

Πολυτεχνική Σχολή Τμήμα Μηχανικών Η/Υ & Πληροφορικής

ΕΡΓΑΣΙΑ 2 ΣΤΙΣ ΤΕΧΝΟΛΟΓΙΕΣ ΑΠΟΚΕΝΤΡΩΜΕΝΩΝ ΣΥΣΤΗΜΑΤΩΝ -ΑΡΑCHE SPARK

<Σεϊτανίδης Νικόλαος >

A.M. <1072553>

<Οικονομόπουλος Ιωάννης >

A.M. <1072582>

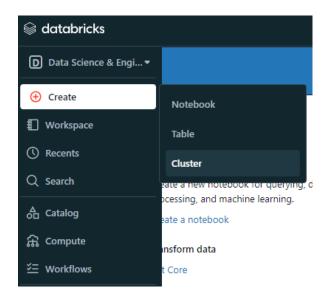
Περιεχόμενα

Σύνδεση στο Databricks	3
Θέμα 1	7
1.1	g
1.2	13
1.3	15
1.4	17
Θέμα 2	20
2.1	20
2.2	24
2.3	26
2.4	29
Θέμα 3	31
3.1	32
3.2	38
3.3	42
3.4	45

Σύνδεση στο Databricks

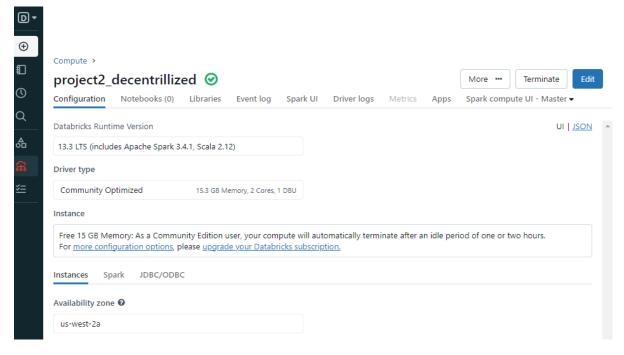
Αρχικά επιλέγουμε να υλοποιήσουμε το project σε PySpark στο περιβάλλον του Databricks. Δημιουργούμε έναν λογαριασμό στο Databricks Community Edition ώστε να είναι δωρεάν και χωρίς καμία μελλοντική συνδρομή. Αφού συνδεθούμε στο προφίλ μας, για να τρέξουμε κώδικα στο Databricks χρειάζεται να γίνει η δημιουργία ενός cluster όπως απεικονίζεται παρακάτω:

• Βήμα 1: Επιλέγουμε την δημιουργία Cluster στο Databricks.



Εικόνα 1: Επιλογή δημιουργίας Cluster

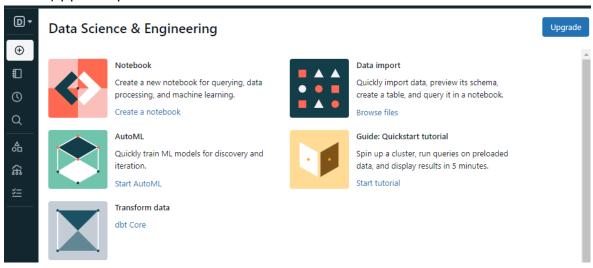
Βήμα 2:Δίνουμε όνομα και επιλέγουμε την έκδοση 13.3 LTS.



Εικόνα 2: Δημιουργημένο cluster

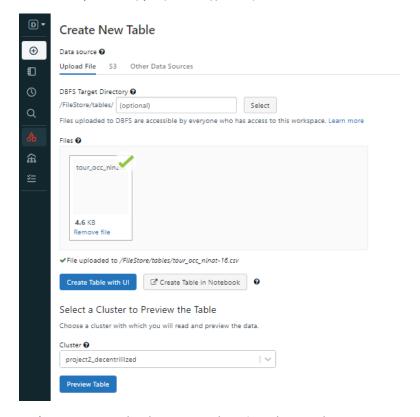
Να σημειωθεί πως ο χρόνος ζωής ενός cluster στην αδράνεια είναι 1 ώρα, οπότε στην περίπτωση που δεν επεξεργαστούμε κάποιο αρχείο ή κώδικα για 1 ώρα, τότε ο cluster γίνεται terminated. Παρόλα αυτά, μπορούμε να κάνουμε restart έναν cluster που είχαμε δημιουργήσει. Ο λόγος για την δημιουργία του cluster στο Databricks είναι γιατί με αυτόν τον τρόπο το ίδιο το Databricks συνδέει το συγκεκριμένο cluster με VMs ώστε να μπορούμε να τρέξουμε κώδικα και να επεξεργαστούμε δεδομένα. Όσον αφορά τα δεδομένα που θέλουμε να επεξεργαστούμε, πρέπει πρώτα να κάνουμε import τα αρχεία που θέλουμε να επεξεργαστούμε. Για παράδειγμα, στο Θέμα 3°, θέλουμε να επεξεργαστούμε ένα αρχείο csv (αναλύουμε παρακάτω την επεξεργασία του αρχείου για το συγκεκριμένο ερώτημα). Οπότε μεταβαίνουμε στο home page και ακολουθούμε τις παρακάτω ενέργειες:

• Βήμα 1°:Data import->Browse files και επιλέγουμε το αρχείο που θέλουμε να επεξεργαστούμε.

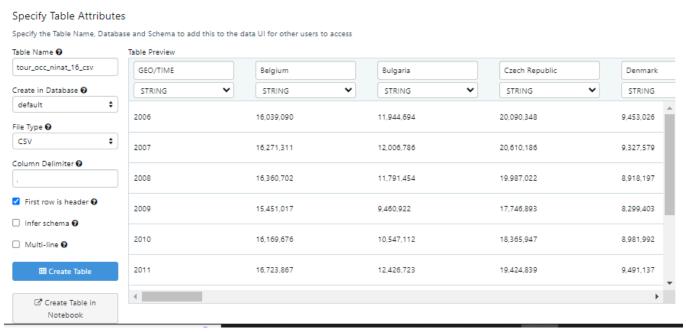


Εικόνα 3: Αρχική οθόνη Databricks από την οποία επιλέγουμε το Data Import

• Βήμα 2°: Choose file-> το Create Table With UI-> Select Cluster (τον cluster που δημιουργήσαμε παραπάνω)->Preview Table-> Choose First row is header(στην περίπτωση μας τουλάχιστον)->Create table.



Εικόνα 4: Δημιουργία νέου table από ανεβασμένο αρχείο



Εικόνα 5: Ενδεικτική μορφή του δημιουργημένου πίνακα

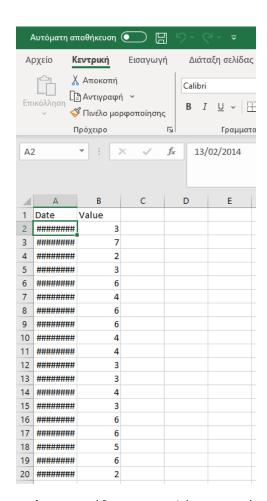
Σε επίπεδο κώδικα, προκειμένου να εισάγουμε τον πίνακα που δημιουργήσαμε, γράφουμε την εξής εντολή:

```
Όνομα_dataframe = spark.read.option("header",True).csv("/FileStore/tables/όνομα_αρχείου_που_εισαγάγαμε.csv")
```

Σε αυτό το σημείο να σημειωθεί πως η τοποθεσία του αρχείου πλέον είναι το '/FileStore/tables/' μετά την δημιουργία του πίνακα. Πλέον είμαστε έτοιμοι για επεξεργασία του αρχείου.

Θέμα 1

Αρχικά για την υλοποίηση του θέματος χρησιμοποιήθηκαν δύο python scripts τα οποία μετέτρεψαν τα αρχεία tempm.txt, hum.txt σε .csv αρχεία ενώ ταυτόχρονα αλλάζουν τη μορφή τους από αυτή που υπάρχει στα .txt. Συγκεκριμένα στα .txt κάθε γραμμή είναι μια μέρα με το «,» να διαχωρίζει κάθε διαφορετική μέτρηση για την ίδια μέρα σε διαφορετικές ώρες. Ενώ η μετατροπή οδηγεί στην μορφή όπου διατηρείται η ημερομηνία κάθε μέτρησης, η ίδια η μέτρηση και εισάγονται στο .csv με κάθε μέτρηση και την αντίστοιχη ημερομηνία καταγραφής της να βρίσκονται ανά γραμμή. Τα python scripts βρίσκονται στον αντίστοιχο φάκελο με τα ερωτήματα του θέματος και περιέχουν σχόλια για κατανόηση του κώδικα για να αποφευχθεί η χρήση του κώδικα στο παρόν κείμενο. Για τον ίδιο λόγο δεν παραθέτουμε ούτε ενδεικτικά στιγμιότυπα καθώς θα χρειαζόταν εξήγηση για όλο τον κώδικα των scripts. Παρακάτω βρίσκεται ενδεικτικό στιγμιότυπο από το tempm.csv όπου φαίνεται η μορφή των αρχείων:



Εικόνα 6: Παράδειγμα εγγραφών στο αρχείο tempm.csv

ΣΗΜΕΙΩΣΗ: Τα παραγόμενα .csv στο πρόγραμμα Excel εμφανίζουν στα πεδία Date τη μορφή «#######» ωστόσο όπως φαίνεται και στην γραμμή τύπων η τιμή του κάθε πεδίο είναι σε κανονική μορφή ημερομηνίας «dd/mm/YYYY»

ΣΗΜΕΙΩΣΗ: Στα στιγμιότυπα κώδικα παρακάτω υπάρχουν και ενδεικτικά αποτελέσματα κάθε εντολής τα οποία δεν υπάρχουν στην τελική μορφή των .py αρχείων και χρησιμοποιούνται μόνο για την σύνταξη της αναφοράς και για debugging.

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 1 για το θέμα 1: Thema 1 Query 1.py

Η μέθοδος επίλυσης που ακολουθήσαμε αφορούσε την εύρεση των ελάχιστων και μέγιστων τιμών θερμοκρασίας για κάθε ημέρα/εγγραφή στο .csv αρχείο καθώς το ερώτημα είναι να βρεθούν οι ημέρες με τη θερμοκρασία να κυμαίνεται από 18 εώς 22 βαθμούς οπότε η ελάχιστη τιμή είναι 18 και η μέγιστη 22.

