

Università degli Studi di Napoli "Federico II"

SCUOLA POLITECNICA E DELLE SCIENZE DI BASE

CORSO DI BIG DATA ENGINEERING - LAUREA MAGISTRALE IN INGEGNERIA INFORMATICA

ANNO ACCADEMICO 2022-2023

Homework 1

Big Data Engineering

Analytics in HIVE, Pig e PySpark di una raccolta di dati relative a tutte le ricerche della Federico II di Napoli

Professore:

Ing. Vincenzo Moscato

Studenti:

Antonio Romano M63001315 Andriy Korsun M63001275 Giuseppe Riccio M63001314 Michele Cirillo M63001293

Indice

1 Raccolta e Preprocessing			1	
	1.1	Raccol	ta dei dati	1
1.2 Preprocessing dei dati			2	
1.3 Tecnologie utilizzate			ogie utilizzate	4
		1.3.1	Pig	4
			1.3.1.1 Workflow: Raccolta dati $ o$ WSL $ o$ Hadoop $ o$ Pig	5
		1.3.2	Hive	7
			1.3.2.1 Workflow: Raccolta dati $ ightarrow$ Databricks $ ightarrow$ Hive	7
		1.3.3	Spark	8
			1.3.3.1 Workflow: Raccolta dati $ ightarrow$ Colab $ ightarrow$ PySpark	9
_				
2		lytics		11
	2.1		a finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II	
			Implementazione	
			Risultati	
	2.2		ematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II	
			Implementazione	
			Risultati	
	2.3		istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II	17
			h	17
				19
	2.4		Odipartimenti con progetti ancora in corso	
			Implementazione	
			Risultati	
	2.5		a finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni	
			Implementazione	
		2.5.2	Risultati	23
	2.6	Somma	a e numero di progetti della Federico II nel 2020	24
		2.6.1	Implementazione	24
		2.6.2	Risultati	26
	2.7	Somma	a finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni	27
		2.7.1	Implementazione	27
		2.7.2	Risultati	28
	2.8	Le parc	ole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti	29
		2.8.1	Implementazione	29
		2.8.2	Risultati	31
	2.9	I 10 Pa	esi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università	32
		2.9.1	Implementazione	32
		2.9.2	Risultati	34
	2.10	Gli amb	oiti di ricerca con progetti di maggiore durata	35
		2.10.1	Implementazione	35
		2.10.2	Risultati	36
	2.11	Capaci	tà di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni	37
		2.11.1	Implementazione	37
		2.11.2	Risultati	39
	2.12	Numero	o di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile	40
		2.12.1	Implementazione	40



		2.12.2 Risultati	42
	2.13	Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro	43
		2.13.1 Implementazione	43
		2.13.2 Risultati	44
	2.14	Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca	46
		2.14.1 Implementazione	46
		2.14.2 Risultati	48
	2.15	Esecuzione definitiva: Hive - PySpark - Pig	48
3	Con	clusioni e Confronto tra le piattaforme	49
	3.1	Il Confronto	49
		3.1.1 Compatibilità e tecnologie	49
		3.1.2 Prestazioni	50
		3.1.3 Facilità d'uso	50
		3.1.3.1 In relazione all'architettura	50
		3.1.3.2 In relazione alla curva di apprendimento del linguaggio utilizzato	51
		3.1.3.3 In relazione al numero di linee di codice	52
	3.2	Conclusioni	52
ΕI	enco	delle figure	53
ΕI	enco	delle tabelle	55
Bi	ibliog	rafia	56

1 Raccolta e Preprocessing

Contenuti

1.1	Raccolta dei dati	
1.2	Preprocessing dei dati	
1.3	Tecnologie utilizzate	
	1.3.1 Pig	
	1.3.2 Hive	
	1.3.3 Spark	

1.1 Raccolta dei dati

Il dataset è una raccolta di tutti gli articoli di ricerca fatti dall'Università degli Studi di Napoli "Federico II" e comprende le seguenti colonne:

- Rank Identificativo dell'Università;
- Grant ID Codice univoco della sovvenzione da parte dell'UE;
- Grant Number(s) Numero della legge con cui è stato sovvenzionato il progetto;
- Title Titolo del progetto;
- Title translated Titolo del progetto tradotto in inglese;
- Abstract Descrizione del progetto;
- Abstract translated Descrizione del progetto tradotto in inglese;
- Keywords Parole chiave con cui è possibile sintetizzare la tematica trattata nel progetto;
- Funding Amount Importo finanziato per il progetto;
- Currency Valuta del finanziamento;
- Funding Amount in EUR Importo finanziato per il progetto in euro;
- Start Date Data inizio progetto;
- Start Year Anno d'inizio del progetto;
- End Date Data di fine del progetto;
- End Year Anno di fine del progetto;
- Researchers Ricercatori coinvolti nel progetto;
- Research Organization original Lista delle Istituzioni coinvolte nel progetto;
- Research Organization standardized Lista delle Istituzioni coinvolte nel progetto con Nomenclatura Ufficiale;



- GRID ID Codice univoco assegnato dalla UE per identificare il progetto;
- City of Research organization Città coinvolte nel progetto;
- State of Research organization Regioni coinvolte nel progetto;
- Country of Research organization Paesi coinvolti nel progetto;
- Funder Ente finanziatore;
- Funder Group Gruppo finanziatore;
- Funder Country Paese finanziatore;
- Program Ambito del programma di ricerca del progetto;
- Resulting publications Identificativi delle pubblicazioni con i risultati del progetto;
- Source Linkout URL della pagina del progetto;
- Dimensions URL URL del progetto sulla piattaforma Dimensions;
- Fields of Research (ANZSRC 2020) TOPIC del progetto, Standard Australiani;
- RCDC Categories TOPIC sintetici del progetto, ricerche medicali nel sistema Americano;
- HRCS HC Categories TOPIC sintetici del progetto, ricerche medicali nel sistema UK;
- HRCS RAC Categories TOPIC sintetici del progetto, ricerche medicali nel sistema UK;
- Cancer Types Tipo di tumore studiato nel progetto;
- CSO Categories (Common Scientific Outline) rappresenta il tipo di cura studiata per trattare il cancro;
- Units of Assessment Dipartimenti (Corsi di Laurea) di ricerca coinvolti nel progetto;
- Sustainable Development Goals Obiettivo di sostenibilità perseguito dal progetto.

Il dataset presenta 37 colonne e 2964 righe.

1.2 Preprocessing dei dati

Una fase critica della pipeline di qualsiasi applicazione di Big Data è quella di preprocessing dei dati, in cui vengono identificati e rimossi i dati errati, incompleti o duplicati, colonne costanti e/o irrilevanti ai fini della data analysis. Nel nostro caso, il preprocessing ha portato alla seguente analisi:

Colonne eliminate

- Rank valori costanti
- Grant ID è un codice identificativo
- Grant Number(s) è un numero identificativo
- Title è il titolo del progetto, conserviamo quello tradotto
- Abstract solo una descrizione del progetto



- Abstract translated solo una descrizione del progetto
- Keywords valori spesso nulli
- Funding Amount abbiamo lasciato quello in EUR
- Currency non ci interessa la valuta perchè la maggior parte è EUR
- Researchers spesso non presenti
- GRID ID è un codice identificativo
- State of Research organization per molti paesi il valore è nullo
- City of Research organization non usato nell'analisi
- Program sigla del programma all'interno del quale è sovvenzionato il progetto
- Resulting publications è un codice identificativo
- Source Linkout è un URL, non esprime nessuna informazione utile
- Dimensions URL è un URL, non esprime nessuna informazione utile
- HRCS HC Categories spesso non presenti
- HRCS RAC Categories spesso non presenti
- Colonne con valori multipli, NON eliminate
 - Research Organization original (standardized)
 - Country of Research organization
 - Fields of Research (ANZSRC 2020)
 - RCDC Categories
 - Cancer Types
 - CSO Categories
 - Units of Assessment
 - Sustainable Development Goals

Si è fatta quest'analisi per ridurre le dimensioni del dataset in esame e per renderlo più facilmente gestibile in seguito. In particolare il dataset dopo il preprocessing presenta **18 colonne**.

ATTENZIONE: Non è stata fatta nessuna **normalizzazione** sui dati in quanto non è richiesta nessuna predizione, regressione o inferenza.

SI NOTI: Per il dataset sotto esame, come scritto già precedentemente, non deve essere necessariamente partizionato e distribuito in quanto le sue dimensioni sono considerevolmente piccole. Pertanto si lavorerà con piattaforme Big Data nonostante non siano necessarie per il dataset fornito.



1.3 Tecnologie utilizzate

1.3.1 Pig

Pig è un framework open-source sviluppato principalmente per l'analisi di grandi dataset in modo semplice ed efficiente, grazie al linguaggio di alto livello Pig Latin, utilizzando il modello di programmazione MapReduce. L'architettura di Pig si basa su diversi componenti principali:

- Pig Latin: linguaggio di programmazione di alto livello basato su script che consente di scrivere query SQL, combinando il paradigma di MapReduce e fornendo un'astrazione ad alto livello;
- Pig Engine: interprete che esegue i programmi Pig Latin e converte le query in una serie di lavori MapReduce che vengono eseguiti su Hadoop;
- Parser: responsabile dell'analisi sintattica e semantica delle query Pig Latin che verifica la correttezza del codice e genera un piano logico che rappresenta le operazioni richieste dall'utente;
- Optimizer: l'optimizer riceve il piano logico dal parser e lo ottimizza per migliorare le prestazioni delle query, ad esempio con la rimozione di operazioni ridondanti;
- Compiler: prende il piano logico ottimizzato e lo compila in un piano fisico che può essere eseguito dal motore di esecuzione sottostante (MapReduce);
- Runtime: componente che effettivamente esegue i lavori generati dal compiler.

Pig viene utilizzato in combinazione con **Hadoop**, framework open-source per lo storage e l'elaborazione di grandi dataset su cluster. Pig può essere eseguito sia in modalità locale che in modalità MapReduce. In modalità locale, Pig esegue le operazioni sul file system locale, mentre in modalità MapReduce, Pig esegue le operazioni su un cluster Hadoop. Nel caso in esame, per utilizzare Pig viene utilizzato GRUNT, la shell di Pig su cui eseguiremo lo script creato per l'occasione.

Nel dettaglio, per l'esecuzione viene avviato WSL e si eseguono le seguenti operazioni:

- bin/hdfs namenode -format: il namenode è il repository centrale dei metadati per HDFS, dove sono immagazinati i file e directory salvati nel file system. Con questo comando formattiamo il filesystem del namenode cancellando dati e configurazioni e creiamo un nuovo file system image. Questo comando è usato solitamente per inizializzare un nuovo cluster Hadoop;
- sbin/start-dfs.sh: viene avviato il file system distribuito di Hadoop (HDFS);
- pig -x local: viene lanciato Apache Pig in modalità locale, il che significa che tutte le operazioni verranno eseguite sul file system locale senza utilizzare un cluster Hadoop, quindi le operazioni precedenti potrebbero anche essere omesse.

