

*Direction Régionale : Casablanca – Settat Cité des métiers et des
compétences Nouaceur*

**Contrôle continu N° 1 : Algorithmes distribués (M204)
Année 2025/2026**

Filière : Intelligence Artificielle
Niveau : TS
Groupe : DIA_IAOBD_TS_201
Nom et Prénom :

Durée : 2H
Variante : A
Barème : .../20

Partie Pratique : (20 points)

Données doit etre disponibles dans HDFS sur le dossier : input_Nom_Stagiaire/movielens
movies.dat, ratings.dat, tags.dat

Structure du Dataset

— **movies.dat** : MovieID::Title::Genres

1 1::Toy Story (1995)::Animation|Children's|Comedy

2

— **ratings.dat** : UserID::MovieID::Rating::Timestamp

1 1::122::5.0::838985046

2

— **tags.dat** : UserID::MovieID::Tag::Timestamp

1 15::4973::excellent!::1215184630

2

1 Exercice 1 : MapReduce avec Hadoop (8 points)

Développer des programmes MapReduce en Python pour analyser le dataset MovieLens. Tous les scripts doivent être exécutés via Hadoop Streaming.

Q1.1 - Comptage des films par année (1 point)

Compter le nombre de films sortis chaque année.

- Écrire `mapper_year.py` qui émet (année, 1)
- Écrire `reducer_year.py` qui agrège les résultats
- Exécuter avec Hadoop Streaming

Sortie attendue : Liste année

nombre_films

```

1  #!/usr/bin/env python
2  import sys
3  import re
4  for line in sys.stdin:
5      line = line.strip()
6      fields = line.split('::')
7
8      -----
9
10     -----
11
12     -----
13
14     -----
15
16     -----
17
18     -----
19
20     -----
21
22     -----
23
24     -----

```

Code à compléter - mapper_year.py :

```

1  #!/usr/bin/env python
2  import sys
3
4  current_year = None
5  count = 0
6  for line in sys.stdin:
7      line = line.strip()
8      year, value = line.split('\t')
9
10     -----
11
12     -----
13
14     -----
15
16     -----
17
18     -----
19
20     -----
21
22     -----
23
24     -----

```

Code à compléter - reducer_year.py :

```

1  hadoop jar /usr/lib/hadoop-mapreduce/hadoop-streaming.jar \
2      -input /user/cloudera/movielens/movies.dat \
3      -output ----- \
4      -mapper ----- \
5      -reducer ----- \
6      -file mapper_year.py \
7      -file reducer_year.py

```

Commande d'exécution :

Q1.2 - Nombre d'évaluations par utilisateur (1,5 points)

Calculer le nombre d'évaluations faites par chaque utilisateur.

- a) Écrire `mapper_user_ratings.py` qui lit `ratings.dat`
- b) Émettre `(UserID, 1)` pour chaque évaluation
- c) Écrire `reducer_user_ratings.py` qui fait la somme
- d) Trier les résultats par nombre décroissant

Sortie attendue : Top 10 des utilisateurs les plus actifs

```
1 #!/usr/bin/env python
2 import sys
3
4 for line in sys.stdin:
5     line = line.strip()
6     fields = line.split('::')
7     -----
8     -----
9     -----
10    -----
11    -----
12    -----
13    -----
14    -----
15    -----
16    -----
17    -----
```

Code à compléter - `mapper_user_ratings.py` :

Q1.3 - Note moyenne par film (2 points)

Calculer la note moyenne de chaque film.

- a) Écrire `mapper_movie_avg.py` qui émet `(MovieID, (rating, 1))`
- b) Écrire `reducer_movie_avg.py` qui calcule la moyenne
- c) Filtrer les films avec au moins 100 évaluations

Indice : Utiliser un format de sortie `MovieID` `note_moyenne` `nombre_notes`

```
1 #!/usr/bin/env python
2 import sys
3
4 for line in sys.stdin:
5     line = line.strip()
6     fields = line.split('::')
7     -----
8     -----
9     -----
10    -----
11    -----
12    -----
13    -----
14    -----
15    -----
16    -----
17    -----
18    -----
```

Code à compléter - `mapper_movie_avg.py` :

Q1.4 - Films par genre (1,5 points)

Compter le nombre de films pour chaque genre.

