





# PROJECT ORACLE UAS

DTS-TSA March 2023 [Oracle Cloud Infrastructure]

Judul Penelitian: "Analisis Statistik dan Prediksi Pertumbuhan Populasi Negara dengan Metode Regresi Linear"





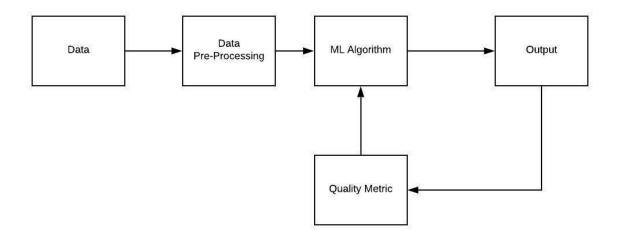
# Anggota:

# ❖ ALDOWAD ALLES SANDRO HAMONANGAN SIMANJUNTAK

Talent Scouting Academy from Universitas Prima Indonesia



# Flowchart Algoritma Linear Regresion



Langkah-langkah dalam regresi linear adalah sebagai berikut:

Persiapkan Data: Kumpulkan dan persiapkan dataset yang akan digunakan. Pastikan data sudah terstruktur dengan baik, bersih dari missing values, dan siap untuk dianalisis.

Tentukan Variabel: Identifikasi variabel independen (variabel penjelas) dan variabel dependen (variabel yang ingin diprediksi). Pastikan variabel tersebut memiliki hubungan linier yang dapat dijelaskan melalui regresi linear.

Pisahkan Data: Bagi dataset menjadi data pelatihan (training data) dan data uji (testing data). Data pelatihan digunakan untuk membangun model regresi linear, sedangkan data uji digunakan untuk menguji kinerja model yang telah dibangun.

Bangun Model: Gunakan fungsi atau library yang tersedia (seperti scikit-learn dalam Python) untuk membangun model regresi linear. Cocokkan model dengan data pelatihan menggunakan metode yang sesuai, seperti Metode OLS (Ordinary Least Squares) atau Metode Gradient Descent.

Evaluasi Model: Evaluasi kualitas model regresi linear yang telah dibangun dengan menggunakan metrik evaluasi yang relevan, seperti R-Squared (koefisien determinasi), Mean Squared Error (MSE), atau Mean Absolute Error (MAE). Nilainilai ini membantu mengevaluasi sejauh mana model cocok dengan data dan seberapa baik model dapat memprediksi.

Prediksi: Gunakan model yang telah dibangun untuk melakukan prediksi pada data uji atau data baru yang belum dilihat sebelumnya. Dapatkan nilai prediksi untuk variabel dependen berdasarkan nilai variabel independen yang diberikan.

Interpretasi Hasil: Interpretasikan hasil regresi linear, termasuk nilai koefisien regresi dan intercept. Analisis koefisien regresi membantu memahami sejauh mana setiap variabel independen mempengaruhi variabel dependen.

Kesimpulan dan Penyajian Hasil: Jelaskan temuan dan kesimpulan berdasarkan analisis regresi linear. Presentasikan hasil secara jelas dan sederhana, dan berikan rekomendasi atau implikasi berdasarkan hasil prediksi dan interpretasi model.





### Kelebihan Oracle Machine Learning (OML):

Integrasi dengan Oracle Database: OML terintegrasi secara langsung dengan Oracle Database, memungkinkan analisis dan pemrosesan data langsung di dalam database tanpa perlu mentransfer data ke lingkungan lain. Ini mengurangi overhead dan meningkatkan efisiensi dalam penggunaan sumber daya.

Performa Skala Besar: OML dapat mengambil keuntungan dari kemampuan komputasi yang kuat yang disediakan oleh Oracle Database, termasuk pemrosesan paralel dan distribusi otomatis yang dioptimalkan untuk kinerja skala besar. Ini memungkinkan pemrosesan cepat dan efisien dari volume data yang besar.

Keamanan: OML dilengkapi dengan keamanan yang ketat yang terintegrasi dengan Oracle Database, termasuk kontrol akses, enkripsi, dan kepatuhan keamanan yang tinggi. Ini memberikan lapisan perlindungan tambahan bagi data dan model machine learning yang dihasilkan.

Skalabilitas dan Fleksibilitas: OML dapat dengan mudah diukur sesuai kebutuhan dengan menggunakan sumber daya yang tersedia di Oracle Database. Anda dapat mengelola dan mengoptimalkan skala pemrosesan sesuai kebutuhan, memungkinkan penggunaan sumber daya yang efisien dan penyebaran model yang mudah.

#### Kelebihan Google Colab:

Akses Mudah dan Gratis: Google Colab dapat diakses secara online melalui browser dan tersedia secara gratis. Ini memungkinkan pengguna untuk mengakses lingkungan pengembangan machine learning yang siap pakai tanpa perlu melakukan instalasi atau konfigurasi rumit.

Ekosistem Google Cloud Services: Google Colab terintegrasi dengan layanan Google Cloud, seperti Google Drive dan BigQuery, memudahkan penggunaan dan analisis data dari sumber data yang berbeda.