Di seguito la configurazione di Pig - Hadoop in esame:

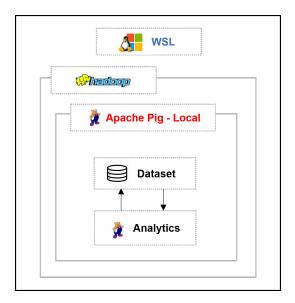


Figura 1.1: Pig: la configurazione

1.3.1.1 Workflow: Raccolta dati ightarrow WSL ightarrow Hadoop ightarrow Pig

Pertanto il workflow seguito è così suddiviso:

In locale

- Raccolta dati;
- Preprocessing dei dati su Excel.

WSL

- Configurazione JAVA, Hadoop e variabili di ambiente;
- Configurazione Pig;
- Upload dati;
- Analytics con Pig Latin.

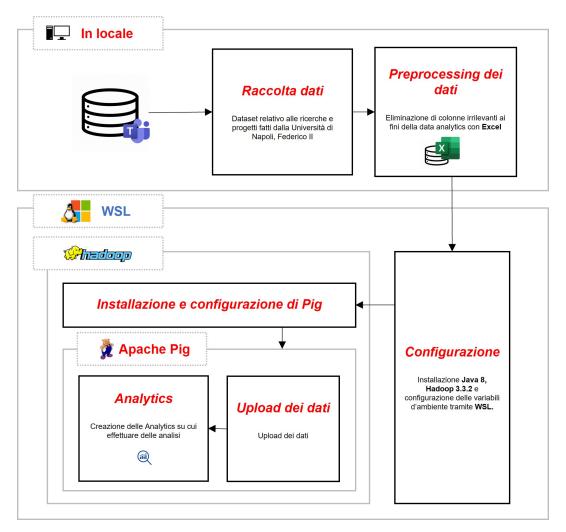


Figura 1.2: Workflow - Local to WSL

Come si può notare dal workflow 1.2, si è seguita una configurazione locale per gli stessi motivi descritti in precedenza.



1.3.2 Hive

HIVE è anche esso un framework per l'elaborazione distribuita di grandi quantità di dati, ideato per facilitare la scrittura del task MapReduce su HDFS (file system distribuito di Hadoop). Hive consente di definire uno schema per i dati e di eseguire query **SQL-Like** sui dati strutturati, questo rappresenta anche il motivo della sua **facilità d'uso**. **Nel caso in esame**, per effettuare Analytics in HIVE, sarà necessario utilizzare la piattaforma **Databricks**1. Essa infatti supporta Apache Hive consentendo di usare e connettersi con il metastore ² Hive come area di lavoro. Si crea un cluster su Databricks per gestire grandi volumi di dati e fornire un ambiente di elaborazione distribuita altamente efficiente, scalabile e sicuro per l'esecuzione di analisi di dati. Su di esso viene caricato il dataset o flusso di dati e un notebook utile per effettuare le analisi del caso con HiveQL. Nella Figura 1.3 si nota la configurazione Dataset-Notebook HIVE.

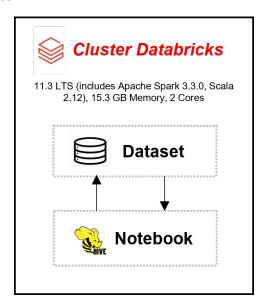


Figura 1.3: Databricks: la configurazione

1.3.2.1 Workflow: Raccolta dati ightarrow Databricks ightarrow Hive

Pertanto il workflow seguito è così suddiviso:

In locale

- Raccolta dati;
- Preprocessing dei dati su Excel.

Databricks

- Creazione Cluster;
- Caricamento Dataset;
- Analytics con HiveQL.

¹Per utilizzare Apache Hive è possibile anche installare Apache Hadoop e su di esso usare HiveQL;

²II metastore di Hive è un database che contiene i metadati del sistema Hive, come ad esempio le definizioni delle tabelle Hive, lo schema, i partizionamenti e le informazioni sui dati. Il metastore di Hive viene utilizzato dal server di Hive per tradurre le query SQL in operazioni a basso livello che vengono eseguite sui dati sottostanti. I metadati memorizzati nel metastore sono essenziali per l'elaborazione efficiente delle query Hive.

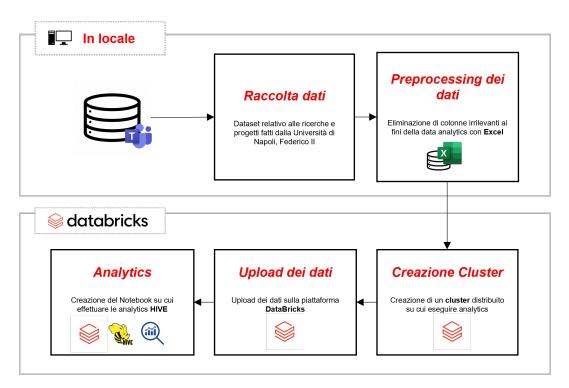


Figura 1.4: Workflow - Local to Databricks

1.3.3 Spark

Apache Spark è un framework open-source di elaborazione di dati distribuiti, che fornisce un'interfaccia per programmare cluster con API parallele e richiede dati distribuiti. È stato sviluppato per essere veloce e generale, consentendo di sviluppare applicazioni su larga scala per l'elaborazione ed il processamento di flussi di dati. Nel caso in esame si è utilizzato **PySpark**, ovvero l'interfaccia Python per Spark che fornisce un'API per scrivere applicazioni Spark usando Python. Spark viene utilizzato per diversi motivi, tra cui:

- Scalabilità: gestione di grandi volumi di dati distribuiti su un cluster di nodi, sfruttando la potenza di calcolo di computer per elaborare e analizzare dati;
- Velocità: grazie alla sua architettura di memoria in-cache, Spark è in grado di elaborare dati molto più velocemente rispetto ad altri framework di elaborazione di dati distribuiti come Hadoop MapReduce;
- Flessibilità: supporto a diversi linguaggi di programmazione (Scala, Java, Python e R); offre diverse librerie per l'analisi di dati, come MLlib per il machine learning, GraphX per il calcolo su grafi e Spark Streaming per l'elaborazione di flussi di dati in tempo reale;
- Facilità d'uso: le API di Spark sono facili da usare e consentono di scrivere codice più pulito e conciso.

Il concetto alla base del modello di programmazione di Spark è quello di creare una pipeline di operazioni per la manipolazione degli RDD:

 RDD (Resilient Distributed Dataset): è l'astrazione principale di Spark, che rappresenta un insieme di dati distribuiti e immutabili. Gli RDD possono essere creati, trasformati e oggetto di azioni attraverso le API di Spark.

Tali operazioni possono essere:



- Trasformazione: se l'operazione prende in input un RDD e restituisce in output un altro RDD;
- Azione: se l'operazione prende come input un RDD e come output restituisce un oggetto generico.

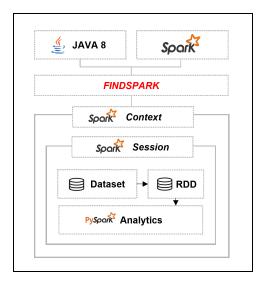


Figura 1.5: Spark: la configurazione

Anche in questo caso non è stato necessario configurare un cluster distribuito su cui estendere il potenziale dataset partizionato, sempre per le ragioni descritte in precedenza.

1.3.3.1 Workflow: Raccolta dati ightarrow Colab ightarrow PySpark

Pertanto il workflow seguito è così suddiviso:

- In locale
 - 1. Raccolta dati;
 - 2. Preprocessing dei dati su Excel;
- Google Colab
 - 1. Configurazione;
 - 2. Upload dei dati;
 - 3. Analytics.

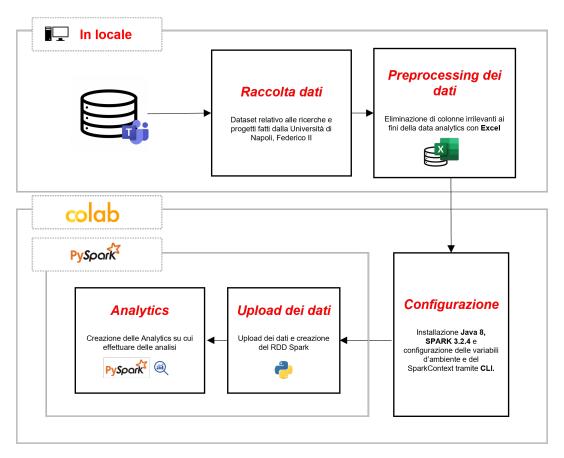


Figura 1.6: Workflow - Local to Colab

2 Analytics

Contenuti

2.1	Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II
	2.1.1 Implementazione
	2.1.2 Risultati
2.2	Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II
	2.2.1 Implementazione
	2.2.2 Risultati
2.3	Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II
	2.3.1 Implementazione
	2.3.2 Risultati
2.4	TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso
	2.4.1 Implementazione
	2.4.2 Risultati
2.5	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni
	2.5.1 Implementazione
	2.5.2 Risultati
2.6	Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020
	2.6.1 Implementazione
	2.6.2 Risultati
2.7	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni
	2.7.1 Implementazione
	2.7.2 Risultati
2.8	Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti
	2.8.1 Implementazione
	2.8.2 Risultati
2.9	I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università
	2.9.1 Implementazione
	2.9.2 Risultati
2.10	Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata
	2.10.1 Implementazione
	2.10.2 Risultati
2.11	Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni
	2.11.1 Implementazione
	2.11.2 Risultati
2.12	Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile
	2.12.1 Implementazione
	2.12.2 Risultati
2.13	Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro
	2.13.1 Implementazione
	2.13.2 Risultati
2.14	Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca
•	2.14.1 Implementazione
	2.14.2 Risultati
2.15	Esecuzione definitiva: Hive - PySpark - Pig

Attraverso l'analisi di dati relativi alla somma finanziata, le collaborazioni e le tematiche affrontate nei progetti e ricerche, è possibile ottenere un quadro dettagliato dell'**impegno dell'Università** nel corso degli anni verso la **comunità scientifica mondiale**. In questa raccolta di query, abbiamo selezionato le analisi più significative che ci permetteranno di comprendere la portata e la varietà delle attività di ricerca condotte dalla **Federico II**.



2.1 Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II

L'obiettivo della prima Analytic, è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca ed identificare i primi 5 dipartimenti in termini di numero di progetti finanziati. Inoltre, la query calcola la somma totale del finanziamento ricevuto da ciascuno dei dipartimenti e ordina i risultati in base a tale somma in ordine decrescente.