Ξεκινώντας δημιουργούμε το dataframe χρησιμοποιώντας την spark.read.option για να διαβάσουμε τον πίνακα που δημιουργήθηκε στο databricks από το tempm.csv αρχείο:

Εικόνα 7: Δημιουργία dataframe από το tempm.csv

Στη συνέχεια μετατρέπουμε τα πεδία Date, Value από string type σε Date type και double type αντίστοιχα χρησιμοποιώντας την εντολή withColumn της spark.

```
Cmd 3
#Transform column date from String type to Date type

df_temp = df_temp.withColumn('Date',to_date('Date'))
  ▶ ■ df_temp: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Value: string]
 Command took 0.18 seconds -- by johnekonom@gmail.com at 2/1/2024, 4:42:45 \mu.\mu. on Project
Cmd 4
   1 #Transform column value from String type to Double type
    3 df_temp = df_temp.withColumn("Value",col("Value").cast('double'))
    4 df_temp.printSchema()
   5 df_temp.show(5)
   ▶ (1) Spark Jobs
   ▶ ■ df_temp: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Value: double]
   |-- Date: date (nullable = true)
   |-- Value: double (nullable = true)
 | Date|Value|
 +-----+
 2014-02-13 3.0
 2014-02-13 7.0
  |2014-02-13| 2.0|
  2014-02-13 3.0
 2014-02-13 6.0
  +----+
 only showing top 5 rows
```

Εικόνα 8: Μετατροπή των τύπων των πεδίων Date, Value

Έπειτα εντοπίζουμε τις ελάχιστες και μέγιστες τιμές για κάθε ημερομηνία και κατασκευάζουμε ένα dataframe το οποίο έχει τα πεδία ημερομηνίας, ελάχιστη τιμή και μέγιστη τιμή.

```
#Extract minimum and maximum values for each day and produce a dataframe that contains them
  3 df_min = df_temp.groupBy("Date").min("Value")
  4 df_min = df_min.withColumn("Minimum",col("min(Value)"))
     df_max = df_temp.groupBy("Date").max("Value")
  6  df_max = df_max.withColumn("Maximum",col("max(Value)"))
  7 df = (df_min.join(df_max, "Date").orderBy("Date")).drop("min(Value)","max(Value)")
  9 df.printSchema()
 10 df.show(5)
 ▶ ■ df_min: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, min(Value): double ... 1 more field]
▶ ■ df_max: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, max(Value): double ... 1 more field]
▶ ■ df: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Minimum: double ... 1 more field]
root
 |-- Date: date (nullable = true)
 |-- Minimum: double (nullable = true)
 |-- Maximum: double (nullable = true)
+----+
| Date|Minimum|Maximum|
+-----
|2014-02-13| 2.0| 7.0|
|2014-02-14| 1.0| 6.0|
|2014-02-15| 3.0| 9.0|
|2014-02-16| 3.0| 7.0|
|2014-02-17| 1.0| 8.0|
only showing top 5 rows
```

Εικόνα 9: Δημιουργία dataframe με τις ελάχιστες και μέγιστες τιμές για κάθε ημέρα

Από το dataframe που δημιουργήθηκε παραπάνω διατηρούμε τις εγγραφές/ημερομηνίες που έχουν ελάχιστη τιμή μεγαλύτερη από 18 βαθμούς και μέγιστη τιμή μικρότερη από 22 βαθμούς. Τέλος δημιουργούμε την μεταβλητή q_count η οποία διατηρεί την τιμή των εγγραφών που βρίσκονται στο τελικό dataframe και εμφανίζουμε τα αποτελέσματα.

```
Cmd 6
        #Find the dates with minimum value over 18 and maximum below 22 and count how many there are
   3 df_q = df.filter(df["Minimum"] >= 18).filter(df["Maximum"] <= 22)</pre>
4 q_count = df_q.count()
  🕨 🗏 df_q: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Minimum: double ... 1 more field]
 Command took 1.71 seconds -- by johnekonom@gmail.com at 2/1/2024, 4:50:32 \mu.\mu. on Project
 1 #Print the results and the count
   3 print("Dataframe for dates with temperature between 18 and 22 celcius: ")
   4 df_q.printSchema()
   5 df_q.show()
 7 print("Number of days with temperature between 18 and 22 celcius: ",q_count)
  (3) Spark Jobs
 Dataframe for dates with temperature between 18 and 22 celcius:
  |-- Date: date (nullable = true)
  |-- Minimum: double (nullable = true)
  |-- Maximum: double (nullable = true)
 |Date|Minimum|Maximum|
 +----+
 Number of days with temperature between 18 and 22 celcius: 0
```

Εικόνα 10: Τελικό dataframe που περιέχει τα αποτελέσματα και εμφάνιση αποτελεσμάτων

Όπως φαίνεται και στα αποτελέσματα δεν υπάρχουν ημέρες/ημερομηνίες με θερμοκρασία από 18 έως 22 βαθμούς. Αυτό οφείλεται κυρίως στις ελάχιστες τιμές όπου δεν υπάρχουν μέρες που να έχουν ελάχιστη τιμή ανώτερη από 18 βαθμούς παρότι υπάρχουν ημέρες με μέγιστη θερμοκρασία έως και μεγαλύτερη των 22 βαθμών.

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 2 για το θέμα 1: Thema_1_Query_2.py

Η μεθοδολογία που ακολουθήσαμε στο ερώτημα 2 είναι παρόμοια με του ερωτήματος 1 έως το σημείο που δημιουργείται το dataframe που περιέχει τις ελάχιστες και μέγιστες τιμές θερμοκρασίας για κάθε ημέρα. Από αυτό το dataframe δημιουργούνται δύο νέα τα όπου το ένα διατηρεί τις πιο κρύες ημέρες (δηλαδή τις ελάχιστες τιμές με την μικρότερη τιμή πρώτη) και το άλλο τις πιο ζεστές (δηλαδή τις μέγιστες τιμές με την μεγαλύτερη πρώτη).

Τα παρακάτω στιγμιότυπα αφορούν το σημείο του κώδικα που είναι διαφορετικό από τον κώδικα του ερωτήματος 1. Συγκεκριμένα οι δύο κώδικες διαφοροποιούνται μετά τη δημιουργία του dataframe που περιέχει ελάχιστες και μέγιστες τιμές.

Για τη δημιουργία κάθε dataframe διατηρούμε είτε την στήλη με τις ελάχιστες τιμές είτε την λίστα με τις μέγιστες τιμές και περιορίζουμε στις πρώτες 10 εγγραφές. Ανάλογα με το dataframe που δημιουργούμε γίνεται και ταξινόμηση βάσει των ελάχιστων ή μέγιστων τιμών αντίστοιχα ώστε να αντληθούν οι 10 πιο κρύες ή πιο ζεστές μέρες.

```
1 #Make two new dataframes one for the coldest days and one for the hottest
2 #The two new dfs are generated through the dataframe that contains the minimum and maximum for each date
3 #The coldest are ordered by minimum and the hottest are ordered by maximum in descending order
4 #By limiting to 10 the df contain only the 10 coldest and 10 hottest dates
5
6 df_cold = df.orderBy("Minimum").drop("Maximum").limit(10)
7 df_hot = df.orderBy(desc("Maximum")).drop("Minimum").limit(10)
```

Εικόνα 11: Κώδικας που παράγει τα dataframes για τις πιο ζεστές και πιο κρύες ημέρες

Τέλος εμφανίζουμε τα δύο dataframe που περιέχουν τα αποτελέσματα.

```
1 #Print the results and the count
  3 print("Dataframe that contains the 10 coldest dates: ")
     df_cold.printSchema()
     df_cold.show()
     print("Dataframe that contains the 10 hottest dates: ")
  8 df_hot.printSchema()
  9 df_hot.show()
▶ (8) Spark Jobs
Dataframe that contains the 10 coldest dates:
 |-- Date: date (nullable = true)
 |-- Minimum: double (nullable = true)
+----+
| Date|Minimum|
+----+
|2014-03-27| -3.0|
|2014-03-25| -3.0|
|2014-03-11| -3.0|
2014-03-24 -2.0
2014-04-16
|2014-03-30| -1.0|
|2014-03-12| -1.0|
|2014-03-13| 0.0|
2014-03-26
            0.0
2014-03-31
            0.0
+-----
```

Εικόνα 12: Κώδικας για εμφάνιση αποτελεσμάτων και τα αποτελέσματα για τις πιο κρύες μέρες

```
Dataframe that contains the 10 hottest dates:
|-- Date: date (nullable = true)
|-- Maximum: double (nullable = true)
+----+
    Date | Maximum |
+----+
2014-05-22 25.0
2014-05-21 24.0
2014-05-30 22.0
2014-06-02 22.0
2014-06-08 22.0
|2014-05-25| 21.0|
2014-04-29 20.0
2014-05-24 20.0
2014-05-26 20.0
|2014-05-17| 20.0|
```

Εικόνα 13: Αποτελέσματα για τις πιο ζεστές μέρες

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 3 για το θέμα 1: Thema_1_Query_3.py

Για την επίλυση του ερωτήματος 3 αρχικά δημιουργήσαμε το dataframe από το αρχείο hum.csv. Έπειτα αντλήσαμε από το πεδίο κάθε ημερομηνίας τον μήνα κάθε εγγραφής. Τέλος χρησιμοποιήσαμε την .agg συνάρτηση της spark για να υπολογίσουμε την τυπική απόκλιση των τιμών που αφορούν ίδιους μήνες και διατηρήσαμε σε ένα νέο dataframe την εγγραφή με την μεγαλύτερη τιμή τυπικής απόκλισης.

Όπως και στα προηγούμενα ερωτήματα με τη δημιουργία του dataframe μετατρέψαμε τα πεδία date, value από string type σε Date type και Double type. Η μόνη διαφορά είναι ότι χρησιμοποιείται το αρχείο hum.csv. Λόγω της ομοιότητας αυτής δεν παραθέτουμε στιγμιότυπα από αυτό το κομμάτι του κώδικα.

Συνεχίζοντας μετά την μετατροπή των πεδίων στους σωστούς τύπους, προσθέτουμε στο dataframe τη στήλη "Month" η οποία περιέχει το μήνα κάθε ημερομηνίας.

Εικόνα 14: Κώδικας που προσθέτει την στήλη "Month" στο dataframe

Ολοκληρώνοντας υπολογίζουμε την τυπική απόκλιση κάθε μήνα, κρατάμε σε ένα νέο dataframe τη μεγαλύτερη και εμφανίζουμε τα αποτελέσματα.