- a) Écrire `mapper_genre.py` qui éclate les genres multiples
- b) Pour un film avec genres "Action|Comedy|Drama", émettre 3 paires
- c) Écrire `reducer_genre.py` qui agrège les résultats

Sortie attendue : Liste des genres avec leur nombre de films

```
1 #!/usr/bin/env python
2 import sys
3
4 for line in sys.stdin:
5     line = line.strip()
6     fields = line.split('::')
7
8     -----
9
10    -----
11
12    -----
13
14    -----
15
16    -----
17
18    -----
19
20    -----
```

Code à compléter - `mapper_genre.py` :

Q1.5 - Top 10 des meilleurs films (2 points)

Trouver les 10 films avec la meilleure note moyenne (min 500 évaluations).

- a) Utiliser le résultat de Q1.3
- b) Écrire un second MapReduce qui trie les films par note moyenne
- c) Filtrer les films avec plus de 500 évaluations
- d) Produire un top 10

Sortie attendue :

MovieID	Titre	Note_moyenne	Nombre_notes
---------	-------	--------------	--------------

```
1 #!/usr/bin/env python
2 import sys
3
4 for line in sys.stdin:
5     line = line.strip()
6     # Format: MovieID    avg_rating    count
7     movie_id, avg_rating, count = line.split('\t')
8
9     -----
10
11    -----
12
13    -----
14
15    -----
16
16    -----
```

Code à compléter - `mapper_top10.py` :

2 Exercice 2 : Apache Pig (6 points)

Vous devez écrire des scripts Pig Latin pour analyser les données. Tous les résultats doivent être stockés dans HDFS.

Q2.1 - Chargement et inspection (1 point)

Charger les trois fichiers et afficher leur schéma.

Écrire un script Pig qui :

- a) Charge `movies.dat`, `ratings.dat`, `tags.dat` avec le bon séparateur
- b) Affiche le schéma de chaque relation
- c) Affiche 5 tuples de chaque

```
1  -- Chargement des films
2  -----
3
4  -----
5
6  -----
7
8  -----
9
10 -- Chargement des notes
11 -----
12
13 -----
14
15 -----
16
17 -----
18 -- Chargement des tags
19 -----
20
21 -----
22
23 -----
24
25 -----
26
27 -- Afficher le schéma (DESCRIBE, DUMP, ...)
28 -----
29
30 -----
31
32 -----
33
34 -----
```

Script Pig à compléter :

Q2.2 - Films les plus populaires (1 point)

Trouver les 20 films avec le plus d'évaluations.

Écrire un script Pig qui :

- a) Joint `movies` et `ratings` par `MovieID`
- b) Calcule le nombre d'évaluations par film
- c) Trie par nombre décroissant
- d) Stocke le résultat dans HDFS

```

1  -- Jointure films-notes
2  movies_ratings = -----;
3
4
5  -- Regrouper par film
6  -----;
7
8  -- Calculer le nombre d'évaluations
9  movies_count = FOREACH movies_group GENERATE
10     group AS movieId,
11     COUNT(movies_ratings) AS rating_count;
12
13  -- Trier et limiter (ORDER movies_count BY rating_count DESC) 20
14  -----
15
16  -----;
17
18  -- Stocker dans HDFS
19  STORE top_movies INTO '-----'
20  -----
21  -----;

```

Script Pig à compléter :

Q2.3 - Analyse des tags (2 points)

Analyser la fréquence des tags.

Écrire un script Pig qui :

- Charge `tags.dat`
- Convertit tous les tags en minuscules
- Compte la fréquence de chaque tag
- Stocke les 50 tags les plus fréquents dans HDFS

```

1  -- Chargement des tags
2  tags = LOAD '-----';
3
4  USING PigStorage('::')
5
6  AS (userId:int, movieId:int, tag:chararray, timestamp:chararray);
7
8  -- Convertir en minuscules et compter (tags_lower)
9
10 -----
11
12 -----
13
14 -----
15
16 -----
17
18 -----;
19
20 -- Top 50 (LIMIT (ORDER tags_count BY frequency DESC) 50)
21 -----
22
23 -----;
24
25 STORE -----;

```

Script Pig à compléter :

Q2.4 - Utilisateurs les plus actifs par année (2 points)

Identifier les utilisateurs les plus actifs chaque année.