2.1.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono estratti i dipartimenti dalla colonna "UnitsofAssessment" e il relativo finanziamento;
- Vengono filtrati i dipartimenti eliminando quelli nulli e raggruppando i risultati per dipartimento, contando il numero di progetti per ciascuno;
- Vengono ordinati i risultati in base al conteggio dei progetti in ordine decrescente e seleziona i primi 5 dipartimenti;
- Viene poi calcolata la somma del finanziamento per ciascuno dei top 5 dipartimenti e ordina i risultati per tale somma in ordine decrescente.

```
SELECT Dipartimento, Somma_Finanziata_EUR
FROM (SELECT trim(Dipartimento) AS Dipartimento, count(*) AS
Num_progetti, SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS Somma_Finanziata_EUR
FROM (SELECT explode(split(Units_of_Assessment,'; ')) AS
Dipartimento, Funding_Amount_in_EUR
FROM dataset_unina_research)
WHERE Dipartimento IS NOT NULL AND Funding_Amount_in_EUR IS NOT
NULL
GROUP BY Dipartimento
ORDER BY Num_progetti DESC
LIMIT 5)
ORDER BY int(Somma_Finanziata_EUR) DESC;
```

Tabella 2.1: Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II - Hive



```
<sup>Spai</sup>k Spark
Top5Dip = projectsDS.select(explode(split(projectsDS
["Units_of_Assessment"], "; ")).alias("Dipartimento"),
   projectsDS["Funding_Amount_in_EUR"]) \
               .filter(col("Dipartimento").isNotNull()) \
               .groupBy(col("Dipartimento")) \
               .count() \
               .orderBy(col("count").desc()) \
               .limit(5)
Top5DipSommaProgetti = projectsDS.select(explode(split(projectsDS))
["Units_of_Assessment"], "; ")).alias("Dipartimento"),
   projectsDS["Funding_Amount_in_EUR"]) \
               .filter(col("Dipartimento").isNotNull()) \
               .join(Top5Dip, "Dipartimento") \
               .groupBy(col("Dipartimento")) \
               .agg(F.sum("Funding_Amount_in_EUR").alias("Somma
                  Finanziata (EUR)")) \
               .orderBy(col("Somma Finanziata (EUR)").desc())
```

Tabella 2.2: Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II - Spark

```
冯 Pig
dipartimenti = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
   FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Units_of_Assessment), ';')) AS Dipartimento,
   Funding_Amount_in_EUR;
dipartimenti_filtrati = FILTER dipartimenti BY Dipartimento IS NOT NULL
   AND Funding_Amount_in_EUR IS NOT NULL;
dipartimenti_contati = GROUP dipartimenti_filtrati BY Dipartimento;
dipartimenti_contati_final = FOREACH dipartimenti_contati GENERATE group
   AS Dipartimento, COUNT(dipartimenti_filtrati) AS Numero_Progetti,
   SUM(dipartimenti_filtrati.Funding_Amount_in_EUR) AS
   Somma_Finanziata_EUR;
dipartimenti_ordinati = ORDER dipartimenti_contati_final BY
    Numero_Progetti DESC;
top_5_dipartimenti = LIMIT dipartimenti_ordinati 5;
top_5_dipartimenti_finanziati = FOREACH top_5_dipartimenti GENERATE
   Dipartimento AS Dipartimento, Somma_Finanziata_EUR AS
   Somma_Finanziata_EUR;
top_5_dipartimenti_finanziati_final = ORDER
    top_5_dipartimenti_finanziati BY Somma_Finanziata_EUR DESC;
```

Tabella 2.3: Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II - Pig



2.1.2 Risultati

Nella Figura 2.1, vengono mostrate le somme finanziate tra i cinque dipartimenti universitari della Federico II con più progetti. Ogni riga rappresenta un dipartimento e i valori corrispondenti alla somma totale dei finanziamenti ricevuti in euro. La Tabella evidenzia una notevole differenza tra i finanziamenti ricevuti dai vari dipartimenti.

Il Dipartimento di Ingegneria (B12 Engineering) risulta essere il più finanziato con oltre un miliardo di euro, seguito dal Dipartimento di Informatica (B11 Computer Science and Informatics) con quasi mezzo miliardo di euro. Gli altri tre dipartimenti mostrano somme di finanziamenti nettamente inferiori. Si può perfettamente dedurre come la Federico II sia molto afferente ai dipartimenti di Ingegneria, anche perchè la stessa sede presenta un numero di facoltà di Ingegneria differenti molto alto.

Dipartimento	Somma_Finanziata_EUR
B12 Engineering	1101742946
B11 Computer Science and Informatics	488879107
A06 Agriculture, Veterinary and Food Science	190442745
A01 Clinical Medicine	177342410
A03 Allied Health Professions, Dentistry, Nursing and Pharmacy	87311094

Tabella 2.4: Risultati della query: Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II

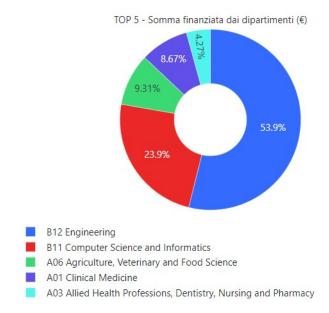


Figura 2.1: Pie View - Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II

2.2 Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II

L'obiettivo della seconda Analytic, è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e identificare i primi 10 ambiti di ricerca per numero di progetti finanziati, considerando solo i progetti con data di fine a partire dal 2012.

2.2.1 Implementazione

Nell'implementazione:



- Vengono estratti gli ambiti di ricerca dalla colonna "FieldsofResearchANZSRC2020" e l'anno di fine del progetto;
- Vengono filtrati i progetti con data di fine anno a partire dal 2012 e gli ambiti di ricerca non nulli;
- Vengono raggruppati i risultati per ambito di ricerca e contati il numero di progetti per ciascun ambito;
- Vengono ordinati i risultati in base al conteggio dei progetti in ordine decrescente e selezionati i primi 10 ambiti di ricerca.

```
SELECT trim(Ambito_di_Ricerca) AS Ambito_di_Ricerca, count(*) AS
    Numero_Progetti
FROM (SELECT explode(split(Fields_of_Research_ANZSRC_2020,'; ')) AS
    Ambito_di_Ricerca, End_Year
    FROM dataset_unina_research)
WHERE Ambito_di_Ricerca IS NOT NULL AND End_Year >= '2012'
GROUP BY Ambito_di_Ricerca
ORDER BY Numero_Progetti DESC
LIMIT 10;
```

Tabella 2.5: Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Hive

Tabella 2.6: Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Spark



```
Pig
ambiti_di_ricerca = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
   FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Fields_of_Research_ANZSRC_2020), ';')) AS
   Ambito_di_Ricerca, End_Year;
ambiti_di_ricerca_filtrati = FILTER ambiti_di_ricerca BY
   Ambito_di_Ricerca IS NOT NULL AND End_Year >= '2012';
conta_progetti = GROUP ambiti_di_ricerca_filtrati BY Ambito_di_Ricerca;
numero_progetti = FOREACH conta_progetti GENERATE group AS
   Ambito_di_Ricerca, COUNT(ambiti_di_ricerca_filtrati) AS
   Numero_Progetti;
top_10_ambiti = ORDER numero_progetti BY Numero_Progetti DESC,
   Ambito_di_Ricerca ASC;
limite_top_10_ambiti = LIMIT top_10_ambiti 10;
ambiti_di_ricerca_e_numero_progetti = FOREACH limite_top_10_ambiti
   GENERATE Ambito_di_Ricerca AS Ambito_di_Ricerca, Numero_Progetti AS
   Numero_Progetti;
```

Tabella 2.7: Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Pig

2.2.2 Risultati

Come si può notare in Tabella ed in Figura 2.2 sottostante, vengono presentati i dati relativi al numero di progetti di ricerca condotti in diverse tematiche. La Tabella evidenzia che l'ambito (32) Biomedical and Clinical Sciences, è quello con il maggior numero di progetti, con un totale di 187. Seguono Engineerings (40) con 150 progetti e le Biological Sciences (31) con 143 progetti.

Ambito_di_Ricerca	Numero_Progetti
32 Biomedical and Clinical Sciences	187
40 Engineerings	150
31 Biological Sciences	143
34 Chemical Sciences	78
46 Information and Computing Sciences	68
3101 Biochemistry and Cell Biology	52
3211 Oncology and Carcinogenesis	46
30 Agricultural, Veterinary and Food Sciences	45
44 Human Society	40
37 Earth Sciences	38

Tabella 2.8: Risultati della query: Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II

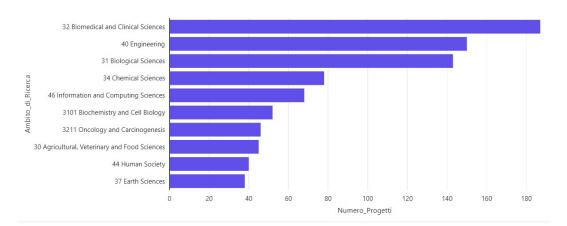


Figura 2.2: Bar View - Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II

2.3 Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II

In questa terza Analytic viene, ancora una volta, analizzato il dataset di progetti di ricerca e vengono identificate le prime 100 istituzioni per numero di collaborazioni, escludendo l'Università degli Studi di Napoli Federico II.

2.3.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono estratte delle istituzioni dalla colonna "ResearchOrganizationOriginal" e filtrate quelle diverse dall'Università degli Studi di Napoli Federico II;
- Vengono raggruppati i risultati per istituzione e contati il numero di collaborazioni per ciascuna istituzione;
- Vengono ordinati i risultati in base al numero di collaborazioni in ordine decrescente e seleziona le prime 100 istituzioni.

```
SELECT trim(Istituzione) AS Istituzione, count(*) AS

Numero_Collaborazioni

FROM (SELECT explode(split(Research_Organization_original, "; ")) AS

Istituzione

FROM dataset_unina_research)

WHERE Istituzione != "University of Naples Federico II"

GROUP BY Istituzione

ORDER BY Numero_Collaborazioni DESC

LIMIT 100;
```

Tabella 2.9: Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Hive



Tabella 2.10: Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Spark

```
istituzioni = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Research_Organization_original), ';')) AS
    Istituzione;
istituzioni_filtered = FILTER istituzioni BY Istituzione != 'University
    of Naples Federico II';
istituzioni_grouped = GROUP istituzioni_filtered BY Istituzione;
collaborazioni = FOREACH istituzioni_grouped GENERATE group AS
    Istituzione, COUNT(istituzioni_filtered) AS Numero_Collaborazioni;
istituzioni_ordered = ORDER collaborazioni BY Numero_Collaborazioni DESC;
top100istituzioni = LIMIT istituzioni_ordered 100;
```

Tabella 2.11: Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Pig



2.3.2 Risultati

Nella Tabella sottostante, vengono presentate le prime 10 di 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II. La Tabella mostra che la Sapienza (Università di Roma) è l'istituzione con il maggior numero di collaborazioni, con un totale di 476. Seguono l'Università degli Studi di Milano con 350 collaborazioni, l'Università degli Studi di Firenze con 346, l'Università degli Studi di Padova con 322 e l'Università di Bologna con 317. Altre istituzioni con un numero significativo di collaborazioni includono l'Università degli Studi di Torino, l'Università di Pisa, l'Università degli Studi della Campania Luigi Vanvitelli.

Istituzione	Numero_Collaborazioni
Sapienza University of Rome	476
University of Milan	350
University of Florence	346
University of Padua	322
University of Bologna	317
University of Turin	290
University of Pisa	290
University of Campania Luigi Vanvitelli	280
National Research Council	255
University of Catania	243

Tabella 2.12: Risultati della query: Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II

2.4 TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso

L'obiettivo della quarta Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e identificare i primi 10 dipartimenti con il maggior numero di progetti in corso, ovvero i progetti la cui data di fine è successiva alla data corrente.