Εικόνα 15: Κώδικας που δημιουργεί το dataframe με τη μέγιστη απόκλιση και εμφανίζει τα αποτελέσματα

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 4 για το θέμα 1: Thema_1_Query_4.py

Για την επίλυση του ερωτήματος 4 χρησιμοποιούμε και τα δύο αρχεία .csv κάνοντας τις ίδιες μετατροπές με τα προηγούμενα ερωτήματα έχοντας από ένα dataframe και για τα δύο. Όσον αφορά τον υπολογισμό του δείκτη δυσφορίας χρησιμοποιούμε τις ελάχιστες τιμές για τον ελάχιστο δείκτη και τις μέγιστες για τον μέγιστο δείκτη.

Στη συνέχεια υπολογίζουμε τις ελάχιστες και μέγιστες τιμές θερμοκρασίας και υγρασίας για κάθε εγγραφή στα δύο dataframe και τα ενώνουμε σε ένα ενιαίο.

```
#Extract minimum and maximum values for each day and produce a dataframe that contains them

temp_min = df_temp.groupBy("Date").min("Value")

temp_min = temp_min.withColumn("Minimum temp",col("min(Value)"))

temp_max = df_temp.groupBy("Date").max("Value")

temp_max = temp_max.withColumn("Maximum temp",col("max(Value)"))

temp_val = (temp_min.join(temp_max, "Date").orderBy("Date")).drop("min(Value)","max(Value)")

hum_min = df_hum.groupBy("Date").min("Value")

hum_min = hum_min.withColumn("Minimum hum",col("min(Value)"))

hum_max = df_hum.groupBy("Date").max("Value")

hum_max = hum_max.withColumn("Maximum hum",col("max(Value)"))

hum_val = (hum_min.join(hum_max, "Date").orderBy("Date")).drop("min(Value)","max(Value)")

df = hum_val.join(temp_val, "Date").orderBy("Date")

df.printSchema()

df.show(5)
```

Εικόνα 16: Κώδικας που δημιουργεί το ενιαίο dataframe

```
df.printSchema()
 17
      df.show(5)
 18
 ▶ (8) Spark Jobs
 ▶ 🔳 temp_min: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, min(Value): double ... 1 more field]
 ▶ 🔳 temp_max: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, max(Value): double ... 1 more field]
 ▶ 🔳 temp_val: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Minimum temp: double ... 1 more field]
 ▶ ■ hum_min: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, min(Value): double ... 1 more field]
 ▶ ■ hum_max: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, max(Value): double ... 1 more field]
 ▶ 🔳 hum_val: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Minimum hum: double ... 1 more field]
 ▶ 🗐 df: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Minimum hum: double ... 3 more fields]
 |-- Date: date (nullable = true)
 |-- Minimum hum: double (nullable = true)
 |-- Maximum hum: double (nullable = true)
 |-- Minimum temp: double (nullable = true)
 |-- Maximum temp: double (nullable = true)
Date | Minimum hum | Maximum hum | Minimum temp | Maximum temp |
+-----
only showing top 5 rows
```

Εικόνα 17: Ενδεικτικά αποτελέσματα από το ενιαίο dataframe

Έπειτα υπολογίζουμε τις ελάχιστες και μέγιστες τιμές του δείκτη δυσφορίας και δημιουργούμε ένα dataframe που περιέχει της ημερομηνίες και τιμές αυτές.

Εικόνα 18: Το dataframe με τις τιμές του δείκτη δυσφορίας

Τέλος υπολογίζουμε την ελάχιστη τιμή δείκτη και την μέγιστη από όλες και εμφανίζουμε τα αποτελέσματα.

```
The composition of the state of the data of the state of
```

Εικόνα 19: Κώδικας που υπολογίζει και εμφανίζει τα τελικά αποτελέσματα

Εικόνα 20: Τα τελικά αποτελέσματα

Θέμα 2

Αρχικά για το θέμα 2 η μορφή των αρχείων .txt ήταν κατάλληλη για την επίλυση των ερωτημάτων επομένως δεν έχουν γίνει αλλαγές στα αρχεία.

ΣΗΜΕΙΩΣΗ: Στα στιγμιότυπα κώδικα παρακάτω υπάρχουν και ενδεικτικά αποτελέσματα κάθε εντολής τα οποία δεν υπάρχουν στην τελική μορφή των .py αρχείων και χρησιμοποιούνται μόνο για την σύνταξη της αναφοράς και για debugging.

2.1

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 1 για το θέμα 2: Thema_2_Query_1.py

Αρχικά δημιουργούνται τα τρία dataframes που αντιστοιχούν στα 3 αρχεία .txt και μετατρέπονται τα πεδία από String type στους σωστούς τύπους με Date type για το πεδίο Date, double type για τα πεδία Open, Close, High, Low και int type για τα πεδία Volume, Open int.

Ενδεικτική μορφή αρχέιων μετά την μετατροπή:

```
Edit View Run Help <u>Last edit was 3 minutes ago</u> Provide feedback
    1 #Transform each column that has integer type values from String type to Int type
     3 columns = ['Volume','OpenInt']
            df_agn = df_agn.withColumn(x,col(x).cast('int'))
df_ainv = df_ainv.withColumn(x,col(x).cast('int'))
             df_ale = df_ale.withColumn(x,col(x).cast('int'))
     9 df agn.printSchema()
   10 df_agn.show(5)
   🕨 🔳 df_agn: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Open: double ... 5 more fields]
   🕨 🔳 df_ainv: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Open: double ... 5 more fields]
    |-- Open: double (nullable = true)
|-- High: double (nullable = true)
     -- Low: double (nullable = true)
    |-- Close: double (nullable = true)
   |-- OpenInt: integer (nullable = true)
      Date | Open | High | Low | Close | Volume | OpenInt |
  |2005-01-03| 32.31| 32.31|31.527|31.616|1027044|
   |2005-01-04|31.527|31.616| 31.22|31.338|1927762|
  2005-01-05|30.971|31.051|30.714|30.843| 943399|
   |2005-01-06|30.843|31.398|30.764| 31.26| 662398|
  |2005-01-07| 31.26| 31.26|30.456|30.566|1087886|
  only showing top 5 rows
```

Εικόνα 21: Κώδικας που μετατρέπει τα πεδία Volume, OpenInt και τελική μορφή του ενός αρχείου

Στη συνέχεια προσθέτουμε στο dataframe τη στήλη "Month" που περιέχει το μήνα κάθε ημερομηνίας.

```
#Create a new column where the values are the months extracted from the Date column
       df_agn = df_agn.withColumn("Month",month("Date"))
       df_ainv = df_ainv.withColumn("Month",month("Date"))
      df_ale = df_ale.withColumn("Month",month("Date"))
       df_agn.printSchema()
      df_agn.show(5)
 ▶ (1) Spark Jobs
 ▶ ■ df agn: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Open: double ... 6 more fields]
 ▶ 🗐 df_ainv: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Open: double ... 6 more fields]
 🕨 🥅 df_ale: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Date: date, Open: double ... 6 more fields]
 |-- Open: double (nullable = true)
|-- High: double (nullable = true)
  |-- Low: double (nullable = true)
 |-- Close: double (nullable = true)
 |-- Volume: integer (nullable = true)
 |-- OpenInt: integer (nullable = true)
|-- Month: integer (nullable = true)
 | Date| Open| High| Low| Close| Volume|OpenInt|Month|
only showing top 5 rows
```

Εικόνα 22: Κώδικας που προσθέτει τη στήλη Month

Τέλος υπολογίζουμε τους μέσους όρους με την συνάρτηση avg για τα πεδία Open, Close, Volume και εμφανίζουμε τα αποτελέσματα.

```
1 #Query that returns a dataframe where the average values of columns open, close and volume are calculated and ordered by its month
  3 q_agn = df_agn.groupBy("Month").avg('Open','Close','Volume').orderBy('Month')
        q_ainv = df_ainv.groupBy("Month").avg('Open','Close','Volume').orderBy('Month')
5  q_ale = df_ale.groupBy("Month").avg('Open','Close','Volume').orderBy('Month')
 🕨 🔳 q_agn: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Month: integer, avg(Open): double ... 2 more fields]
🕨 🔳 q_ainv: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Month: integer, avg(Open): double ... 2 more fields]
 🕨 🔳 q_ale: pyspark.sql.dataframe.DataFrame = [Month: integer, avg(Open): double ... 2 more fields]
Command took 0.29 seconds -- by johnekonom@gmail.com at 2/1/2024, 5:57:34 µ.µ. on Project
  1 #Print the schema for each dataframe and show the results
       q_agn.printSchema()
       q_agn.show()
  7 print("Values for AINV:")
       q_ainv.printSchema()
   9 q_ainv.show()
  11 print("Values for ALE:")
        q_ale.printSchema()
  13 q ale.show()
```

Εικόνα 23: Κώδικας που υπολογίζει τους μέσους όρους και εμφανίζει τα αποτελέσματα

```
Values for AGN:
root
 -- Month: integer (nullable = true)
 |-- avg(Open): double (nullable = true)
 |-- avg(Close): double (nullable = true)
 |-- avg(Volume): double (nullable = true)
              avg(Open)| avg(Close)| avg(Volume)|
  1 | 101.83225287356325 | 101.80168582375484 | 1796786.0 |
    2 | 106.10592400000006 | 106.37493199999994 |
    3 | 108.9747754385965 | 108.91760000000008 | 1954400.0771929824 |
    4 | 104.96801119402988 | 104.85799626865673 | 2048475.3208955224 |
    5 | 106.58948727272725 | 106.51974545454549 | 2020206.469090909 |
    6 | 110.05557857142851 | 110.13075357142851 | 1611504.9321428572 |
    7 | 113.98697802197806 | 114.04540659340655 | 1486405.2857142857 |
    8 | 112.94372664359865 | 112.76380276816606 | 1592136.8719723183 |
    9|113.42711654135339| 113.2947368421053|1720100.3007518798|
10 | 109.94360701754385 | 109.83696140350877 | 2045412.403508772 |
11|105.93957707509878| 105.7247312252964| 2363413.675889328|
Command took 1.70 seconds -- by johnekonom@gmail.com at 2/1/2024, 5:57:34 \mu.\mu.
```

