * 3.0^0 * 4.0^3$ 

Iar valoarea numerică este: 343.0

```

## 6. Concluzii

Proiectul demonstrează aplicabilitatea inferenței predicative în rezolvarea unor probleme practice și teoretice. Implementarea algoritmilor a condus la rezultate corecte și relevante, iar documentația detaliază abordarea completă.

Limitari:

- Algoritmul de recomandari nu include tehnici de machine nlearning, ci este bazat pe reguli simple.
- Complexitatea expansiunii binomiale creste exponential in functie de n, ce limiteaza utilizarea implementarii in cazul valorilor mari.

## 7. Bibliografie

<https://www.geeksforgeeks.org/forward-chaining-and-backward-chaining-inference-in-rule-based-systems/>

<https://www.geeksforgeeks.org/forward-chaining-in-ai-with-fol-proof/>

<https://www.appliedaicourse.com/blog/forward-chaining-and-backward-chaining-in-ai/>

Materiale curs Inteligenta Artificiala 2024.

## 8. Lista Contributiilor

- **Lupu Eduard:** Implementarea teoremei binomiale si redactarea teoriei matematice.
- **Apostol Vlad:** Dezvoltarea sistemului de recomandari si testarea functionalitatii acestuia.