2.4.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono filtrati progetti in base alla data di fine e selezionati solo quelli con una data di fine successiva alla data corrente;
- Viene raggruppata la colonna "UnitsofAssessment" per ottenere un elenco di dipartimenti e contati il numero di progetti in corso per ciascun dipartimento;
- Vengono ordinati i risultati in base al numero di progetti in corso in ordine decrescente e seleziona i primi 10 dipartimenti.



```
SELECT trim(Dipartimento) AS Dipartimento, count(*) AS
    Numero_Progetti_In_Corso
FROM (SELECT explode(split(Units_of_Assessment, '; ')) AS Dipartimento
    FROM dataset_unina_research
    WHERE End_Date > CURRENT_DATE())
GROUP BY Dipartimento
ORDER BY Numero_Progetti_In_Corso DESC
LIMIT 10;
```

Tabella 2.13: TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Hive

Tabella 2.14: TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Spark

```
dipartimenti = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Units_of_Assessment), ';')) AS Dipartimento,
    End_Date;
dipartimenti_filtrati = FILTER dipartimenti BY End_Date >
    ToString(CurrentTime());
dipartimenti_contati = GROUP dipartimenti_filtrati BY Dipartimento;
dipartimenti_contati_final = FOREACH dipartimenti_contati GENERATE group
    AS Dipartimento, COUNT(dipartimenti_filtrati) AS
    Numero_Progetti_In_Corso;
dipartimenti_ordinati = ORDER dipartimenti_contati_final BY
    Numero_Progetti_In_Corso DESC, Dipartimento DESC;
dipartimenti_finali = LIMIT dipartimenti_ordinati 10;
```

Tabella 2.15: TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Pig



2.4.2 Risultati

In Tabella ed in Figura 2.3, vengono mostrati i 10 dipartimenti con progetti ancora in corso, mostrando il numero di progetti di ricerca nei diversi dipartimenti universitari. La Tabella mostra che il Dipartimento di Ingegneria (B12) ha il maggior numero di progetti di ricerca attualmente in corso, con un totale di 28 progetti (in accordo con i risultati precedenti). Seguono il Dipartimento di Informatica e Scienze dell'Informazione (B11) con 14 progetti, la Medicina Clinica (A01) con 12, l'Agricoltura, Medicina Veterinaria e Scienze Alimentari (A06) con 11 e la Geografia e Studi Ambientali (C14) con 10 progetti e così via.

Dipartimento	Numero_Progetti_In_Corso
B12 Engineering	28
B11 Computer Science and Informatics	14
A01 Clinical Medicine	12
A06 Agriculture, Veterinary and Food Science	11
C14 Geography and Environmental Studies	10
A03 Allied Health Professions, Dentistry, Nursing and Pharmacy	7
C17 Business and Management Studies	6
B07 Earth Systems and Environmental Sciences	3
A05 Biological Sciences	3
A05 Biological Sciences	3

Tabella 2.16: Risultati della query: TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso

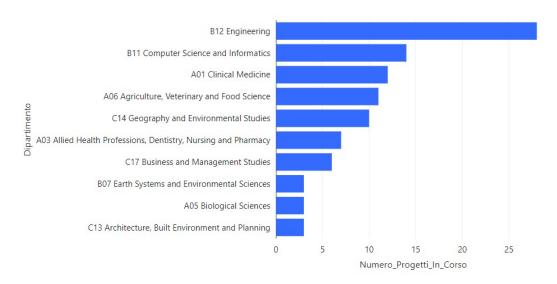


Figura 2.3: Bar View - TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso

2.5 Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni

L'obiettivo della quinta Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e calcolare la somma dei finanziamenti ricevuti per le ricerche per ogni anno a partire dal 2002.



2.5.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono filtrati i progetti in base all'anno di inizio, selezionando solo quelli con un anno di inizio successivo al 2001;
- Vengono raggruppati i progetti per "StartYear" e viene calcolata la somma dei finanziamenti ricevuti in euro ("FundingAmountinEUR") per ciascun anno;
- Vengono ordinati i risultati in base all'anno di inizio in ordine decrescente e mostrati i risultati.

```
SELECT Start_Year AS Anno_Inizio, SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS
Somma_Finanziata_EUR
FROM dataset_unina_research
WHERE Start_Year > '2001'
GROUP BY Start_Year
ORDER BY Start_Year DESC;
```

Tabella 2.17: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Hive

Tabella 2.18: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Spark



```
ricerche = FOREACH dataset_unina_research GENERATE Start_Year,
    Funding_Amount_in_EUR;
ricerche_filtrate = FILTER ricerche BY Start_Year > '2001';
fondi = GROUP ricerche_filtrate BY Start_Year;
fondi_stanziati = FOREACH fondi GENERATE group AS Anno,
    SUM(ricerche_filtrate.Funding_Amount_in_EUR) AS Somma_Finanziata_EUR;
fondi_stanziati_ordinati = ORDER fondi_stanziati BY Anno DESC;
```

Tabella 2.19: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Pig

2.5.2 Risultati

In Tabella ed in Figura 2.4, vengono presentati i dati relativi ai finanziamenti ricevuti per la ricerca nel corso degli ultimi 20 anni. Si nota come i finanziamenti per la ricerca hanno subito variazioni significative nel corso degli anni. L'anno con il più alto importo di finanziamenti è il 2020, con oltre 412 milioni di euro, seguito dal 2022 con oltre 314 milioni di euro e dal 2014 con oltre 327 milioni di euro.

Si noti come dall'avvento dell'Euro la somma media annuale finanziata sui progetti dalla Federico II sono stati più bassi rispetto alla media annuale finanziata negli ultimi 10 anni. Uno dei possibili motivi può essere dovuta dalla evoluzione tecnologica e alla strumentazione all'avanguardia che negli ultimi anni richiedono una richiesta di denaro molto più alta oltre anche all'aumento del valore dell'Euro negli ultimi 10 anni.

Anno_Inizio	Somma_Finanziata_EUR
2023	122006193
2022	314043199
2021	102775511
2020	412702370
2019	63059973
2018	184665016
2017	222371781
2016	91142273
2015	65034430
2014	327815115

Tabella 2.20: Risultati della query: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni

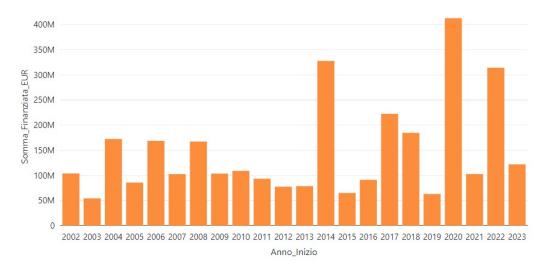


Figura 2.4: Bar View - Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni

2.6 Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020

La sesta Analytic è finalizzata ad analizzare come sono stati investiti i fondi da parte dell'Università nei diversi campi di ricerca, e quanti progetti in ognuno di essi sono stati avviati durante il 2020, l'anno che mostra il picco di investimenti negli ultimi 20 anni. In particolare, la somma in Euro è stata divisa rispetto ai diversi settori di ricerca, ordinando il risultato finale in base al numero di progetti iniziati durante l'anno.

2.6.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono estratti dal dataset gli ambiti di ricerca dalla colonna "FieldsofResearchANZSRC2020" e "FundingAmountinEUR", la colonna relativa agli investimenti in euro;
- Vengono filtrati i progetti con l'anno di inizio pari al 2020;
- Vengono raggruppati i risultati per ambito di ricerca, contati il numero di progetti per ciascun ambito e infine viene fatta la somma in merito ad ogni gruppo realizzato;
- I risultati finali vengono ordinati in base al conteggio dei progetti in ordine decrescente.



```
SELECT Campi_di_ricerca, count(Campi_di_ricerca) AS Numero_progetti,
    SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS Somma_Finanziata_Totale
FROM (SELECT explode(split(Fields_of_Research_ANZSRC_2020, "; ")) AS
    Campi_di_ricerca, Funding_Amount_in_EUR
    FROM dataset_unina_research
    WHERE Start_Year = '2020')
GROUP BY Campi_di_ricerca
ORDER BY Numero_progetti DESC;
```

Tabella 2.21: Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Hive

Tabella 2.22: Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Spark

```
campi = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Fields_of_Research_ANZSRC_2020), ';')) AS
    Campi_di_ricerca, Funding_Amount_in_EUR, Start_Year;
campi_filtrati = FILTER campi BY Start_Year = '2020';
campi_raggruppati = GROUP campi_filtrati BY Campi_di_ricerca;
progetti = FOREACH campi_raggruppati GENERATE group AS Campi_di_ricerca,
    SUM(campi_filtrati.Funding_Amount_in_EUR) AS
    Somma_Finanziata_Totale, COUNT(campi_filtrati) AS Numero_Progetti;
progetti_ordinati = ORDER progetti BY Numero_Progetti DESC;
```

Tabella 2.23: Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Pig



2.6.2 Risultati

Dai risultati si può notare che durante l'anno 2020 l'Università ha avviato il maggior numero di progetti nel settore medico, vedendo rispettivamente "Biomedical and Clinical Sciences", "Biological Sciences" e "Oncology and Carcinogenesis" occupare le prime 3 posizioni per numero di progetti.

Segue poi "Engineering", che oltre alla presenza di 16 progetti è anche il campo che ha ricevuto la maggiore somma in termini di finanziamenti. Da questo punto di vista, tematiche come "Information and Computing Sciences" e diversi settori dell'ingegneria occupano i primi posti, nonostante un più basso numero di progetti. Un riassunto con i primi 10 risultati restituiti dalla query è mostrato nella seguente Tabella 2.24:

Campi_di_ricerca	Numero_progetti	Somma_Finanziata_Totale
32 Biomedical and Clinical Sciences	32	29903187
31 Biological Sciences	25	15639113
3211 Oncology and Carcinogenesis	17	15737406
40 Engineering	16	172178921
34 Chemical Sciences	10	7570303
3101 Biochemistry and Cell Biology	9	2883287
46 Information and Computing Sciences	7	165248297
44 Human Society	6	10151596
33 Built Environment and Design	6	9864166
51 Physical Sciences	6	4676452

Tabella 2.24: Risultati della query: Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020

Nella seguente Figura 2.5, vengono riportati gli altri campi di ricerca interessati in progetti nel 2020, tramite un istogramma.

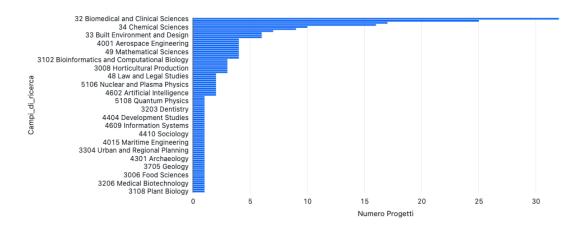


Figura 2.5: Bar View - Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020



Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni

L'obiettivo della settima Analytic è analizzare la distribuzione dei fondi in euro, da parte dell'Università, negli ultimi 20 anni per quanto concerne la ricerca sul cancro, realizzandone una vista disposta in ordine cronologico.