Εικόνα 24: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή AGN

```
Values for AINV:
 |-- Month: integer (nullable = true)
 |-- avg(Open): double (nullable = true)
 |-- avg(Close): double (nullable = true)
|-- avg(Volume): double (nullable = true)
|Month| avg(Open)| avg(Close)| avg(Volume)|
+----+
   1 | 5.960922821576766 | 5.957890041493774 | 2664324.3029045644 |
    2|5.9107146551724075| 5.914387068965516| 3277507.879310345|
   3 | 6.044150877192985 | 6.036955789473684 | 3266939.4280701755 |
    4 | 6.208691417910444 | 6.210719029850749 | 2431237.5970149254 |
    5 | 6.2512025454545475 | 6.252906909090904 | 2611925.7163636363 |
    6 | 6.227297857142855 | 6.216372857142856 | 2798179.3964285715 |
    7 | 6.111186080586078 | 6.1186201465201435 | 2189656.0036630034 |
    8 | 6.28397370242215 | 6.29405778546713 | 2754273.910034602 |
    9 | 6.352289097744363 | 6.345983082706774 | 2706609.6917293235 |
   10 | 6.212461403508779 | 6.203042456140353 | 2141400.1192982458 |
   11 | 6.114790118577075 | 6.1033130434782565 | 2523151.9881422925 |
```

Εικόνα 25: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή ΑΙΝΥ

```
Values for ALE:
 |-- Month: integer (nullable = true)
 |-- avg(Open): double (nullable = true)
|-- avg(Close): double (nullable = true)
 |-- avg(Volume): double (nullable = true)
|Month| avg(Open)| avg(Close)| avg(Volume)|
+----+
1 37.59970539419089 37.633917012448144 223401.15352697094
  2|38.356318965517254| 38.34859051724136| 240881.875|
    3 | 38.04251228070175 | 38.07297192982455 | 253724.5649122807
    4 | 38.59285447761192 | 38.61462686567163 | 240209.06343283583 |
    5 | 39.37950181818183 | 39.3823163636364 | 244737.14909090908 |
    6 | 39.890178571428585 | 39.9186499999999 | 257443.88214285715 |
   7 | 40.26568864468865 | 40.257758241758246 | 209357.9010989011 |
   8 40.1072802768166 40.08710726643595 245987.4429065744
   9 | 39.87034210526317 | 39.86111654135338 | 226992.70676691728 |
  10 | 40.06615789473683 | 40.06423157894736 | 235927.1754385965 |
   11|38.162494071146256| 38.12544268774704| 225893.2648221344|
```

Εικόνα 26: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή ΑLΕ

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 2 για το θέμα 2: Thema_2_Query_2.py

Η μετατροπή των αρχείων όσον αφορά τους τύπους των πεδίων είναι ίδια με το ερώτημα 1.

Για τον υπολογισμό των αποτελεσμάτων δημιουργούμε νέα dataframe τα οποία περιέχουν τις εγγραφές με τιμή Open μεγαλύτερη ή ίση με 35.

Εικόνα 27: Κώδικας που υλοποιεί το ερώτημα

Τέλος εμφανίζουμε τα αποτελέσματα.

```
#Print the schema for each dataframe, show the first 5 entries and print how many days the open price was over 35 dollars
     print("Values for AGN:")
      q_agn.printSchema()
     q_agn.show(5)
     print("Values for AINV:")
     q_ainv.printSchema()
     q_ainv.show(5)
 10
 print("Values for ALE:")
 12
     q_ale.printSchema()
 13 q_ale.show(5)
 14
 15 print("Number of days that AGN stock opened at a price over 35 dollars: ",agn_count,"\n")
 16
     print("Number of days that AINV stock opened at a price over 35 dollars: ",ainv count,"\n")
 17 print("Number of days that ALE stock opened at a price over 35 dollars: ",ale_count,"\n")
 (3) Spark Jobs
 |-- Date: date (nullable = true)
 |-- Open: double (nullable = true)
 |-- High: double (nullable = true)
 |-- Low: double (nullable = true)
 |-- Close: double (nullable = true)
 |-- Volume: integer (nullable = true)
 |-- OpenInt: integer (nullable = true)
+-----
| Date | Open | High | Low | Close | Volume | OpenInt |
2005-08-22|35.183|35.452|34.926|35.383|1391488|
2005-08-23|35.293|35.323|34.529|34.569|1014834|
|2005-09-12| 35.56|35.808|34.827|34.946|1238627|
|2005-09-16|35.085|35.283|34.896|35.243|1010899|
|2005-09-19|35.283|35.333| 34.49|34.619| 434770|
only showing top 5 rows
```

Εικόνα 28: Κώδικας για εμφάνιση αποτελεσμάτων και ενδεικτικά αποτελέσματα για την μετοχή AGN

```
Number of days that AGN stock opened at a price over 35 dollars: 2071

Number of days that AINV stock opened at a price over 35 dollars: 0

Number of days that ALE stock opened at a price over 35 dollars: 1667
```

Εικόνα 29: Τελικά αποτελέσματα ερωτήματος

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 3 για το θέμα 2: Thema 2 Query 3.py

Η μετατροπή των αρχείων όσον αφορά τους τύπους των πεδίων είναι ίδια με το ερώτημα 1.

Για την υλοποίηση του ερωτήματος προσθέτουμε στο dataframe μια στήλη που περιέχει struct των τιμών Open ή Volume (Ανάλογα με το πεδίο που επιθυμούμε να βρούμε) και την ημερομηνία. Έπειτα βρίσκουμε την μέγιστη τιμή από το Open ή το Volume και μαζί την ημέρα που καταγράφθηκαν οι τιμές αυτές.

```
#Query that create structs with Open,Date values for each entry in the original dataframe

#Then finds the maximum struct by Open

#And then returns a dataframe that has the maximum Open value and the Day that it was achieved

df_agn_open = df_agn.withColumn('Open_Date_struct', struct(df_agn.Open, df_agn.Date))

max_df_open = df_agn_open.agg(max('Open_Date_struct').alias('Max_Open'))

q_agn_open = max_df_open.withColumn('Date', max_df_open.Max_Open.Date).withColumn('Open', max_df_open.Max_Open.Open).drop('Max_Open')

df_ainv_open = df_ainv.withColumn('Open_Date_struct', struct(df_ainv.Open, df_ainv.Date))

max_df_open = df_ainv_open.agg(max('Open_Date_struct').alias('Max_Open'))

q_ainv_open = max_df_open.withColumn('Date', max_df_open.Max_Open.Date).withColumn('Open', max_df_open.Max_Open.Open).drop('Max_Open'))

df_ale_open = df_ale.withColumn('Open_Date_struct', struct(df_ale.Open, df_ale.Date))

max_df_open = df_ale_withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open'))

q_ale_open = max_df_open.withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open'))

q_ale_open = max_df_open.withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open))

q_ale_open = max_df_open.withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open))

d_ale_open = max_df_open.withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open))

d_ale_open = max_df_open.withColumn('Open_Date_struct').alias('Max_Open))
```

Εικόνα 30: Κώδικας που βρίσκει τη μέγιστη τιμή για το Open και την ημέρα

Τέλος εμφανίζει τα αποτελέσματα.

```
#Print the schema for each dataframe and show it, where each dataframe contains the maximum value of Open or Volume for each stock

print("Open values for AGN: ")

q_agn_open.printSchema()

print("Volume Values for AGN: ")

q_agn_volume.printSchema()

print("Open values for AINV: ")

q_ainv_open.printSchema()

q_ainv_open.printSchema()

print("Volume Values for AINV: ")

q_ainv_volume.printSchema()

print("Volume values for AINV: ")

q_ainv_volume.printSchema()

q_ainv_volume.printSchema()

q_ainv_volume.printSchema()

q_ale_open.printSchema()

q_ale_open.printSchema()

print("Volume Values for AINV: ")

q_ale_open.printSchema()

q_ale_open.show()

print("Volume Values for AINV: ")

q_ale_open.printSchema()

q_ale_open.show()
```

Εικόνα 31: Κώδικας που εμφανίζει τα αποτελέσματα

```
Open values for AGN:
root
|-- Date: date (nullable = true)
|-- Open: double (nullable = true)
+----+
Date Open
+----+
|2015-07-30|334.08|
Volume Values for AGN:
|-- Date: date (nullable = true)
|-- Volume: integer (nullable = true)
+----+
| Date| Volume|
+----+
|2016-04-05|36807460|
Command took 3.42 seconds -- by johnekonom@gmail.com at 2/1/2024, 6:08:26 μ.μ. on Project
```

Εικόνα 32: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή AGN

```
Open values for AINV:
root
|-- Date: date (nullable = true)
|-- Open: double (nullable = true)
+----+
Date Open
+----+
|2007-02-20|11.474|
+----+
Volume Values for AINV:
|-- Date: date (nullable = true)
|-- Volume: integer (nullable = true)
+----+
   Date | Volume |
+----+
2014-02-28 57522365
+----+
```

Εικόνα 33: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή ΑΙΝΥ

Εικόνα 34: Ενδεικτικά αποτελέσματα για τη μετοχή ΑLΕ

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 4 για το θέμα 2: Thema 2 Query 4.py

Η μετατροπή των αρχείων όσον αφορά τους τύπους των πεδίων είναι ίδια με το ερώτημα 1. Επίσης χρησιμοποιούμε την ίδια λογική με το ερώτημα 3 για την εύρεση της χρονιάς με επιθυμητές τιμές.

Αρχικά προσθέτουμε τη στήλη "Year" που περιέχει τη χρονιά για κάθε τιμή.

```
1 #Create a new column where the values are the years extracted from the Date column
2
3    df_agn = df_agn.withColumn("Year",year("Date"))
4    df_ainv = df_ainv.withColumn("Year",year("Date"))
5    df_ale = df_ale.withColumn("Year",year("Date"))
```

Εικόνα 35: Κώδικας που προσθέτει την στήλη Year

Στη συνέχεια υπολογίζουμε με τα struct Open_Year και Close_Year τις χρονιές με τη μέγιστη τιμή σε Open και την ελάχιστη σε Close και ενώνουμε τα δύο αυτά dataframe σε ένα.

Εικόνα 36: Κώδικας που δημιουργεί το ενιαίο dataframe και υλοποιεί το ερώτημα

Τέλος εμφανίζει τα αποτελέσματα για κάθε μετοχή.

```
#Print the schema for each dataframe and show it, where each dataframe contains the maximum and minimum values for Open and the Year each one was achieved
     print("Max and min Value for AGN: ")
      q_agn.printSchema()
  5 q_agn.show()
  7 print("Max and min Value for AINV: ")
      q_ainv.printSchema()
  9 q_ainv.show()
 11 print("Max and min Value for ALE: ")
 12  q_ale.printSchema()
 ▶ (12) Spark Jobs
Max and min Value for AGN:
 |-- Max Year: integer (nullable = true)
 |-- Max Open: double (nullable = true)
 |-- Min Year: integer (nullable = true)
 |-- Min Close: double (nullable = true)
|Max Year|Max Open|Min Year|Min Close|
+----
    2015 | 334.08 | 2008 | 20.575 |
```

Εικόνα 37: Κώδικας που εμφανίζει τα αποτελέσματα και ενδεικτικά τα αποτελέσματα για τη μετοχή AGN.

