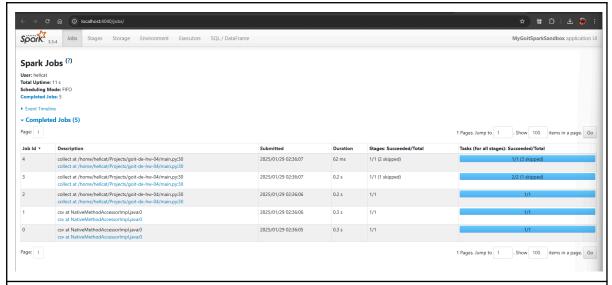
5 JOBS



```
# Обробляємо дані
nuek_processed = nuek_repart \
    .where("final_priority < 3") \
    .select("unit_id", "final_priority") \
    .groupBy("unit_id") \
    .count()

# Фільтруємо за умовою count > 2
nuek_processed = nuek_processed.where("count > 2")

# Виводимо оброблені дані
print(nuek_processed.collect())
```

Пояснення

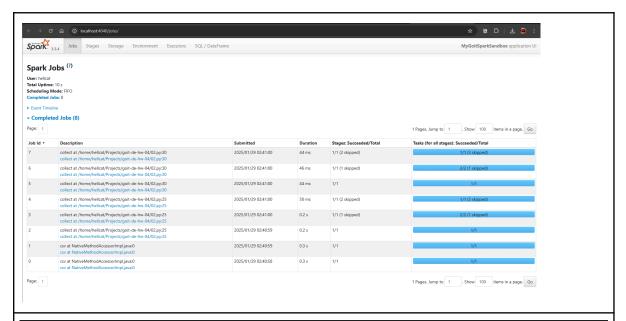
- 1. Зчитування CSV (читання даних із файлу)
 - У Spark кожне завантаження зовнішніх даних запускає окреме завдання (Job). У цьому випадку воно відображатиметься в логах як Job із позначкою csv at NativeMethodAccessorImpl.java:0.
- 2. repartition(2)
 - Ця команда змінює кількість партицій, що зазвичай викликає процес Shuffle. У Spark Shuffle розділяє план виконання на окремі стадії, через що створюється додатковий Job.
- groupBy("unit_id").count()
 - Операція групування та підрахунку (groupBy + count) також вимагає Shuffle, тому виконується в межах окремого Job.
- 4. where("count>2")
 - Це операція фільтрації після групування. Оптимізатор Spark може побудувати нову стадію для застосування фільтра, що призводить до ще одного окремого Job.
- 5. collect()

 Виклик collect() змушує Spark пройти весь попередній план виконання та виконати його. Це фінальний Job, який запускає всі попередні стадії, якщо вони ще не були обчислені.

Висновок:

У логах SparkUI буде відображено 5 завершених Jobs.

8 JOBS



```
nuek_repart = nuek_df.repartition(2)

nuek_processed = nuek_repart \
    .where("final_priority < 3") \
    .select("unit_id", "final_priority") \
    .groupBy("unit_id") \
    .count()

# Проміжний action: collect
nuek_processed.collect()</pre>
```

Пояснення

- 1. Читання CSV
 - Це початкова операція зчитування даних, яка створює окремий Job.
- 2. repartition(2)

- Викликає процес Shuffle, що спричиняє додатковий Job.
- groupBy("unit_id").count()
 - Операція групування та підрахунку (groupBy + count) також потребує Shuffle, що запускає ще один Job.
- 4. Проміжний collect()
 - Оскільки це Action, Spark виконує всі попередні операції, накопичені в DAG, до цього моменту. Це може призвести до об'єднання або розподілу Job-ів залежно від фізичного плану, але в результаті додає додаткові запуски Job.
- 5. Друга фільтрація where ("count>2")
 - Це нова трансформація, що змінює DAG і створює ще один етап обчислень.
- 6. Фінальний collect()
 - Оскільки це Action, Spark повторно виконує всі необхідні обчислення, включно з можливими Shuffle, для оновленого DataFrame.

Висновок:

У логах SparkUI буде 8 завершених Jobs.

Чому кількість зросла з 5 до 8?

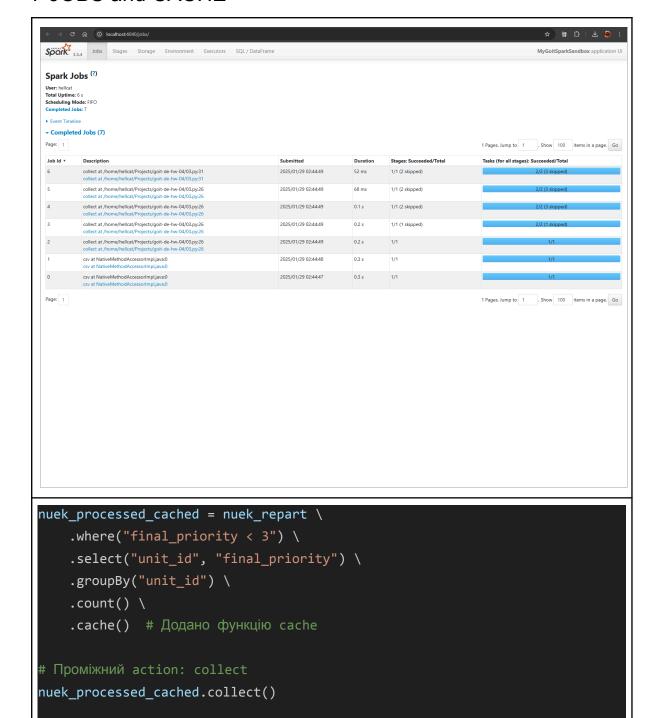
Проміжний collect() викликає обчислення всіх попередніх Job ще до застосування where ("count>2"). Після цього, коли виконується фільтрація та повторний collect(), Spark змушений розпочати новий цикл обчислень, що призводить до збільшення кількості Job.

7 JOBS and CACHE

Ось ТУТ додано рядок

nuek_processed.collect()

nuek_processed = nuek_processed_cached.where("count>2")



Пояснення

- 1. Читання CSV + repartition(2) + groupBy("unit_id").count()
 - Аналогічно попереднім випадкам, ці операції спричинять кілька Job через необхідність Shuffle.
- 2. .cache()
 - Важливий момент: при першому виклику collect() на кешованому DataFrame, Spark виконує всі обчислення лише один раз, а потім зберігає результат (за замовчуванням у пам'яті).
- 3. Проміжний collect()
 - Запускає виконання всіх попередніх операцій і записує отриманий результат у кеш.
- 4. .where("count>2")
 - Оскільки обчислення вже кешовані, ця трансформація працює з готовими даними.
 Spark не повторює групування та попередні обчислення.
- 5. Фінальний collect()
 - Використовує вже частково обчислені дані з кешу, що дозволяє уникнути зайвих Shuffle та додаткових Job, які виникли б без кешування.

Висновок:

Завдяки кешуванню загальна кількість Job зменшується. Замість 8 Job (як у попередньому випадку), отримуємо 7, оскільки кешування усуває необхідність повторного виконання деяких обчислень.

Чому cache() зменшує кількість Job?

- Без кешування Spark щоразу обчислює весь DAG заново при кожному виклику Action.
- cache() зберігає результати першого обчислення. При наступних викликах Action на тому ж DataFrame (або його частині) Spark використовує кешовані дані, а не виконує всі обчислення з нуля.
- Як наслідок зменшується кількість Job, оскільки уникаються зайві Shuffle та перерахунок стадій.