2.7.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono estratti l'anno di inizio "StartYear" e la somma ("FundingAmountinEUR") dal dataset a disposizione;
- Vengono filtrati i progetti con la colonna "CancerTypes" non nulla e gli anni di inizio presenti a partire dal 2002;
- I risultati vengono raggruppati e ordinati per anno in ordine decrescente.

```
SELECT Start_Year AS Anno_Inizio, SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS
Somma_Finanziata_Cancro_EUR
FROM dataset_unina_research
WHERE Cancer_Types IS NOT NULL AND (Start_Year IS NOT NULL AND
Start_Year > '2001')
GROUP BY Start_Year
ORDER BY Start_Year DESC;
```

Tabella 2.25: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Hive

```
SommaFinanziataCancro =

projectsDS.filter(col("Cancer_Types").isNotNull()) \
    .filter(col("Start_Year") > '2001') \
    .groupBy(col("Start_Year")) \
    .agg(F.sum("Funding_Amount_in_EUR") \
    .alias("Somma_Finanziata_Cancro_EUR")) \
    .orderBy(col("Start_Year").desc())
```

Tabella 2.26: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Spark



```
ricerche_cancro = FOREACH dataset_unina_research GENERATE Cancer_Types,
    Start_Year, Funding_Amount_in_EUR;
ricerche_cancro_filtrate = FILTER ricerche_cancro BY Cancer_Types != ''
    AND Start_Year > '2001';
fondi_cancro = GROUP ricerche_cancro_filtrate BY Start_Year;
fondi_stanziati = FOREACH fondi_cancro GENERATE group AS Anno,
    SUM(ricerche_cancro_filtrate.Funding_Amount_in_EUR) AS
    Somma_Finanziata_Cancro_EUR;
fondi_stanziati_ordinati = ORDER fondi_stanziati BY Anno DESC;
```

Tabella 2.27: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Pig

2.7.2 Risultati

Negli ultimi 20 anni la Federico II ha costantemente finanziato progetti relativi alla ricerca sul cancro e continua a farlo tuttora, come si evince dalla Figura 2.6.

Con i dati a disposizione, si può notare che negli anni più recenti, in particolare nel 2017 e nel 2020, sono state investite somme superiori ai 15 milioni, mentre nel 2007 è stata anche superata la soglia dei 20 milioni.

Anno_Inizio	Somma_Finanziata_Cancro_EUR
2023	8852273
2022	4099002
2021	4595975
2020	17067493
2017	17031248
2016	998050
2015	4707851
2014	759100

Tabella 2.28: Risultati della query: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni

Si noti come, negli anni tra il 2008 ed il 2014 i fondi stanziati per i progetti sulla ricerca abbiano risentito di un drastico decremento riconducibile in parte alla concomitante crisi finanziaria attraversata dal paese in quegli stessi anni.

Si noti, inoltre, come la Federico II abbia investito in media molto dal 2002 al 2007 in rapporto con gli investimenti totali nei rispettivi anni, dimostrazione del fatto che in quegli anni l'Università era intenta a consolidarsi tra le migliori Università nella ricerca di soluzioni imminenti al Cancro.

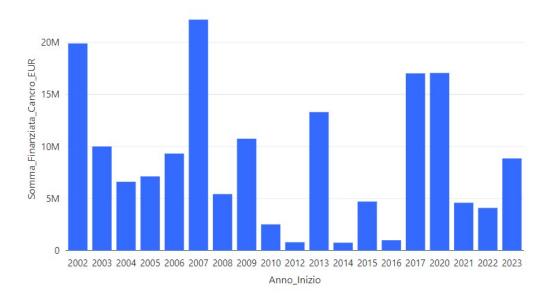


Figura 2.6: Bar View - Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni

2.8 Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti

Con l'ottava Analytic andiamo a studiare se nei titoli dei progetti, terminati ed in corso, ci sono termini più utilizzati di altri, in modo da individuare rapidamente le tematiche maggiormente trattate. Verifichiamo in tal caso il numero di ripetizione delle parole per poi ordinarle.

2.8.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono estratti tutti i titoli dalla colonna "Titletranslated", ed effettuate operazioni di conversione, portando
 tutta la riga in lowercase, rimuovendo caratteri di controllo e segni di punteggiatura, ed infine, viene divisa
 ogni riga in singole parole;
- Vengono filtrate le stringhe vuote e le parole che appartengono ad un file di stopwords;
- I risultati sono raggruppati per parola, facendo un conteggio su ogni termine;
- I primi 100 risultati sono infine ordinati per conteggio in modo decrescente e per parola in ordine crescente per gestire i casi di pareggio;



```
SELECT trim(Topic_Titolo) AS Topic_Titolo, count(*) AS Conteggio
FROM (SELECT explode(split(regexp_replace(lower(Title_translated),
    '[\\p{Punct},\\p{Cntrl}]', ''), ' ')) AS Topic_Titolo
    FROM dataset_unina_research)
WHERE Topic_Titolo NOT IN (SELECT * FROM stopwords) AND Topic_Titolo !=
    ""
GROUP BY Topic_Titolo
ORDER BY Conteggio DESC, Topic_Titolo ASC
LIMIT 100;
```

Tabella 2.29: Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Hive

```
<sup>Spoik</sup> Spark
stopwords_rdd = sc.textFile('/content/stopwords.txt')
stopwords_df = stopwords_rdd.map(lambda x: (x, )).toDF(['word'])
stopwords = stopwords_df.select(col('word'))
parolechiavi = projectsDS.select(explode(split(regexp_replace(lower(
       col("Title_translated")), '[\\p{Punct},\\p{Cntrl}]', ''), '
           ')).alias("Topic_Titolo")) \
               .join(stopwords, col("Topic_Titolo") == col("word"),
                   "left_anti") \
               .filter(col("Topic_Titolo") != '') \
               .groupBy(trim("Topic_Titolo").alias("Topic_Titolo")) \
               .count() \
               .select("Topic_Titolo", col("count").alias("Conteggio")) \
               .orderBy(col("Conteggio").desc(),
                   col("Topic_Titolo").asc()) \
               .limit(100)
```

Tabella 2.30: Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Spark



```
TopicTitolo = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(REPLACE(LOWER(TRIM(Title_translated)),
    '[\\p{Punct}, \\p{Cntrl}]','')))    AS Topic;
TopicTitolo_uniti = JOIN TopicTitolo BY Topic LEFT, stoplist BY stop;
TopicTitolo_puliti = FILTER TopicTitolo_uniti BY stoplist::stop IS NULL;
TopicTitolo_grp = GROUP TopicTitolo_puliti BY $0;
TopicTitolo_contati = FOREACH TopicTitolo_grp GENERATE $0, COUNT($1);
TopicTitolo_final = ORDER TopicTitolo_contati BY $1 DESC, $0 ASC;
Top100_Topic = LIMIT TopicTitolo_final 100;
```

Tabella 2.31: Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Pig

2.8.2 Risultati

I risultati ottenuti riflettono il carattere innovativo della Federico II, con parole come "development" e "innovative" presenti tra le prime 10 parole più usate nei titoli dei progetti.

Con la presenza del termine "european", presente quasi 100 volte, si conferma la centralità dell'Università in numerosi progetti in collaborazioni con istituzioni da tutta Europa.

Infine, è facile notare dai risultati che "molecular" è la parola più presente di tutte, dato il grande numero di progetti in campo medico e scientifico in cui è coinvolta la Federico II.

Topic_Titolo	Conteggio
molecular	185
systems	172
development	137
study	129
mechanisms	114
control	104
innovative	102
european	99

Tabella 2.32: Risultati della query: Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti

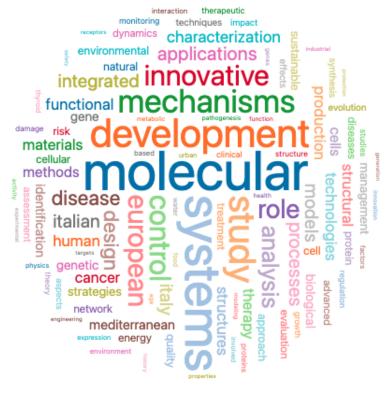


Figura 2.7: Word Cloud - Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti

2.9 I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università

L'obiettivo della nona Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca ed identificare i primi 10 paesi con il maggior numero di collaborazioni nei diversi progetti, escludendo l'Italia.

2.9.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Viene splittata la colonna "CountryofResearchOrganization";
- Vengono selezionate le righe con il paese diverso dall'Italia;
- Vengono raggruppati i risultati per paese, contate le occorrenze, ordinati i risultati per conteggio decrescente;
- Vengono limitati i risultati ai primi 10.



```
SELECT Paese, count(Paese) AS Numero_Collaborazioni
FROM (SELECT DISTINCT

explode(split(trim(Country_of_Research_organization), "; ")) AS
Paese, Title_translated
FROM dataset_unina_research)
WHERE Paese != "Italy"
GROUP BY Paese
ORDER BY Numero_Collaborazioni DESC
LIMIT 10;
```

Tabella 2.33: I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Hive

Tabella 2.34: I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Spark

```
paesi = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Country_of_Research_organization), ';')) AS
    Paese, Title_translated;
paesi_distinct = DISTINCT paesi;
paesi_filtrati = FILTER paesi_distinct BY Paese != 'Italy';
paesi_grp = GROUP paesi_filtrati BY Paese;
paese_contati = FOREACH paesi_grp GENERATE group AS Paese,
    COUNT(paesi_filtrati) AS Numero_Collaborazioni;
paese_ordinati = ORDER paese_contati BY Numero_Collaborazioni DESC;
top_10_paesi = LIMIT paese_ordinati 10;
```

Tabella 2.35: I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Pig



2.9.2 Risultati

Come è possibile notare dalla Tabella 2.36, si evince che l'Università "Federico II" ha collaborato principalmente con istituzioni del Regno Unito. In particolare, sono stati effettuati ben 414 progetti con tale paese.

A seguire, si trovano la Germania, la Francia e la Spagna con rispettivamente 385, 332 e 262 progetti, da cui si può dedurre l'importanza dell'Università, non solo a livello nazionale ma anche internazionale nella ricerca.

Paese	Numero_Collaborazioni
United Kingdom	414
Germany	385
France	332
Spain	262
Netherlands	241
Belgium	193
Sweden	149
Greece	138
United States	135
Switzerland	124

Tabella 2.36: Risultati della query: I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università

Inoltre, dalla Mappa 2.8, si nota che l'Università non collabora solo con paesi europei ma anche con paesi di altri continenti come gli Stati Uniti con cui ha collaborato per ben 135 progetti.

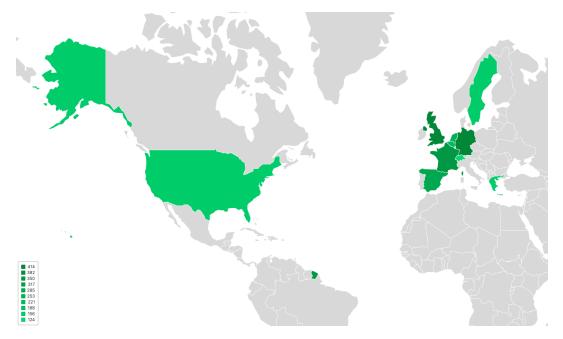


Figura 2.8: Map View - I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università



2.10 Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata

L'obiettivo della decima Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e calcolare la durata in anni dei progetti di ricerca per ciascun dipartimento, restituendo i primi 10 progetti con la durata maggiore.