Εικόνα 38: Ενδεικτικά αποτελέσματα για την μετοχή ΑΙΝΥ

Εικόνα 39: Ενδεικτικά αποτελέσματα για την μετοχή ΑLΕ

Θέμα 3

Στην αναφορά δεν παραθέτουμε αυτούσιο τον κώδικα. Παρόλα αυτά, μέσω των παρακάτω screenshots φαίνεται ξεκάθαρα ο κώδικας, τα σχόλια που αναφέρουν την λειτουργία του κώδικα καθώς και τα αποτελέσματα του.

Αρχικά να σημειωθεί πως προσαρμόζουμε το αρχείο με τρόπο ώστε να μπορούν να ολοκληρωθούν τα ζητούμενα του θέματος και να γίνουν οι απαραίτητοι υπολογισμοί. Συγκεκριμένα, ορισμένοι χαρακτήρες ':' παίρνουν τιμή 0. Αυτό γίνεται επειδή στην συνέχεια μετατρέπουμε όλες τις τιμές στο αρχείο από strings σε integers ώστε να μπορούν να γίνουν οι απαραίτητοι υπολογισμοί βάσει αυτών των τιμών (πχ. δεν μπορεί να γίνει υπολογισμός μικρότερης τιμής ανάμεσα σε strings). Άλλη μια μορφοποίηση του αρχείου csv που έχει γίνει για διευκόλυνση στην επεξεργασία των δεδομένων είναι η αναστροφή των columns και των rows αντίστοιχα, δηλαδή στο ανανεομένο csv αρχείο οι στήλες αναπαριστούν τις χώρες και οι γραμμές τις χρονολογίες. Αναλυτικά μέρος του πίνακα φαίνεται παρακάτω:

GEO/TIME	Belgium	Bulgaria	Czech Rep	Denmark	Germany	Estonia	Ireland
2006	########	########	########	9,453,026	*********	3,020,367	########
2007	########	########	########	9,327,579	*******	2,915,456	:
2008	########	########	########	8,918,197	*********	2,932,662	:
2009	########	9,460,922	########	8,299,403	*********	2,740,696	:
2010	########	******	########	8,981,992	*********	3,203,721	:
2011	########	*********	########	9,491,137	*******	3,748,865	:
2012	########	########	########	9,608,124	########	3,823,039	########
2013	########	########	########	9,914,273	########	3,909,326	########
2014	########	########	#########	########	**********	3,919,299	########
2015	########	########	########	########	*********	3,770,207	########

Εικόνα 40: <Ενδεικτικό κομμάτι από το αρχικό csv αρχείο >

Σε αυτό το σημείο να σημειωθεί πως παρόλο που δεν φαίνονται όλες οι τιμές σαν αριθμοί αλλά ως '##' (με μια μικρή επεξεργασία του csv αρχείου μπορούμε να δούμε αναλυτικά όλες τις τιμές), όταν εκτυπώνεται το αρχείο στο Databricks οι τιμές έχουν την κανονική μορφή τους.

Για το 1° ερώτημα εξηγούμε αναλυτικά την διαδικασία της επεξεργασίας του αρχείου και της δημιουργίας του τελικού πίνακα που είναι έτοιμος για επεξεργασία, το οποίο γίνεται σε αρκετά blocks κώδικα, όμως για τα υπόλοιπα ερωτήματα αυτή η διαδικασία γίνεται στο 1° block κώδικα.

Σημείωση: Παρακάτω παραθέτουμε ενδεικτικά screenshots από τα αποτελέσματα. Παρόλα αυτά, επειδή οι στήλες είναι αρκετές παραπάνω από τις γραμμές, το περιβάλλον του Databricks δεν εκτυπώνει στοιχισμένους τους πίνακες με αρκετές τιμές.

Σε αυτό το σημείο παραθέτουμε την εικόνα με ολόκληρο το csv:



Εικόνα 41: <Ο τελικός πίνακας με όλα τα δεδομένα από το csv αρχείο >

3.1

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 4 για το θέμα 1: Thema_3_Query_1.txt

Σε αυτό το ερώτημα ζητείται ο μέσος όρος κάθε χώρας για το διάστημα 2007-2014, δηλαδή ο μέσος όρος των τιμών της κάθε στήλης για τις γραμμές με τιμή ίση με 2007-2014.

Πρώτα εισάγουμε όσες βιβλιοθήκες της python είναι απαραίτητες. Έπειτα δημιουργείται ένα dataframe όπου φορτώνουμε τις τιμές του αρχείου csv και εκτυπώνουμε το Schema και τον πίνακα.

```
1 # Databricks notebook source
    #Importing everything required for spark sql
    import pyspark
     from pyspark.sql.functions import *
     from pyspark.sql.functions import when
    from pyspark.sql.functions import col
    from pyspark.sql.types import IntegerType
 8 from pyspark.sql.functions import col, avg, format_number
 9 from pyspark.sql import functions as F
10
    #Making the dataframe from the table that was created from the file
11
12
    df_agn = spark.read.option("header",True).csv("/FileStore/tables/tour_occ_ninat-14.csv")
    #Print the schema for the dataframe and show the results
15 df_agn.printSchema()
16 df_agn.show()
```

Εικόνα 42: <Κώδικας για εισαγωγή βιβλιοθηκών, δημιουργία και εκτύπωση dataframe>

Ένα ενδεικτικό κομμάτι όπου φαίνεται το είδος των τιμών στο dataframe:

```
▼ ■ df_agn: pyspark.sql.dataframe.DataFrame
       GEO/TIME: string
       Belgium: string
       Bulgaria: string
       Czech Republic: string
       Denmark: string
       Germany (until 1990 former territory of the FRG): string
       Estonia: string
       Ireland: string
       Greece: string
       Spain: string
       France: string
       Croatia: string
       Italy: string
       Cyprus: string
       Latvia: string
       Lithuania: string
       Luxembourg: string
       Hungary: string
       Malta: string
       Netherlands: string
       Austria: string
       Poland: string
```

Εικόνα 43: <Το είδος των δεδομένων του αρχικού dataframe>

Παρακάτω φαίνεται ένα κομμάτι του πίνακα με τις τιμές:

Εικόνα 44: <Ενδεικτικό κομμάτι του αρχικού dataframe ως πίνακα με τις τιμές του>

Αυτή η μορφή στο αποτέλεσμα οφείλεται στο ότι τα columns είναι πολλά περισσότερα από τα rows και στο output του databricks ο πίνακας έχει αυτή την 'αποκομμένη'

μορφή. Παρόλα αυτά, περνώντας το αποτέλεσμα στο Notepad έχει την σωστή στοιχισμένη μορφή. Παραθέτω απόσπασμα του πίνακα αφού τα δεδομένα είναι πολλά για να φαίνονται καθαρά σε ένα screenshot:

++														
GEO/TIME Belgium Bulga	aria Czech Republic	Denmark Germany (until 199	0 former territory of the FRG)	Estonia	Ireland	Greece	Spain	France	Croatia	Italy	Cyprus	Latvia Lithuania	Luxembourg	Hungar
+	+		+							+	+-	+		
2006 16,039,090 11,944	694 20,090,348	9,453,026	52,947,373	3,020,367 21,	652,000 43,	055,381 224	,518,083 105	,865,432 32	,858,014 15	56,861,341 13	,310,257 1	,872,393 1,514,197	2,399,913 10	0,045,89
2007 16,271,311 12,006	786 20,610,186	9,327,579	54,485,379	2,915,456	: 48,	081,473 225	,450,241 108	3,567,043 33	,701,925 16	63,465,680 13	,197,004 1	,935,984 1,609,998	2,328,688 10	0,170,80
2008 16,360,702 11,791	454 19,987,022	8,918,197	56,239,679	2,932,662	: 47,	973,949 223	3,756,216 106	,993,811 33	,902,735 16	51,797,434 13	,208,954 2	,115,618 1,626,829	2,249,545 10	0,009,53
2009 15,451,017 9,460	922 17,746,893	8,299,403	54,096,574	2,740,696	: 57,	413,304 200	,551,728 98	3,705,212 33	,357,844 19	59,493,866 11	,666,663 1	,699,562 1,395,899	2,075,831 9	9,220,14
2010 16,169,676 10,547	112 18,365,947	8,981,992	59,658,760	3,203,721	: 59,	184,397 213	3,349,649 120	3,390,105 33	,234,882 16	55,202,498 12	,448,158 1	,912,336 1,571,325	1,717,130 9	9,358,37
2011 16,723,867 12,426	723 19,424,839	9,491,137	63,081,467	3,748,865	: 65,	514,230 239	,369,167 123	3,227,704 35	,389,002 17	76,474,062 13	,112,596 2	,257,021 1,883,003	2,057,883 9	9,920,33
2012 16,432,646 13,451	440 21,793,985	9,608,124	68,161,503	3,823,039 11,	839,245 61,	054,383 243	3,389,006 125	,038,453 57	,079,967 18	80,594,988 13	,488,127 2	,429,093 2,680,048	2,298,068 11	1,392,18
2013 16,511,721 14,370	426 22,144,896	9,914,273	71,191,942	3,909,326 10,	871,806 68,	992,640 252	2,447,766 132	2,251,136 59	,378,896 18	84,793,382 13	,152,589 2	,639,434 2,906,201	2,313,124 11	1,982,88
2014 17,068,872 14,077	798 22,110,112	10,608,119	74,805,253	3,919,299 11,	276,424 74,	675,156 259	,635,794 130	9,908,700 61	,072,661 18	36,792,507 12	,884,399 2	,875,934 3,033,826	2,513,585 1	.2,351,33
2015 18,852,087 13,352	281 23,286,515	11,171,416	78,827,773	3,770,207 13,	462,348 78,	254,524 269	,418,103 130	,464,997 65	,683,010 19	92,607,930 12	,550,320 2	,873,885 3,010,727	2,655,733 13	2,962,39
+														

Εικόνα 45: <Ενδεικτικό κομμάτι του αρχικού dataframe ως πίνακα με στοιχισμένες τιμές>