Écrire un script Pig qui :

- Extrait l'année du timestamp des évaluations
- Compte le nombre d'évaluations par utilisateur et par année
- Pour chaque année, garde le top 3 des utilisateurs
- Stocke le résultat dans HDFS

```
1 -- TODO Extraire l'année du timestamp
2 ratings_with_year = FOREACH ratings GENERATE
3 -----
4
5 -----
6
7 -----
8
9 -----;
10
11 -- TODO Compter par utilisateur et année
12 ratings_group = GROUP ratings_with_year BY (userId, year);
13 user_year_stats = FOREACH ratings_group GENERATE
14 -----
15
16 -----;
17
18 -- Trier et prendre le top 3 par année
19 user_year_sorted = ORDER user_year_stats BY year, rating_count DESC;
20 -- TODO: Implémenter le top 3 par année
21 -----
22
23 -----
24
25 -----
26
27 -----
28
29 -----
30
31 -- TODO STORE result INTO '-----' USING PigStorage(',');
32
33 -----
```

Script Pig à compléter :

3 Exercice 3 : Apache Hive (6 points)

Vous devez créer des tables Hive et exécuter des requêtes analytiques.

Q3.1 - Création des tables externes (1 point)

Créer les tables Hive externes pointant vers les données HDFS.

Écrire les requêtes HiveQL pour :

- Créer la table `movies_hive` avec séparateur ::
- Créer la table `ratings_hive` avec séparateur ::
- Créer la table `tags_hive` avec séparateur ::
- Vérifier le nombre d'enregistrements dans chaque table

1	-- Table movies_hive
2	-----
3	
4	-----
5	
6	-----
7	
8	-----
9	
10	-- Table ratings_hive
11	-----
12	
13	-----
14	
15	-----
16	
17	-----
18	
19	-- Table tags_hive
20	-----
21	
22	-----
23	
24	-----
25	
26	-----
27	
28	-- Vérification

Requête HiveQL à compléter :

Q3.2 - Analyse temporelle (1 point)

Analyser l'évolution des évaluations dans le temps.

Écrire une requête HiveQL qui :

- Calcule le nombre d'évaluations par mois (année-mois)
- Calcule la note moyenne par mois
- Affiche les résultats triés par période
- Sauvegarde le résultat dans une table Hive `ratings_monthly_stats`

1	-----
2	
3	-----
4	
5	-----
6	
7	-----
8	
9	-----
10	
11	-----
12	
13	-----
14	
15	-----
16	
17	-----

Requête HiveQL à compléter :

Q3.3 - Segmentation des utilisateurs (1 point)

Segmenter les utilisateurs selon leur comportement.

Écrire une requête HiveQL qui :

- Classe les utilisateurs en 4 catégories
- Pour chaque segment, calcule les statistiques
- Sauvegarde dans une table Hive `user_segments`

```
1 CREATE TABLE user_segments AS
2 WITH user_stats AS (
3     SELECT
4         userId,
5         COUNT(*) AS rating_count,
6         ROUND(AVG(rating), 3) AS avg_rating
7     FROM ratings_hive
8     GROUP BY userId
9 )
10 SELECT
11     CASE
12         WHEN rating_count >= 500 THEN 'Power Users'
13         WHEN rating_count >= 100 THEN 'Active Users'
14         WHEN rating_count >= 10 THEN 'Regular Users'
15         ELSE 'Casual Users'
16     END AS user_segment,
17     COUNT(*) AS user_count,
18     ROUND(AVG(rating_count), 1) AS avg_ratings_per_user,
19     ROUND(AVG(avg_rating), 3) AS segment_avg_rating
20 FROM user_stats
21
22 GROUP BY -----
23
24 ORDER BY ----- DESC;
25
26 -----
27
28 -----
```

Requête HiveQL à compléter:

Q3.4 - Analyse des genres (1 point)

Analyser la performance des différents genres.

Écrire une requête HiveQL qui :

- Éclate les genres multiples
- Calcule pour chaque genre les statistiques
- Filtre les genres avec au moins 100 films
- Sauvegarde dans une table Hive `genre_performance`

```
1 CREATE TABLE genre_performance AS
2 SELECT
3     genre,
4     COUNT(DISTINCT m.movieId) AS film_count,
5     ROUND(AVG(r.rating), 3) AS avg_rating,
6     COUNT(r.rating) AS total_ratings
7
8 -----
9
10 -----
```

11
12
13
14
15
16
17
18
19
20

Requête HiveQL à compléter :

Q3.5 - Recommandation avancée (2 points)

Implémenter un système de recommandation collaboratif simple.

Écrire une requête HiveQL qui pour un film donné (ex : MovieID=1) :

- Trouve les utilisateurs qui ont aimé ce film
- Trouve les autres films que ces utilisateurs ont aussi aimés
- Calcule un score de recommandation
- Recommande les 10 films avec le score le plus élevé

1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
19
20
21
22
23
24
25

Requête HiveQL à compléter :