2.10.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Viene splittata la colonna "UnitsofAssessment";
- Vengono raggruppati i risultati per "TitoloProgetto", "Dipartimento" e "DurataProgettoinAnni";
- Viene calcolata la durata del progetto sottraendo l'anno di inizio dall'anno di fine;
- Vengono ordinati i risultati per durata decrescente, limitando i risultati a 10.

```
SELECT Title_translated AS Titolo_Progetto, trim(Dipartimento) AS
Dipartimento, (End_Year - Start_Year) AS Durata_Progetto_in_Anni
FROM (SELECT explode(split(Units_of_Assessment, ';')) AS Dipartimento,
End_Year, Start_Year, Title_translated
FROM dataset_unina_research)
GROUP BY Titolo_Progetto, Dipartimento, Durata_Progetto_in_Anni
ORDER BY Durata_Progetto_in_Anni DESC
LIMIT 10;
```

Tabella 2.37: Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Hive

```
ricercadurata = projectsDS.select(explode(split(projectsDS

["Units_of_Assessment"], ";")).alias("Dipartimento"),

"End_Year", "Start_Year", "Title_translated") \
.groupBy(col("Title_translated").alias("Titolo_Progetto"),

trim("Dipartimento").alias("Dipartimento")) \
.agg((F.max(col("End_Year")) - F.min(col("Start_Year")))

.alias("Durata_Progetto_in_Anni")) \
.orderBy(col("Durata_Progetto_in_Anni").desc()) \
.limit(10)
```

Tabella 2.38: Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Spark



```
dipartimenti = FOREACH dataset_unina_research GENERATE Title_translated,
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Units_of_Assessment), ';')) AS Dipartimento,
    End_Year, Start_Year;
dipartimenti_raggruppati = GROUP dipartimenti BY (Title_translated,
    Dipartimento);
dipartimenti_conta = FOREACH dipartimenti_raggruppati GENERATE group AS
    Titolo_progetto, (MAX(dipartimenti.End_Year) -
    MIN(dipartimenti.Start_Year)) AS Durata_Progetto_in_Anni;
dipartimenti_ordinati = ORDER dipartimenti_conta BY
    Durata_Progetto_in_Anni DESC, Titolo_progetto DESC;
limite_dipartimenti = LIMIT dipartimenti_ordinati 10;
```

Tabella 2.39: Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Pig

2.10.2 Risultati

In Tabella 2.40 vengono mostrati i risultati della query, da cui si può dedurre che il dipartimento di Medicina Clinica (A01) è quello che intraprende progetti con la maggior durata di ricerca. Infatti, nei primi 10 posti della classifica lo ritroviamo 3 volte con ben 2 progetti con una durata di 16 anni.

Altri dipartimenti con progetti molto lunghi nel tempo sono quelli di Professioni sanitarie alleate, Odontoiatria, Infermieristica e Farmacia (A03), Scienze biologiche (A05) e Sistemi della Terra e Scienze Ambientali (B07), con progetti della durata rispettivamente di 15,14 e 11 anni.

Dalla precedente analisi, quindi, si può dedurre che l'Università "Federico II" sia molto impegnata nei settori legati all'healthcare nonché a quelli riguardanti rischi ambientali (es. terremoti) essendo legata ad un territorio come Napoli ad elevato rischio sismico.

Si noti che, nella successiva Tabella sono stati omessi i titoli dei progetti, presenti nella query effettuata, dalla visualizzazione in quanto sarebbe risultata difficile da leggere all'interno del documento; quindi, per maggiori dettagli si rimanda il lettore ai file sorgente.

Dipartimento	Durata_Progetto_in_Anni
A01 Clinical Medicine	16
A01 Clinical Medicine	16
A03 Allied Health Professions, Dentistry, Nursing and Pharmacy	15
A05 Biological Sciences	14
A01 Clinical Medicine	13
B07 Earth Systems and Environmental Sciences	11
A05 Biological Sciences	10
A02 Public Health, Health Services and Primary Care	10
B12 Engineering	9
A05 Biological Sciences	8

Tabella 2.40: Risultati della query: Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata

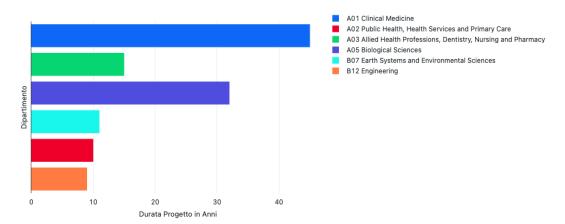


Figura 2.9: Bar View - Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata

2.11 Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni

L'obiettivo dell'undicesima Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e calcolare la capacità dei progetti di ricerca e la media dei fondi per progetto in base all'anno di inizio.

In particolare, tramite il calcolo della **capacità** si vuole analizzare se i fondi finanziati nell'anno per i progetti siano stati distribuiti equamente tra i vari progetti o meno.

Mentre, con il calcolo della **media dei fondi** per progetto si cerca di stabilire in media quanto ha ricevuto/speso l'Università "Federico II" per ogni progetto iniziato in quell'anno.

2.11.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Vengono raggruppati i risultati per "StartYear", calcolando la somma dei fondi e il conteggio dei progetti;
- Vengono filtrate le righe in cui "StartYear" non è NULL;
- Vengono raggruppati i risultati per "StartYear", "SommaFinanziataEUR" e "NumeroProgetti", calcolando la capacità dei progetti (NumeroProgetti / SommaFinanziataEUR) e la media dei fondi per progetto (Somma-FinanziataEUR / NumeroProgetti);
- Vengono ordinati i risultati per "StartYear" in ordine decrescente e limitando i risultati a 22 (in questo caso equivale a prendere solo i progetti con "StartYear" a partire dal 2002).



```
SELECT Start_Year AS Anno_Inizio,
    (int(Numero_progetti)/int(Somma_Finanziata_EUR)) AS
    Capacita_Progetti, (int(Somma_Finanziata_EUR)/int(Numero_progetti))
    AS Fondi_media_Progetti
FROM (SELECT Start_Year, SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS
    Somma_Finanziata_EUR, COUNT(*) AS Numero_Progetti
    FROM dataset_unina_research
    GROUP BY Start_Year)
WHERE Start_Year IS NOT NULL
GROUP BY Start_Year, Somma_Finanziata_EUR, Numero_Progetti
ORDER BY Start_Year DESC
LIMIT 22;
```

Tabella 2.41: Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Hive

```
<sup>Spoi</sup>k Spark
capacitafondi = projectsDS.groupBy("Start_Year") \
           .agg(F.sum("Funding_Amount_in_EUR")
               .alias("Somma_Finanziata_EUR"),
               F.count("*").alias("Numero_Progetti")) \
           .filter(col("Start_Year").isNotNull()) \
           .groupBy(col("Start_Year"), col("Somma_Finanziata_EUR"),
               col("Numero_Progetti")) \
           .agg((col("Numero_Progetti") / (col("Somma_Finanziata_EUR")))
               .alias("Capacita_Progetti"),
           ((col("Somma_Finanziata_EUR")) / col("Numero_Progetti"))
               .alias("Fondi_media_Progetti")) \
           .select(col("Start_Year").alias("Anno_Inizio"),
               "Capacita_Progetti", "Fondi_media_Progetti") \
           .orderBy(col("Anno_Inizio").desc()) \
           .limit(22)
```

Tabella 2.42: Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Spark



Tabella 2.43: Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Pig

2.11.2 Risultati

Nella Tabella 2.44 vengono mostrate la Capacità dei progetti e la Media dei fondi calcolati solo per gli ultimi 10 anni per questioni di compattezza della visualizzazione. Tuttavia, risulta più interessante andare ad analizzare l'andamento di questi due valori tramite la Figura 2.10.

Anno_Inizio	Capacita_Progetti	Fondi_media_Progetti
2023	1.4753349446777672e-7	6778121.833333333
2022	1.1781818589868586e-7	8487654.027027028
2021	3.502779956988003e-7	2854875.3055555555
2020	2.5926674470030303e-7	3857031.495327103
2019	3.1715839776842276e-7	3152998.65
2018	1.4079548234517793e-7	7102500.615384615
2017	8.769098269712558e-7	1140368.1076923078
2016	3.4012757175805785e-7	2940073.3225806453
2015	0.0000011993647057412511	833774.7435897436
2014	7.626249936644929e-8	13112604.6

Tabella 2.44: Risultati della query: Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni

In particolare, come si può notare dall'andamento della **Capacità dei progetti** (linea blu) fino al 2010, l'Università riusciva a fare molti progetti anche con poche risorse economiche a disposizione denotando una buona capacità di gestione di quest'ultime.

Mentre, come si evince dalla **Media dei fondi** per progetto (linea rossa) dopo il 2010, si è avuto un incremento di fondi impiegati in media per ogni progetto e quindi, un peggioramento a parità di progetti di efficienza nella spesa delle risorse a disposizione.

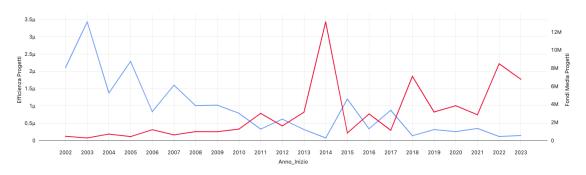


Figura 2.10: Line View - Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni

2.12 Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile

L'obiettivo della dodicesima Analytic è calcolare il numero di progetti finanziati e la somma dei finanziamenti per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile.

2.12.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Viene splittata la colonna "SustainableDevelopmentGoals";
- Vengono filtrate le righe in cui "ObiettivoSostenibilita" non è NULL;
- Vengono raggruppati i risultati per "ObiettivoSostenibilita" e calcolati il conteggio dei progetti e la somma dei finanziamenti;
- Vengono ordinati i risultati per "NumeroProgetti" in ordine decrescente.

Tabella 2.45: Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Hive



Tabella 2.46: Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Spark

```
Pig
obiettivi_sostenibilita = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
   FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Sustainable_Development_Goals), ';')) AS
   Obiettivo_Sostenibilita, Funding_Amount_in_EUR;
obiettivi_sostenibilita_filtrati = FILTER obiettivi_sostenibilita BY
   Obiettivo_Sostenibilita IS NOT NULL;
obiettivi_sostenibilita_contati = GROUP obiettivi_sostenibilita_filtrati
   BY Obiettivo_Sostenibilita;
obiettivi_sostenibilita_contati_final = FOREACH
    obiettivi_sostenibilita_contati GENERATE group AS
    Obiettivo_Sostenibilita, COUNT(obiettivi_sostenibilita_filtrati) AS
   Numero_Progetti,
   SUM(objettivi_sostenibilita_filtrati.Funding_Amount_in_EUR) AS
   Somma_Finanziata;
obiettivi_sostenibilita_ordinati = ORDER
    obiettivi_sostenibilita_contati_final BY Numero_Progetti DESC;
```

Tabella 2.47: Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Pig



2.12.2 Risultati

La Tabella 2.48 mostra la distribuzione dei progetti di sostenibilità ambientale finanziati dall'Università Federico II in base agli obiettivi di sviluppo sostenibile dell'ONU. I tre obiettivi con il maggior numero di progetti finanziati sono Affordable and Clean Energy, Climate Action e Sustainable Cities and Communities. In particolare, questi indicano che la Federico II ha lavorato su progetti riguardanti l'energia pulita, la lotta al cambiamento climatico e lo sviluppo sostenibile delle città e delle comunità. Tali progetti sono rilevanti, in quanto riguardano tematiche cruciali per la sostenibilità ambientale e la qualità della vita delle persone, e richiedono l'impegno di istituzioni, aziende e cittadini per raggiungere gli obiettivi stabiliti dall'Agenda 2030 delle Nazioni Unite.

Da Notare: La Federico II ha finanziato circa 300mln di euro per lo sviluppo di infrastrutture resilienti, promuovendo l'industrializzazione sostenibile e fomentando l'innovazione in queste nuove tecnologie ecosostenibili.