Για όλες τις στήλες που αναφέρονται(στήλες στο csv αρχείο), αντικαθιστούμε τους χαρακτήρες ':' με 0 και παραθέτουμε κομμάτι του ανανεωμένου πίνακα:

```
1 #Specify the columns and replace ':' with '0' in the specified columns
  2 #This conversion will be needed after to compare the values so that the minimum and maximum value will be found
  3 columns = ['Belgium', 'Bulgaria', 'Czech Republic', 'Denmark', 'Germany (until 1990 former territory of the FRG)',
                 'Estonia','Ireland','Greece','Spain','France','Croatia','Italy','Cyprus','Latvia','Lithuania',
  4
                'Luxembourg','Hungary','Malta','Netherlands','Austria','Poland','Portugal','Romania','Slovenia',
  5
  6
                 'Slovakia', 'Finland', 'Sweden', 'United Kingdom', 'Iceland', 'Liechtenstein', 'Norway', 'Switzerland',
                 'Montenegro', 'Former Yugoslav Republic of Macedonia, the', 'Serbia', 'Turkey']
  8 for column in columns:
        df_agn= df_agn.withColumn(column, when(df_agn[column] == ":","0") .otherwise(df_agn[column]))
  9
 10
 11 # Show the modified DataFrame
 12 df agn.show()
```

Εικόνα 46: <Κώδικας για ορισμό των στηλών που θα επεξεργαστούμε, αντικαθιστώντας τους χαρακτήρες ':' με '0''>

Εικόνα 47: <Εκτύπωση αποτελέσματος για το αποτέλεσμα της Εικόνας 5>

Αφαιρούμε όπου υπάρχει ',' στην αναπαράσταση μεγάλων αριθμών μετατρέποντας τον πίνακα σε πίνακα ακεραίων και παραθέτουμε την δομή που δείχνει πως τα στοιχεία είναι ακέραιοι με κομμάτι του ανανεωμένου πίνακα:

```
# Remove commas and convert to integers so that the comparison can take place after
for column in columns:

df_agn = df_agn.withColumn(column, regexp_replace(col(column), ",", "").cast(IntegerType()))

# Show the final clean dataFrame with integer columns
df_agn.show()
```

Εικόνα 48: <Κώδικας για αφαίρεση του ',' και μετατροπή των τιμών σε ακέραιους>

```
GEO/TIME: string
Belgium: integer
Bulgaria: integer
Czech Republic: integer
Denmark: integer
Germany (until 1990 former territory of the FRG): integer
Estonia: integer
Ireland: integer
Greece: integer
Spain: integer
France: integer
Croatia: integer
Italy: integer
Cyprus: integer
Latvia: integer
Lithuania: integer
Luxembourg: integer
Hungary: integer
Malta: integer
Netherlands: integer
Austria: integer
Poland: integer
```

Εικόνα 49: <Ο τύπος των δεδομένων ως ακέραιοι>

```
+----+---
----+
|GEO/TIME| Belgium|Bulgaria|Czecl
stria| Poland|Portugal|Romania|
+----
----+------
    2006 | 16039090 | 11944694 |
17089 | 10555119 | 26842277 | 3242105 |
    2007 | 16271311 | 12006786 |
18637 | 10918100 | 28669799 | 3586439 |
    2008 | 16360702 | 11791454 |
30956 | 10173237 | 28126716 | 3359244 |
    2009 | 15451017 | 9460922 |
24605 | 9609447 | 25024678 | 2667666 |
    2010 | 16169676 | 10547112 |
85976 | 10064628 | 25386084 | 2766581 |
    2011 | 16723867 | 12426723 |
47325 | 10620264 | 27860103 | 3066882 |
    2012 | 16432646 | 13451440 |
58431 | 11876599 | 29033970 | 3291504 |
2013 | 16511721 | 14370426 |
```

Εικόνα 50: <Ενδεικτικό κομμάτι του πίνακα με τις επεξεργασμένες 'καθαρές' τιμές>

Επειδή για το 1° ερώτημα μας ενδιαφέρουν μόνο οι τιμές για τα έτη 2007-2014, αφαιρούμε τα columns 2006 και 2015:

```
# Remove the 2004 and 2015 so that after that the average of 2005-2014 is calculated
df_clean = df_agn.filter((F.col("GEO/TIME") != "2006") & (F.col("GEO/TIME") != "2015"))
df_clean.show()
```

Εικόνα 51: <Κώδικας για το φιλτράρισμα/περιορισμό ορισμένων στηλών>

Για τον πίνακα που έχουμε δημιουργήσει, υπολογίζουμε την μέση τιμή των columns, δηλαδή τις τιμές στις στήλες που αναπαριστούν τον αριθμό των διανυκτερέυσεων για κάθε χώρα στο διάστημα από 2006-2015(rows) και παραθέτουμε το αποτέλεσμα:

```
#Calculate the average for the all the countries
avrg = df_clean.agg({col_name: 'avg' for col_name in columns})

#Set the average result at double presicion
avrg_columns = [format_number(col(country), 2).alias(country) for country in avrg.columns]

#Select the average values and print it
avrg = avrg.select(avrg_columns)
avrg.show(truncate=False) #if truncate=True not all of the avg for all the countries will be printed
```

Εικόνα 52 : <Κώδικας για υπολογισμό της μέσης τιμής του πίνακα με ακρίβεια 2 δεκαδικών ψηφίων και εκτύπωση του αποτελέσματος>

Ενδεικτικό μέρος του πίνακα με τα αποτελέσματα:

```
| avg(Poland) | avg(Liechtenstein) | avg(Germany (until 1990 former territory of the FRG)) | avg(Croatia) | avg(Luxembourg) | lovakia) | avg(United Kingdom) | avg(Czech Republic) | avg(Finland) | avg(Lithuania) | avg(Sweden) | avg(Austria) | avg(Latvia) | avg(Latvia)
```

Εικόνα 53: <Εκτύπωση του αποτελέσματος του πίνακα με τον μέσο όρο>

Ο πίνακας με τα τελικά αποτελέσματα:

```
Totals Transmissioner in trave were not religious frameworkness from the contraction of t
```

Εικόνα 54: <Ο τελικός πίνακας με τον μέσο όρο διανυκτερέυσεων για όλες τις χώρες στο διάστημα 2007-2014

Σε αυτό το ερώτημα ζητείται πόσες και ποιες χρονιές ο αριθμός των διανυκτερεύσεων της Ελλάδας ήταν μεγαλύτερος από 5 άλλες ευρωπαϊκές χώρες. Δηλαδή να επιλέξουμε τον τίτλο της κάθε γραμμής για την οποία η τιμή της είναι μικρότερη από αυτή της Ελλάδας και να τις αθροίσουμε.

Ο κώδικας για την επεξεργασία του αρχείου με τις απαραίτητες βιβλιοθήκες:

```
1 # Databricks notebook source
 2 #Importing everything required for spark sql
3 import pyspark
4 from pyspark.sql.functions import *
5 from pyspark.sql.functions import when
 6 from pyspark.sql.functions import col
7 from pyspark.sql.types import IntegerType
8 from pyspark.sql.functions import col, avg, format_number
9 from pyspark.sql import functions as F
10
11 #Making the dataframes from the tables that were created from each file
12 df_agn = spark.read.option("header",True).csv("/FileStore/tables/tour_occ_ninat-14.csv")
13
14 #Print the schema for each dataframe and show the results
15 df_agn.printSchema()
16
17 #Specify the columns and replace ':' with '0' in the specified columns
18 #This conversion will be needed after to compare the values so that the minimum and maximum value will be found
19 columns = ['Belgium', 'Bulgaria', 'Czech Republic', 'Denmark', 'Germany (until 1990 former territory of the FRG)',
                'Estonia', 'Ireland', 'Greece', 'Spain', 'France', 'Croatia', 'Italy', 'Cyprus', 'Latvia', 'Lithuania',
20
                'Luxembourg', 'Hungary', 'Malta', 'Netherlands', 'Austria', 'Poland', 'Portugal', 'Romania', 'Slovenia',
21
                'Slovakia','Finland','Sweden','United Kingdom','Iceland','Liechtenstein','Norway','Switzerland',
22
23
              'Montenegro', 'Former Yugoslav Republic of Macedonia, the', 'Serbia', 'Turkey']
24 for column in columns:
     df_agn= df_agn.withColumn(column, when(df_agn[column] == ":","0") .otherwise(df_agn[column]))
25
27 # Remove commas and convert to integers
    for column in columns:
     df_agn = df_agn.withColumn(column, regexp_replace(col(column), ",", "").cast(IntegerType()))
30
    # Show the final clean dataframe
31 df_agn.show()
```

Εικόνα 55: <Κώδικας με τις απαραίτητες βιβλιοθήκες, τις στήλες και το τελικό dataframe που θα χρησιμοποιηθεί στο ερώτημα>

Δημιουργούμε μια λίστα με 5 τυχαίες χώρες ώστε να βρεθεί για πόσες και ποιες ακριβώς χρονιές (γραμμές/rows) οι τιμές ήταν μικρότερες από αυτές της Ελλάδας σε κάθε χρονιά. Στην συγκεκριμένη περίπτωση, η επιλογή δεν είναι τυχαία ώστε να εμφανίσει χώρες με μικρότερες και μεγαλύτερες τιμές. Ύστερα, απομονώνουμε την στήλη για την Ελλάδα και κάνουμε σύγκριση με κάθε τιμή σε κάθε στήλη. Στην περίπτωση που η τιμή της χώρας που συγκρίνουμε είναι μεγαλύτερη από της Ελλάδας,

τότε θα εμφανίζεται στον πίνακα που δημιουργούμε ως 'Lower', αλλιώς ως 'Higher'. Σε αυτό το σημείο να σημειωθεί πως παρόλο που συγκρίνουμε πρώτα τις υπόλοιπες στήλες και μετά την στήλη της Ελλάδας, η τιμή 'Higher' σημαίνει πως η Ελλάδα έχει υψηλότερη τιμή από την εκάστοτε χώρα, παρόλο που στην στήλη της χώρας αναφέρεται ως 'Higher'. Με την ίδια λογική λειτουργεί και η τιμή 'Lower'.

