

# Ανακάλυψη Γνώσης σε Βάσεις Δεδομένων (ISE709)

ΑΚΑΔ. ΕΤΟΣ 2024-25

Διδάσκουσα: Γ. Κολωνιάρη

# **Programming Project**

Σύστημα Συστάσεων

Φοιτητής: Ερρίκος Ματεβοσιάν

AM: iis23018

<b>Περιεχόμενα</b> Εισαγωγή Αποτελέσματα		

# Εισαγωγή

Αυτή η αναφορά παρουσιάζει την αξιολόγηση ενός συστήματος συστάσεων ταινιών με χρήση συνεργατικού φιλτραρίσματος. Δοκιμάστηκαν δύο σταθμίσεις ομοιότητας – Pearson και Cosine - σε διάφορες μεθόδους πρόβλεψης. Τα αποτελέσματα αξιολογούνται με βάση το **Μέσο Απόλυτο Σφάλμα (MAE)**, την Μέση **Ακρίβεια (Macro Average Prevision)** και την Μέση **Ανάκληση (Macro Average Recall)**.

Διεξήχθησαν πειράματα με αναλογίες **T = 90%, 80%, 70% και 50%**. Γειτονική χρήστες (N): Δοκιμάστηκαν 5, 10, 15, 20, 25.

### Μέθοδοι Πρόβλεψης

- 1. Σταθμισμένος μέσος όρος με βάση την ομοιότητα
- 2. Σταθμισμένος μέσος όρος που δίνει μεγαλύτερο βάρος στα δημοφιλή αντικείμενα
- 3. Σταθμισμένος μέσος όρος που δίνει μεγαλύτερο βάρος στα λιγότερο δημοφιλή αντικείμενα

## Μετρικές Αξιολόγησης

- 1. Μέσο Απόλυτο Σφάλμα (ΜΑΕ) (Χαμηλότερο είναι καλύτερο)
- 2. Μέση Ακρίβεια (Precision) (Υψηλότερη είναι καλύτερη)
- 3. Μέση Ανάκληση (Recall) (Υψηλότερη είναι καλύτερη)

Για να εκτελέσετε τον κώδικα, «τρέξτε» την εντολή - python main.py

Ο κώδικας είναι διαθέσιμος και στο αποθετήριο μου στο GitHub

# Αποτελέσματα

#### **Pearson**

- Υψηλό ΜΑΕ (~2.0 έως 3.1), δείχνοντας χαμηλή ακρίβεια προβλέψεων.
- Η ακρίβεια παραμένει χαμηλή (~0.5) για όλες τις τιμές του Ν.
- Η ανάκληση βελτιώνεται ελαφρώς καθώς αυξάνεται το N, με μέγιστη τιμή στο N = 25.
  - ο Μικρή επίδραση της στάθμισης δημοφιλών/λιγότερο δημοφιλών αντικειμένων.

## Cosine

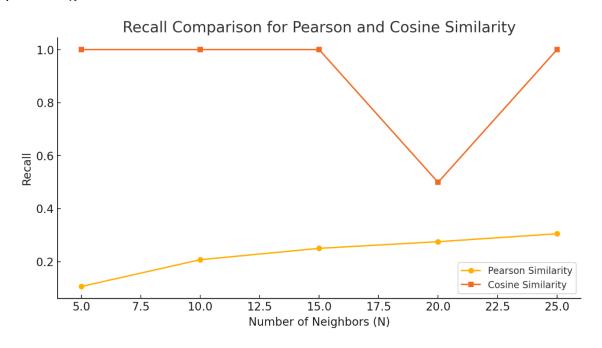
- Εξαιρετικά χαμηλό ΜΑΕ (~0.03 έως 0.22), δείχνοντας υψηλή ακρίβεια προβλέψεων.
- Η ακρίβεια και η ανάκληση είναι σταθερά 1.0
- Η απόδοση παραμένει σταθερή για διαφορετικές τιμές του Ν