Obiettivo_Sostenibilita	Numero_Progetti	Somma_finanziata
7 Affordable and Clean Energy	82	311321685
13 Climate Action	53	139135505
11 Sustainable Cities and Communities	40	318092831
3 Good Health and Well Being	34	98917877
12 Responsible Consumption and Production	25	199551657
16 Peace, Justice and Strong Institutions	23	7537352
2 Zero Hunger	21	90328741
4 Quality Education	15	15812081
9 Industry, Innovation and Infrastructure	13	298867713
8 Decent Work and Economic Growth	9	10467178
10 Reduced Inequalities	9	4224395
15 Life on Land	7	7203903
6 Clean Water and Sanitation	4	5628593
14 Life Below Water	4	6744462
1 No Poverty	3	2291171
5 Gender Equality	1	2200332

Tabella 2.48: Risultati della query - Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile

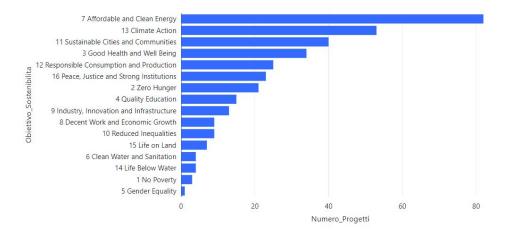


Figura 2.11: Bar View - Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile



2.13 Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro

L'obiettivo della tredicesima Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e calcolare il numero di progetti per ciascun tipo di cancro, escludendo quelli "Not Site-Specific Cancer", e mostrando i primi 25 tipi di cancro con il maggior numero di progetti.

2.13.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Viene selezionata e splittata la colonna "CancerTypes";
- Vengono filtrate le righe in cui "TipoCancro" non è NULL ed è diverso da "Not Site-Specific Cancer";
- Vengono raggruppati i risultati per "TipoCancro" e viene calcolato il conteggio dei progetti;
- Vengono ordinati i risultati per "NumeroProgetti" in ordine decrescente e limitando i risultati a 25 righe.

```
SELECT trim(Tipo_Cancro) AS Tipo_Cancro, COUNT(*) as Numero_Progetti
FROM (SELECT explode(split(Cancer_types, "; ")) AS Tipo_Cancro
    FROM dataset_unina_research)
WHERE Tipo_Cancro IS NOT NULL AND Tipo_Cancro != 'Not Site-Specific
    Cancer'
GROUP BY Tipo_Cancro
ORDER BY Numero_Progetti DESC
LIMIT 25;
```

Tabella 2.49: Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Hive



Tabella 2.50: Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Spark

```
tipi_cancro = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(Cancer_Types), ';')) AS Tipo_Cancro;
tipi_cancro_filtrati = FILTER tipi_cancro BY Tipo_Cancro IS NOT NULL AND
    Tipo_Cancro != 'Not Site-Specific Cancer';
tipi_cancro_contati = GROUP tipi_cancro_filtrati BY Tipo_Cancro;
tipi_cancro_contati_final = FOREACH tipi_cancro_contati GENERATE group
    AS Tipo_Cancro, COUNT(tipi_cancro_filtrati) AS Numero_Progetti;
tipi_cancro_ordinati = ORDER tipi_cancro_contati_final BY
    Numero_Progetti DESC, Tipo_Cancro ASC;
tipi_cancro_finali = LIMIT tipi_cancro_ordinati 25;
```

Tabella 2.51: Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Pig

2.13.2 Risultati

Dalla Tabella 2.52 è possibile notare che ci sono numerose patologie diverse in cui la Federico II ha lavorato su progetti di ricerca, il che suggerisce che la sua forza potrebbe essere nell'avere un'ampia competenza nella ricerca oncologica. Inoltre, il fatto che la tiroide e il cancro al seno siano le due patologie con il maggior numero di progetti potrebbe indicare una particolare competenza in queste aree.



Tipo_Cancro	Numero_Progetti
Thyroid Cancer	23
Breast Cancer	22
Liver Cancer	19
Colon and Rectal Cancer	14
Brain Tumor	8
Stomach Cancer	8
Oral Cavity and Lip Cancer	7
Lung Cancer	7
Leukemia / Leukaemia	7
Esophageal / Oesophageal Cancer	6
Pancreatic Cancer	5
Skin Cancer	5
Head and Neck Cancer	4
Pituitary Tumor	4
Bladder Cancer	4
Melanoma	3
Nervous System	3
Kidney Cancer	3
Gastrointestinal Tract	3
Prostate Cancer	3
Ear Cancer	2
Pharyngeal Cancer	2
Laryngeal Cancer	2
Neuroblastoma	2
Nasal Cavity and Paranasal Sinus Cancer	2

Tabella 2.52: Risultati della query - Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro

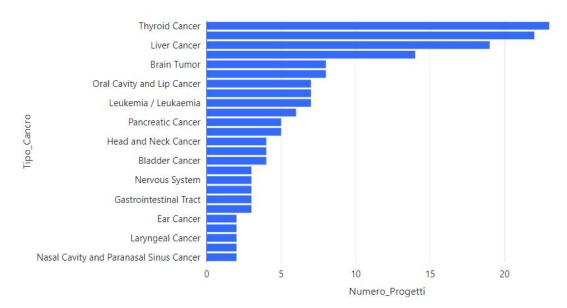


Figura 2.12: Bar View - Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro



2.14 Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca

L'obiettivo della quattordicesima ed ultima Analytic è quello di analizzare il dataset di progetti di ricerca e calcolare il numero di progetti e la somma dei finanziamenti per ciascun settore medico (RCDC Categories), mostrando i primi 10 settori medici con la somma dei finanziamenti più alta e il maggior numero di progetti.

2.14.1 Implementazione

Nell'implementazione:

- Viene selezionata e splittata la colonna "RCDCCategories", includendo la colonna "FundingAmountinEUR";
- Vengono filtrate le righe in cui "CatMedica" non è NULL;
- Vengono raggruppati i risultati per "CatMedica" e vengono calcolati il conteggio dei progetti e la somma dei finanziamenti;
- Vengono ordinati i risultati per "SommaFinanziataEUR" in ordine decrescente e "NumeroProgetti" in ordine decrescente, limitando i risultati a 10 righe.

```
SELECT trim(Cat_Medica) AS Settore_Medico, count(*) AS Numero_Progetti,
    SUM(Funding_Amount_in_EUR) AS Somma_Finanziata_EUR
FROM (SELECT explode(split(RCDC_Categories, "; ")) AS Cat_Medica,
    Funding_Amount_in_EUR
    FROM dataset_unina_research)
WHERE Cat_Medica IS NOT NULL
GROUP BY Cat_Medica
ORDER BY int(Somma_Finanziata_EUR) DESC, Numero_Progetti DESC
LIMIT 10;
```

Tabella 2.53: Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Hive



```
Settori_Medici = projectsDS.select(explode(split(
        col("RCDC_Categories"), "; ")).alias("Cat_Medica"),
        col("Funding_Amount_in_EUR")) \
        .filter(col("Cat_Medica").isNotNull()) \
        .groupBy(trim(col("Cat_Medica"))
        .alias("Settore_Medico")) \
        .agg(F.count("*").alias("Numero_Progetti"),
        F.sum("Funding_Amount_in_EUR")
        .alias("Somma_Finanziata_EUR")) \
        .orderBy(col("Somma_Finanziata_EUR")).desc(),
        col("Numero_Progetti").desc()) \
        .limit(10)
```

Tabella 2.54: Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Spark

```
settori_medici = FOREACH dataset_unina_research GENERATE
    FLATTEN(TOKENIZE(TRIM(RCDC_Categories), ';')) AS Cat_Medica,
    Funding_Amount_in_EUR;
settori_medici_filtrati = FILTER settori_medici BY Cat_Medica IS NOT
    NULL;
settori_medici_contati = GROUP settori_medici_filtrati BY Cat_Medica;
settori_medici_contati_final = FOREACH settori_medici_contati GENERATE
    group AS Settore_Medico, COUNT(settori_medici_filtrati) AS
    Numero_Progetti, SUM(settori_medici_filtrati.Funding_Amount_in_EUR)
    AS Somma_Finanziata_EUR;
settori_medici_ordinati = ORDER settori_medici_contati_final BY
    Somma_Finanziata_EUR DESC, Numero_Progetti DESC;
settori_medici_finali = LIMIT settori_medici_ordinati 10;
```

Tabella 2.55: Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Pig



2.14.2 Risultati

In accordo con i risultati della query precedente, nella Tabella 2.56, si può notare che la Federico II ha lavorato su molti progetti di ricerca e sviluppo nei settori medici, in particolare in Genetics, Biotechnology e Clinical Research. La somma finanziata per i vari progetti varia notevolmente, ma questo potrebbe essere dovuto alla complessità e alla durata dei progetti stessi. In generale, si può dire che la Federico II si concentra sulla ricerca e lo sviluppo di nuove terapie e tecnologie per migliorare la salute umana.

Settore_Medico	Numero_Progetti	Somma_Finanziata_EUR
Neurosciences	60	316032667
Genetics	146	255874341
Bioengineering	44	217362848
Biotechnology	99	188532055
Prevention	55	172584138
Clinical Research	76	158073322
Nutrition	34	102271921
Human Genome	35	98437210
Rare Diseases	72	88654024
Digestive Diseases	41	76116470

Tabella 2.56: Risultati della query: Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca

2.15 Esecuzione definitiva: Hive - PySpark - Pig

Si lascia il lettore ad eseguire i seguenti notebook:

Hive - DataBricks

https://shorturl.at/sKOS2

PySpark - Colab

https://colab.research.google.com/drive/11geCpTdMp-aDPy4cMqcJuhbkXfrqDdHY

PIG - Hadoop¹

https://github.com/giuseppericcio/BigData/tree/main/HW1/ScriptPigLatin

È possibile inoltre visualizzare il report realizzato con Streamlit al seguente link:

https://progettiunina.streamlit.app/

¹Si noti che per eseguire gli script di PIG bisogna necessariamente configurare e installare correttamente HADOOP e PIG su un'opportuna macchina virtuale.

3 Conclusioni e Confronto tra le piattaforme

Contenuti

3.	.1 II	Confronto
	3.	.1.1 Compatibilità e tecnologie
	3.	.1.2 Prestazioni
	3.	.1.3 Facilità d'uso
3.	.2 C	onclusioni

3.1 Il Confronto

Per confrontare le piattaforme utilizzate nella seguente trattazione si possono considerare i seguenti fattori:

- Compatibilità e tecnologie: bisogna valutare la compatibilità delle piattaforme con i tool e le tecnologie esistenti, come i database, i linguaggi di programmazione e i framework di analisi dei dati.
- Prestazioni: bisogna valutare le prestazioni di ogni piattaforma in termini di velocità di esecuzione, tempo di risposta e scalabilità. Si può utilizzare un insieme di query di benchmarking standard per eseguire test comparativi tra le piattaforme.

Le query che si prendono in considerazione sono:

- Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni;
- Le parole chiavi più utilizzate nei titoli dei progetti;
- Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata.
- Facilità d'uso: bisogna considerare la facilità con cui è possibile creare e gestire workflow, configurare e
 monitorare le risorse e le query, e il livello di documentazione e supporto disponibile per ogni piattaforma.