Στην συνέχεια, μετράμε από αυτό τον πίνακα τις φορές που κάθε χώρα έχει ψηλότερες ή χαμηλότερες τιμές από την Ελλάδα μέσω ενός μετρητή που αυξάνεται κάθε φορά που υπάρχει η τιμή 'Higher' σε κάθε στήλη του πίνακα:

```
1
     # List of 5 random countries for comparison with Greece
   column_of_choice = ['Belgium', 'Austria', 'Czech Republic', 'Turkey', 'Germany (until 1990
     former territory of the FRG)'l
 3
4
     # Select the columns for comparison
     comparison_df = df_agn.select(['GEO/TIME', 'Greece'] + column_of_choice)
5
 6
     # Do the comparison, when the value in the table is Higher, it means that Greece's value is
     higher than the country's
     # If the value in the table is Lower, it means that Greece's value is lower than the country's
8
    #By value i mean number of overnight stays
     comparison_df_higher_lower = comparison_df.select( col('GEO/TIME'),*[when(col(country) > col
10
     ('Greece'), 'Lower').otherwise('Higher').alias(f'{country}') for country in column_of_choice])
11
12
     # Show the table with the comparison
13
     comparison_df_higher_lower.show(truncate=False)
14
     # Calculate the number of times Greece had more overnight stays than each of the 5 random
     countries
     num_times_higher_list = []
16
17
     for country in column of choice:
         num_times_higher = comparison_df_higher_lower.agg(sum(when(col(country) == 'Higher', 1).
         otherwise(0)).alias(f'NumTimesLower_{country}')).first()[f'NumTimesLower_{country}']
         num times higher list.append(num times higher)
19
20
21
     # Add a row for the total count
     total_counts = ["Total"] + num_times_higher_list
22
23
     # Print the table for the total count
     total_counts_df = spark.createDataFrame([total_counts], schema=['FinalTotal'] +
25
     [f'TimesHigherThan_{country}' for country in column_of_choice])
    total counts df.show(truncate=False)
```

Εικόνα 56: < Κώδικας τον ορισμό 5 στηλών προς σύγκριση με την Ελλάδα, δημιουργία λίστας με τα αποτελέσματα της σύγκρισης και υπολογισμός του αθροίσματος των τιμών όταν η Ελλάδα έχει μεγαλύτερες τιμές>

Παραθέτω τον πίνακα με τις τιμές 'Higher', 'Lower':

Εικόνα 57: <Ο πίνακας με τις τιμές σύγκρισης των 5 χωρών με την Ελλάδα>

Παραθέτω τον πίνακα με το άθροισμα των τιμών όταν η Ελλάδα είχε μεγαλύτερες τιμές από την κάθε χώρα:

FinalTotal TimesHigherThan_Belgium TimesHigherThan_Austria TimesHigherThan_Czech Republic TimesHigherThan_Turkey TimesHigherThan_Germany (until 1990		4				
Total 10 0 10 7 2	FinalTotal	 TimesHigherThan_Belg	ium TimesHigherThan_Aust	ria TimesHigherThan_Czech Repub	lic TimesHigherThan_Turke	y TimesHigherThan_Germany (until 1990
	Total	10	0	10	7	2

Εικόνα 58: <Ο πίνακας με το άθροισμα των τιμών όταν η Ελλάδα είχε μεγαλύτερες τιμές από την κάθε χώρα >

Τέλος, αφού στο ερώτημα ζητείται όχι μόνο ποιες αλλά και πόσες χρονιές, μετατρέπουμε τον παραπάνω πίνακα 'FinalTotal' σε λίστα ώστε να προσθέσουμε τις τιμές του. Για να γίνει αυτό, πρώτα μετατρέπουμε τις τιμές σε ακεραίους και ύστερα τις προσθέτουμε. Το αποτέλεσμα:

```
# Extract the values from the DataFrame and convert to a list
    total_values = total_counts_df.head(1)[0].asDict().values()
2
3
     # Convert the values to integers (excluding the first string value)
    int_values = [int(value) if isinstance(value, int) else 0 for value in total_values]
5
6
7
     # Initialize the sum
8
    total_sum = 0
9
    #The final result must be a number (not a table), so the values of the FinalTotal table from
     above will be added to make a sum as below
    # Iterate over the columns, excluding the first string value
11
12
    for i, col_name in enumerate(total_counts_df.columns):
13
        if i == 0:
             continue # Skip the first string value
14
       # Add the value to the sum
15
       total sum += int values[i]
17
       # Print the value
18
      print(f"{col_name}: {int_values[i]}")
    # Print the total sum of years that the number of overnight stays was higher than the 5 random
20
     European countries
     print("Sum of overnight stays:", total_sum)
21
```

Εικόνα 59: <Κώδικας που μετατρέπει τον πίνακα με τις αθροίσεις σε λίστα, προσθέτει τις τιμές της λίστας και υπολογίζει το τελικό ολικό άθροισμα >

```
TimesHigherThan_Belgium: 10
TimesHigherThan_Austria: 0
TimesHigherThan_Czech Republic: 10
TimesHigherThan_Turkey: 7
TimesHigherThan_Germany (until 1990 former territory of the FRG): 2
Sum of overnight stays: 29
```

Εικόνα 60: <Το αποτέλεσμα με τα αθροίσματα και το τελικό ολικό άθροισμα >

Άρα, συνολικά 29 χρονιές η Ελλάδα είχε περισσότερες διανυκτερεύσεις ανάμεσα σε 5 τυχαίες Ευρωπαϊκές χώρες στο διάστημα 2006-2015.

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 4 για το θέμα 1: Thema_3_Query_3.txt

Σε αυτό το ερώτημα μας ζητούνται οι χώρες με τον μεγαλύτερο αριθμό διανυκτερεύσεων, δηλαδή ο τίτλος της στήλης που περιέχει τις μεγαλύτερες τιμές για κάθε γραμμή.

Ο κώδικας για την επεξεργασία του αρχείου με τις απαραίτητες βιβλιοθήκες:

```
1 # Databricks notebook source
2 #Importing everything required for spark sql
    import pyspark
    from pyspark.sql.functions import *
5 from pyspark.sql.functions import when
6 from pyspark.sql.functions import col
    from pyspark.sql.types import IntegerType
    from pyspark.sql.functions import col, avg, format_number
9 from pyspark.sql import functions as F
10
11 #Making the dataframes from the tables that were created from each file
12
    df_agn = spark.read.option("header",True).csv("/FileStore/tables/tour_occ_ninat-14.csv")
13
14 #Print the schema for each dataframe and show the results
15     df agn.printSchema()
16
17 #Specify the columns and replace ':' with '0' in the specified columns
18 #This conversion will be needed after to compare the values so that the minimum and maximum value will be found
19 columns = ['Belgium', 'Bulgaria', 'Czech Republic', 'Denmark', 'Germany (until 1990 former territory of the FRG)',
                'Estonia','Ireland','Greece','Spain','France','Croatia','Italy','Cyprus','Latvia','Lithuania',
               'Luxembourg','Hungary','Malta','Netherlands','Austria','Poland','Portugal','Romania','Slovenia',
21
22
               'Slovakia','Finland','Sweden','United Kingdom','Iceland','Liechtenstein','Norway','Switzerland',
23
               'Montenegro','Former Yugoslav Republic of Macedonia, the','Serbia','Turkey']
24
25
      df_agn= df_agn.withColumn(column, when(df_agn[column] == ":","0") .otherwise(df_agn[column]))
27 # Remove commas and convert to integers
     for column in columns:
      df_agn = df_agn.withColumn(column, regexp_replace(col(column), ",", "").cast(IntegerType()))
30 # Show the final clean dataframe
```

Εικόνα 61: <Κώδικας με τις απαραίτητες βιβλιοθήκες, τις στήλες και το τελικό dataframe που θα χρησιμοποιηθεί στο ερώτημα>

Σε αυτήν την περίπτωση καλούμαστε να υπολογίσουμε την κάθε μέγιστη τιμή από κάθε στήλη του πίνακα. Δημιουργούμε μια νεα στήλη που περιέχει την μέγιστη τιμή από κάθε στήλη του πίνακα και ύστερα ελέγχουμε μέσω των conditions πως έχουν επιλεχθεί οι μέγιστες τιμές. Δημιουργούμε έναν πίνακα που περιέχει το κάθε έτος, τον τίτλο της κάθε στήλης στην οποία βρέθηκε η μέγιστη τιμή (δηλαδή το όνομα της χώρας) και την μέγιστη τιμή:

```
1 # Define a new column that contains the title of the column with the max value of overnight stays
    max_column_expr = greatest(*[col(column) for column in columns[1:]])
 4 # Use a loop to create conditions for each column that checks that the value of the column has the max value
 5 conditions = [col(column) == max column expr for column in columns[1:]]
 7 # Use the when and otherwise functions to assign the title of the max column
 8 #The final result will be a table with each year(GEO/TIME), each year's max number of overnight stays(MaxValue),
 9
    #and the European country with the max number of overnight stays(MaxColumnTitle)
    df_result = df_agn.withColumn("MaxColumnTitle", col("GEO/TIME"))
10
11
     for condition, column in zip(conditions, columns[1:]):
       df_result = df_result.withColumn("MaxColumnTitle", when(condition, column).otherwise(col("MaxColumnTitle")))
13
14 # Select the 'GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', and the column with the maximum value
    max_values_df = df_result.select('GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', greatest(*[col(country) for country in columns[1:]]).alias('MaxValue'))
16
17 # Show the DataFrame with 'GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', and the corresponding column with the maximum value
18 max values df.show(truncate=False)
```

Εικόνα 62: <Κώδικας που δημιουργεί νέα στήλη με την μέγιστη τιμή της κάθε στήλης και την δημιουργία ενός πίνακα με το κάθε έτος, την μέγιστη τιμή και μια στήλη με τον τίτλο της στήλης με την μέγιστη τιμή

+	+	++
GEO/TIME	MaxColumnTitle	MaxValue
+	+	++
2006	Spain	224518083
2007	Spain	225450241
2008	Spain	223756216
2009	Spain	200551728
2010	Spain	213349649
2011	Spain	239369167
2012	Spain	243389006
2013	Spain	252447766
2014	Spain	259635794
2015	Spain	269418103
+	+	++

Εικόνα 63: <Ο πίνακας με το άθροισμα των τιμών όταν η Ελλάδα είχε μεγαλύτερες τιμές από την κάθε χώρα >