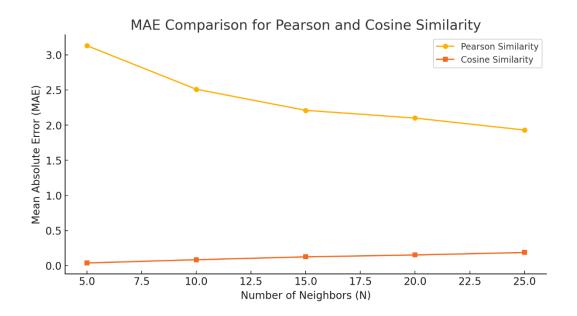
# Σημαντικές Παρατηρήσεις

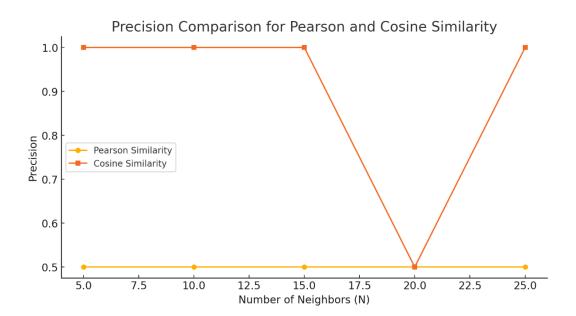
- Η ομοιότητα Cosine υπερτερεί της Pearson, καθώς ο συντελεστής Pearson παρουσιάζει υψηλό ΜΑΕ και χαμηλή ακρίβεια ενώ ο Cosine εμφανίζει πολύ χαμηλό ΜΑΕ και τέλεια ακρίβεια/ανάκληση.
- Στην ομοιότητα Pearson, η αύξηση του Ν βελτιώνει την ανάκληση αλλά όχι σημαντικά το ΜΑΕ. Στην ομοιότητα Cosine, η απόδοση παραμένει σταθερή, δείχνοντας ότι το Ν έχει μικρή επίδραση

# Γραφήματα

Παρακάτω υπάρχουν τρία γραφήματα που συγκρίνουν τα MAE, Precision και Recall για Pearson και Cosine similarity αντίστοιχα.







### Στιγμυότυπα από την εκτέλεση του κώδικα:

T=50%, N=5, Similarity=cosine, Method=predict\_weighted\_unpopular
MAE: 0.09615263213546653, Precision: 0.5, Recall: 0.4968696642003415
T=50%, N=10, Similarity=pearson, Method=predict\_weighted\_average
MAE: 2.67368658249088, Precision: 0.5, Recall: 0.17385642194367573
T=50%, N=10, Similarity=pearson, Method=predict\_weighted\_popular
MAE: 2.677356408311431, Precision: 0.5, Recall: 0.17385642194367573
T=50%, N=10, Similarity=pearson, Method=predict\_weighted\_unpopular
MAE: 2.674576487296139, Precision: 0.5, Recall: 0.17385642194367573
T=50%, N=10, Similarity=cosine, Method=predict\_weighted\_average

T=90%, N=25, Similarity=pearson, Method=predict\_weighted\_unpopular MAE: 2.1390008429916496, Precision: 0.5, Recall: 0.27634854771784234 T=90%, N=25, Similarity=cosine, Method=predict\_weighted\_average MAE: 0.14832220110413552, Precision: 1.0, Recall: 1.0 T=90%, N=25, Similarity=cosine, Method=predict\_weighted\_popular MAE: 0.14783178410570944, Precision: 1.0, Recall: 1.0 T=90%, N=25, Similarity=cosine, Method=predict\_weighted\_unpopular MAE: 0.17947242271620797, Precision: 1.0, Recall: 1.0

Αξίζει να σημειωθεί πως περαιτέρω βελτιώσεις είναι απαραίτητες για τη δημιουργία ενός πιο ισορροπημένου και αξιόπιστου συστήματος συστάσεων.					