3.1.1 Compatibilità e tecnologie

Come ampiamente scritto nelle descrizioni dei framework in precedenza, ciascuno di esse deve essere opportunamente configurato ed installato al fine di eseguire l'analisi dei dati correttamente ed efficientemente. Pertanto si discriminano le feature hardware delle macchine su cui vengono eseguite le piattaforme:

Macchina su cui è installata la piattaforma	Features		
	СРИ	RAM	Disco
PySpark - Google Compute Engine	Intel Xeon, 2.3 GHz	12,7 GB	107,7 GB
Databricks - Cluster Virtuale Remoto ¹	Dual Core	15,3 GB	_
PIG Hadoop - Locale (WSL)	Intel-i71165G7	7,8 GB	476 GB

Tabella 3.1: Caratteristiche Hardware su cui vengono installate le piattaforme

Si noti che non sono state trovate informazioni più dettagliate per il Cluster virtuale remoto di Databricks.



3.1.2 Prestazioni

Per effettuare una comparazione tra i 3 frameworks, si scelgono le query ipoteticamente più complesse e si valutano i tempi di esecuzione. La complessità della query è stata valutata in funzione del: numero di subquery, numero di funzioni ed operazioni di manipolazione e struttura della query. I risultati:

Query	Tempo di esecuzione in media/query		
	HiveQL	PySpark	PIG
Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni	0,93 s	0,46 s	12,57 s
Le parole chiavi più utilizzate nei titoli dei progetti	2,77 s	1,29 s	12,31 s
Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata	1,22 s	0,38 s	12,49 s

Tabella 3.2: Tempi di esecuzione - Hive, Pig, Spark

Dalla Tabella 3.2 dei tempi di esecuzione delle query emerge che PySpark ha prestazioni migliori rispetto ad HiveQL e PIG. In particolare, per la query sulla capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni, PySpark ha impiegato circa la metà del tempo di esecuzione di HiveQL. Per la query sulle parole chiavi più utilizzate nei titoli dei progetti, PySpark ha impiegato poco più della metà del tempo di esecuzione di HiveQL. Infine, per la query sugli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata, PySpark ha impiegato circa un terzo del tempo di esecuzione di HiveQL. Questi dati suggeriscono che, in generale, PySpark è la piattaforma più performante delle tre per l'esecuzione di query su grandi dataset. Questo proprio perché l'esecuzione delle query avviene su hardware più performante.

Si noti, infine, che i tempi di esecuzione di PIG risultano nettamente peggiori rispetto alle altre due piattaforme, ciò è dovuto in maggior parte alla fase di parserizzazione e traduzione delle query da Pig Latin in MapReduce (ovvero Java); questa caratteristica rende particolarmente svantaggioso lavorare con PIG quando tali tecniche non sono strettamente necessarie come nel caso in esame.

3.1.3 Facilità d'uso

3.1.3.1 In relazione all'architettura

Nel caso in esame, sono state usate tecnologie e configurazioni delle piattaforme già facilitate attraverso l'uso di macchine virtuali e/o macchine in cloud, come già descritto nel Capitolo 1.3.

A partire dai workflows, mostrati nella Figura 3.1, è possibile dedurre la lunghezza della relativa pipeline, ciò significa che il numero di operazioni da fare prima di effettuare un Analytic è tanto maggiore quanto più lunga è la pipe. Pertanto osservando i 3 workflows in questione, si può evincere che PIG ha una complessità maggiore rispetto a PySpark e Hive, perchè il suo workflow prevede più passaggi, ciò è un ulteriore fattore che condiziona anche i tempi di esecuzione visti prima.

Mentre, si può notare che Databricks-Hive e PySpark presentano dei workflows con la pipe minore e per questo motivo risultano spesso anche i più semplici e rapidi da usare per l'utente.

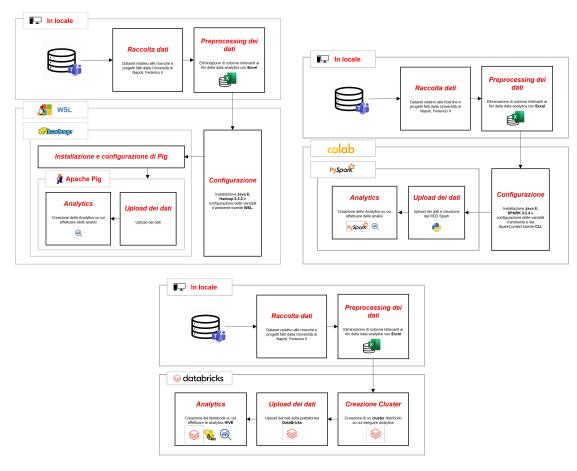


Figura 3.1: Workflows Hive, PySpark, Pig

3.1.3.2 In relazione alla curva di apprendimento del linguaggio utilizzato

In generale, come già detto nei paragrafi precedenti, **Hive** utilizza un linguaggio di query basato su SQL, noto come HiveQL, che può risultare familiare a chi ha esperienza con il linguaggio SQL. Pertanto, per gli utenti che hanno familiarità con SQL, Hive potrebbe risultare relativamente facile da utilizzare.

Per quanto riguarda **Spark**, ci siamo avvalsi dell'API PySpark che fornisce alcune funzionalità per l'elaborazione dei dati basate su SQL, noto come SparkSQL, che utilizza sintassi SQL-like. Spark offre una documentazione molto dettagliata e una vasta comunità di supporto che può facilitare l'apprendimento della piattaforma rispetto ad Hive e a PIG. Inoltre, grazie all'interfacciamento con Python è possibile estendere tutte le librerie dello stesso rendendo il framework più flessibile.

Mentre **Pig** utilizza un proprio linguaggio di scripting, noto come Pig Latin. Tuttavia, il linguaggio Pig Latin è relativamente intuitivo e basato su un insieme di costrutti di base per l'elaborazione dei dati. Pertanto, per gli utenti che non hanno familiarità con altri linguaggi di programmazione, Pig potrebbe risultare relativamente facile da imparare.



3.1.3.3 In relazione al numero di linee di codice

Un ulteriore aspetto da non sottovalutare nella discriminazione tra le varie piattaforme, è quello relativo al numero di linee di codice che servono per definire una query nei diversi linguaggi. Nella seguente Tabella, sono riportate le linee di codice necessarie ad eseguire le tre query considerate finora in ciascuno dei 3 linguaggi utilizzati:

Query	Linee di Codice (LOC)		
	HiveQL	PySpark	PIG
Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni	8	8	7
Le parole chiavi più utilizzate nei titoli dei progetti	7	8	7
Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata	6	5	5

Tabella 3.3: Linee di Codice - Hive, Pig, Spark

Pertanto considerando tutte le query realizzate la media delle linee di codice utilizzate è:

Piattaforma	Numero di linee di codice medio
PIG	6
HiveQL	7
PySpark	7

Tabella 3.4: Numero di linee di codice medio per la costruzione di una query

Si noti: il numero di linee di codice medio delle query delle rispettive piattaforme non tengono conto delle linee di codice con cui avviene il load del dataset.

3.2 Conclusioni

Dati i confronti effettuati nel paragrafo precedente, ai fini dello svolgimento dell'homework, è risultato più semplice usare la piattaforma e il framework **Databricks-Hive**. Questa affermazione è data sia dalla facilità di installazione, ma soprattutto dall'uso intuitivo e veloce della piattaforma stessa.

Tuttavia, non è da sottovalutare la flessibilità data da **PySpark**, essendo tale piattaforma integrata tramite API in Python, il che le permette di sfruttare tutti quei vantaggi propri di Python stesso, come l'abbondante quantità di librerie già implementate per la data analysis e le varie visualizzazioni oltre, in caso di necessità, alla presenza di numerose librerie per il Machine Learning.

Infine, PIG risulta essere la piattaforma con un linguaggio di interrogazione (Pig Latin) di maggiore leggibilità.

Elenco delle figure

1.1	Pig: la configurazione	5
1.2	Workflow - Local to WSL	6
1.3	Databricks: la configurazione	7
1.4	Workflow - Local to Databricks	8
1.5	Spark: la configurazione	9
1.6	Workflow - Local to Colab	10
2.1	Pie View - Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II	14
2.2	Bar View - Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II	17
2.3	Bar View - TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso	21
2.4	Bar View - Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni	24
2.5	Bar View - Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020	26
2.6	Bar View - Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni	29
2.7	Word Cloud - Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti	32
2.8	Map View - I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università	34
2.9	Bar View - Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata	37
2.10	Line View - Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni	40
2.11	Bar View - Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile	42
2.12	Bar View - Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro	45
3.1	Workflows Hive, PvSpark, Pig	51

Elenco delle tabelle

۷.۱	Somma ilitariziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella rederico II - rive	1 4
2.2	Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II - Spark	13
2.3	Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II - Pig	13
2.4	Risultati della query: Somma finanziata tra i 5 dipartimenti con più progetti nella Federico II	14
2.5	Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Hive	15
2.6	Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Spark	15
2.7	Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II - Pig	16
2.8	Risultati della query: Le 10 tematiche più trattate negli ultimi 10 anni dalla Federico II	16
2.9	Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Hive	17
2.10	Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Spark	18
2.11	Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II - Pig	18
2.12	Risultati della query: Le 100 istituzioni con cui ha collaborato di più la Federico II	19
2.13	TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Hive	20
2.14	TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Spark	20
2.15	TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso - Pig	20
2.16	Risultati della query: TOP 10 dipartimenti con progetti ancora in corso	2
2.17	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Hive	22
2.18	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Spark	22
2.19	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni - Pig	23
2.20	Risultati della query: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche negli ultimi 20 anni	23
2.21	Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Hive	25
2.22	Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Spark	25
2.23	Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020 - Pig	25
2.24	Risultati della query: Somma e numero di progetti della Federico II nel 2020	26
2.25	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Hive	27
2.26	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Spark	27
2.27	Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni - Pig	28
2.28	Risultati della query: Somma finanziata dalla Federico II nelle ricerche sul cancro negli ultimi 20 anni	28
2.29	Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Hive	30
2.30	Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Spark	30
2.31	Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti - Pig	3
2.32	Risultati della query: Le parole chiave più utilizzate nei titoli dei progetti	3
2.33	I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Hive	33
2.34	I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Spark	33
2.35	I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università - Pig	33
2.36	Risultati della query: I 10 Paesi esteri con cui ha maggiormente collaborato l'Università	34
2.37	Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Hive	35
2.38	Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Spark	35
2.39	Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata - Pig	36
2.40	Risultati della query: Gli ambiti di ricerca con progetti di maggiore durata	36
	Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Hive	
2.42	Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Spark	38
2.43	Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni - Pig	39



2.44	Risultati della query: Capacità di gestione delle risorse finanziarie dei progetti negli ultimi 20 anni	39
2.45	Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Hive	40
2.46	Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Spark	41
2.47	Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile - Pig	41
2.48	Risultati della query - Numero di progetti di ricerca per ogni obiettivo di sviluppo sostenibile	42
2.49	Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Hive	43
2.50	Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Spark	44
2.51	Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro - Pig	44
2.52	Risultati della query - Numero di progetti di ricerca per ogni tipo di cancro	45
2.53	Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Hive	46
2.54	Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Spark	47
2.55	Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca - Pig	47
2.56	Risultati della query: Numero e Somma Finanziata nei settori medici di ricerca	48
3.1	Caratteristiche Hardware su cui vengono installate le piattaforme	49
3.2	Tempi di esecuzione - Hive, Pig, Spark	50
3.3	Linee di Codice - Hive, Pig, Spark	52
3 4	Numero di linee di codice medio per la costruzione di una guery	52

Bibliografia

[1] Autori del seguente homework. Slide del corso. 2023.