Επειδή για το συγκεκριμένο dataset είναι προφανής η πρώτη θέση της Ισπανίας συγκεκριμένα, αλλάζω την λίστα με τις στήλες(δηλαδή χώρες) για τις οποίες θα βρεθεί η μέγιστη τιμή. Συγκεκριμένα αφαιρώ την Ισπανία, την Γαλλία και την Ιταλία:

```
1 #Changing the Countries list so that it is calculated for other countries than Spain, France
     and Italy, that had the second max number of overnight stays
     new_columns = ['Belgium','Bulgaria','Czech Republic','Denmark','Germany (until 1990 former
     territory of the FRG)', 'Estonia', 'Ireland', 'Greece', 'Croatia', 'Cyprus', 'Latvia', 'Lithuania',
      'Luxembourg', 'Hungary', 'Malta', 'Netherlands', 'Austria', 'Poland', 'Portugal', 'Romania',
      'Slovenia', 'Slovakia', 'Finland', 'Sweden', 'United Kingdom', 'Iceland', 'Liechtenstein', 'Norway',
     'Switzerland', 'Montenegro', 'Former Yugoslav Republic of Macedonia, the', 'Serbia', 'Turkey']
     # Define a new column that contains the title of the column with the max value of overnight
     stays
 4
     max_column_expr = greatest(*[col(column) for column in new_columns[1:]])
 5
 6
     # Use a loop to create conditions for each column that checks that the value of the column has
     the max value
7
     conditions = [col(column) == max_column_expr for column in new_columns[1:]]
9
     # Use the when and otherwise functions to assign the title of the max column
10
     #The final result will be a table with each year(GEO/TIME), each year's max number of
     overnight stays(MaxValue),
     #and the European country with the max number of overnight stays(MaxColumnTitle)
11
12
     df result = df agn.withColumn("MaxColumnTitle", col("GEO/TIME"))
13
      for condition, column in zip(conditions, new_columns[1:]):
          \label{eq:df_result} {\tt df\_result.withColumn("MaxColumnTitle", when (condition, column).otherwise (column to the condition).} \\
14
          ("MaxColumnTitle")))
15
     # Select the 'GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', and the column with the maximum value
16
     max_values_df = df_result.select('GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', greatest(*[col(country) for
17
     country in new_columns[1:]]).alias('MaxValue'))
18
19
     # Show the DataFrame with 'GEO/TIME', 'MaxColumnTitle', and the corresponding column with the
     maximum value
20 max values df.show(truncate=False)
```

Εικόνα 64: <Αφαίρεση ορισμένων στηλών και και υλοποίηση του ίδιου task με τον κώδικα της Εικόνας 2

```
+----+
|GEO/TIME|MaxColumnTitle|MaxValue |
+----+
      |United Kingdom|90740612 |
2006
     |United Kingdom|84690331 |
2007
      |United Kingdom | 80393221 |
2008
     |United Kingdom|79920519 |
2009
      |United Kingdom|84610527 |
2010
2011
      United Kingdom 87993917
     |United Kingdom|105455528|
2012
2013
      Turkey
                 89594261
2014
      Turkey
                 97581075
                  96400316
2015
      Turkey
+----+
```

Εικόνα 65: <Ο πίνακας με την ανανεωμένη λίστα από στήλες με το άθροισμα των τιμών όταν η Ελλάδα είχε μεγαλύτερες τιμές από την κάθε χώρα >

Αρχείο που περιέχει το κώδικα του ερωτήματος 4 για το θέμα 1: Thema 3 Query 4.py

Σε αυτό το ερώτημα μας ζητείται η χρονιά με τον μικρότερο αριθμό διανυκτερεύσεων για κάθε χώρα, δηλαδή ο τίτλος της γραμμής με την μικρότερη τιμή για κάθε στήλη.

Ο κώδικας για την επεξεργασία του αρχείου:

```
# Databricks notebook source
    #Importing everything required for spark sql
4
    import pyspark
    from pyspark.sql.functions import *
5
    from pyspark.sql.types import IntegerType
    from pyspark.sql.functions import col, avg, format_number,min, when, least
9
     #Making the dataframes from the tables that were created from each file
10
     df_agn = spark.read.option("header",True).csv("/FileStore/tables/tour_occ_ninat-14.csv")
11
12
13
     #Print the schema for each dataframe and show the results
14
     df agn.printSchema()
15
    # Replace ':' with '0' in the specified columns
16
     columns = ['Belgium', 'Bulgaria', 'Czech Republic', 'Denmark', 'Germany (until 1990 former territory of the FRG)',
17
                'Estonia', 'Ireland', 'Greece', 'Spain', 'France', 'Croatia', 'Italy', 'Cyprus', 'Latvia', 'Lithuania',
18
19
                'Luxembourg','Hungary','Malta','Netherlands','Austria','Poland','Portugal','Romania','Slovenia',
20
                'Slovakia','Finland','Sweden','United Kingdom','Iceland','Liechtenstein','Norway','Switzerland',
21
                'Montenegro', 'Former Yugoslav Republic of Macedonia, the', 'Serbia', 'Turkey']
22
     for column in columns:
       df_agn= df_agn.withColumn(column, when(df_agn[column] == ":","0") .otherwise(df_agn[column]))
23
24
25
     # Remove commas and convert to integers
26
     for column in columns:
       df_agn = df_agn.withColumn(column, regexp_replace(col(column), ",", "").cast(IntegerType()))
27
    # Show the final clean dataframe
29
    df_agn.show()
30
```

Εικόνα 66: <Κώδικας με τις απαραίτητες βιβλιοθήκες, τις στήλες και το τελικό dataframe που θα χρησιμοποιηθεί στο ερώτημα>

Το dataframe που έχει διαμορφωθεί έχει ορισμένες τιμές ίσες με 0, αφού θεωρούμε βάσει του αρχείου πως δεν έχουν γίνει μετρήσεις εκείνη την χρονική περίοδο. Για αυτόν τον λόγο, επειδή δεν είναι αντικειμενική η θεώρηση εκείνης της περιόδου ως περίοδο με την ελάχιστη επισκεψιμότητα, στο πρώτο βήμα επιλέγουμε τις τιμές από κάθε στήλη που δεν περιέχουν τιμή 0. Έτσι, υπολογίζουμε την ελάχιστη τιμή για κάθε

στήλη, δηλαδή για κάθε χώρα και ελέγχουμε εάν κάποια χώρα/στήλη δεν είχε καμία τιμή, ώστε να την αποκλείσουμε σε αυτή την περίπτωση (συγκεκριμένα στο αρχείο υπάρχει μια χώρα που όλες οι τιμές της ήταν ίση με 0). Τέλος εκτυπώνεται η στήλη και ο τίτλος της κάθε στήλης από τον πίνακα με τις ελάχιστες τιμές ανά χώρα:

```
1 # Define a new column that contains the title of the column with the min value
    #We exclude zero as a value because some of the values are converted from NULL to zero, so this is not representative
3 min column expr = least(*[when(col(column) != 0, col(column)) for column in columns[1:]])
 5 #Calculate the overall min value of each column(Country) and store it in a dictionary (MinColumnTitle)
 6 overall_min_values = df_agn.select([min(when(col(column) != 0, col(column))).alias(column) for column in columns[1:]])
7 min_column_titles = {}
9
    # Iterate through each column to find each MinColumnTitle
10
     for column in columns[1:]:
11
        min_value = overall_min_values.select(column).first()[0]
12
13
       # Check if min value is not None before accessing each value
       if min value is not None:
14
15
            min column title = df agn.filter((col(column) == min value) & (col(column) != 0)).select("GEO/TIME").first()
16
17
           # Check if the result is not None before accessing the element
            #We do it for the case that there are no values for a specific country(eg Switzerland)
18
19
            if min column title is not None:
           min_column_titles[column] = min_column_title[0]
20
21
22 #Print the dictionary with column names and their corresponding MinColumnTitle
23 print("MinColumnTitles:")
    for column, title in min_column_titles.items():
25     print(f"{column}: {title}")
```

Εικόνα 67: <Κώδικας που υπολογίζει τις ελάχιστες τιμές των στηλών του πίνακα και επιλέγει τον τίτλο της κάθε γραμμής στην οποία βρίσκεται η ελάχιστη τιμή>

Ενδεικτικό κομμάτι από το αποτέλεσμα:

```
MinColumnTitles:
Bulgaria: 2009
Czech Republic: 2009
Denmark: 2009
Germany (until 1990 former territory of the FRG): 2006
Estonia: 2009
Ireland: 2013
Greece: 2006
Spain: 2009
France: 2009
Croatia: 2006
Italy: 2006
Cyprus: 2009
Latvia: 2009
Lithuania: 2009
Luxembourg: 2010
Hungary: 2009
Malta: 2009
Netherlands: 2009
```

Εικόνα 68: < Ορισμένες χώρες με την χρονολογία με την μικρότερη τιμή >

Για να σιγουρευτούμε πως όντως υπολογίζει σωστά τις τιμές παρακάτω παραθέτω έναν πίνακα με τις τιμές κάθε χώρας την εκάστοτε χρονιά, η οποία χρονιά φαίνεται στον δεύτερο πίνακα που παραθέτω παρακάτω:

```
# Define a new column that contains the title of the column with the min value
min_values_expr = [min(when(col(column) != 0, col(column))).alias(column) for column in columns[1:]]

# Select the minimum value for each column
min_values = df_agn.select(min_values_expr)

# Display the DataFrame with the minimum values
print("MinValues:")
min_values.show(truncate=False)
```

Εικόνα 69: Κώδικας που εμφανίζει τις ελάχιστες τιμές σε πίνακα >

Εικόνα 70: <Το αποτέλεσμα με τον πίνακα με τις ελάχιστες τιμές κάθε στήλης >

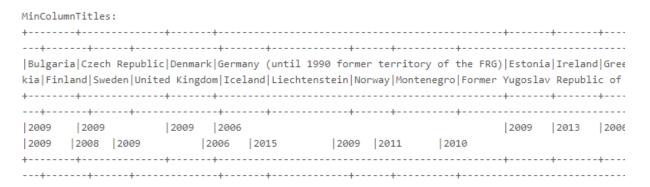
Από το παραπάνω αποτέλεσμα μπορούμε να απαντήσουμε στο ερώτημα. Παρόλα αυτά, μετατρέπουμε το παραπάνω dictionary σε έναν πίνακα (απλά αλλάζουμε την δομή):

```
from pyspark.sql import Row

# Convert MinColumnTitles dictionary into a dataframe that is created with a single row
min_titles_row = Row(**min_column_titles)
min_titles_df = spark.createDataFrame([min_titles_row])

# Display the DataFrame with MinColumnTitles
print("MinColumnTitles:")
min_titles_df.show(truncate=False)
```

Εικόνα 71: <Κώδικας που δημιουγεί πίνακα με τον τίτλο της γραμμής (χρονολογίες) οι οποίες αντιστοιχούν στις ελάχιστες τιμές της κάθε στήλης του αρχικού πίνακα >



Εικόνα 72: <Ο τελικός πίνακας με τον τίτλο της γραμμής (χρονολογίες) οι οποίες αντιστοιχούν στις ελάχιστες τιμές της κάθε στήλης του αρχικού πίνακα >

Ο πίνακας με τις τελικές τιμές:



Εικόνα 73: <Ο τελικός πίνακας με τις χρονιές με τον μικρότερο αριθμό διανυκτερεύσεων για κάθε χώρα >