Pilihan antara Oracle Machine Learning dan Google Colab tergantung pada kebutuhan, preferensi, dan lingkungan kerja Anda. Jika Anda menggunakan Oracle Database dan membutuhkan integrasi langsung dengan database, OML dapat menjadi pilihan yang baik. Namun, jika Anda mencari platform yang mudah diakses dan memiliki kemampuan kolaborasi yang baik, Google Colab dapat menjadi pilihan yang cocok.

Dalam Project kali ini, peneliti menggunakan Oracle Machine Learning, berikut Langkah langkahnya:

### **LANGKAH 1: MEMBUAT AUTONOMOUS DATABASE**

Untuk mengolah data menggunakan Oracle Machine Learning AutoML UI di Oracle Cloud Autonomous Database dan mengimpor dataset World Population Data 1960-2020 dari komputer lokal, berikut adalah langkah-langkah:

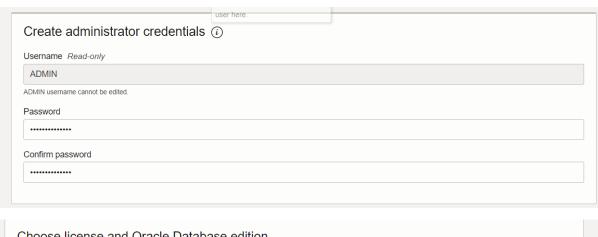
Membuat Autonomous Database di Oracle Cloud Infrastructure:

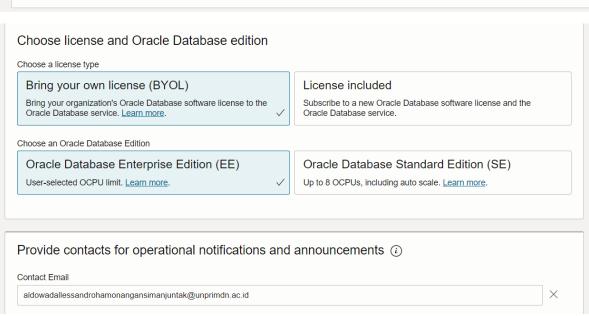
Masuk ke Oracle Cloud Infrastructure Console (https://console.cloud.oracle.com/).

Pilih layanan Autonomous Database dan buat instance baru.

Ikuti langkah-langkah yang ditentukan dalam proses pembuatan untuk mengkonfigurasi detail seperti kompartemen, jenis database, kapasitas penyimpanan, dan kredensial administratif.

# Create Autonomous Database Provide basic information for the Autonomous Database Compartment \$ aldowadsimanjuntak (root) Display name AutonomousDatabaseProject A user-friendly name to help you easily identify the resource AutonomousDatabaseProject The name must contain only letters and numbers, starting with a letter. Maximum of 30 characters Choose a workload type Data Warehouse Transaction **JSON APEX** Processing Built for JSON-centric applica-Built for decision support and Built for Oracle APEX application development. Developertion development. Creation and data warehouse workloads. Built for transactional work-Configure the database Always Free (i) Show only Always Free configuration options Choose database version \$ 19c OCPU count OCPU auto scaling Allows systems to expand up to three times the specified OCPU count as demand The number of OCPU cores to enable. Available cores are subject to your tenancy's service increases. Learn more about auto scaling Storage (TB) Storage auto scaling 1 Allows system to expand up to three times the reserved storage The amount of storage to allocate.





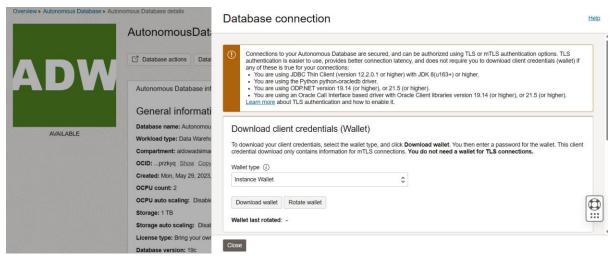
#### **LANGKAH 2: KONFIGURASI DATABASE**

Pilih Autonomous Database yang telah Anda buat sebelumnya.



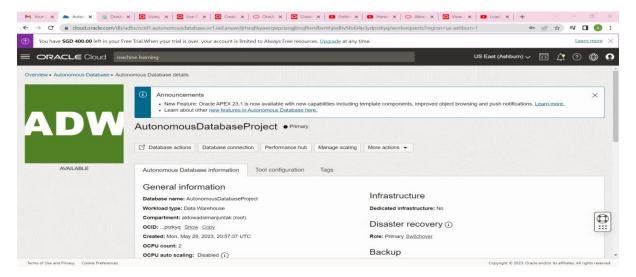
Download client credentials (Wallet) digunakan untuk mengunduh kredensial klien dalam bentuk wallet yang diperlukan untuk melakukan koneksi dengan menggunakan protokol mTLS (mutual Transport Layer Security) ke Autonomous Database.

Wallet ini mengamankan koneksi dan memastikan bahwa hanya klien yang memiliki sertifikat yang valid yang dapat terhubung ke database.

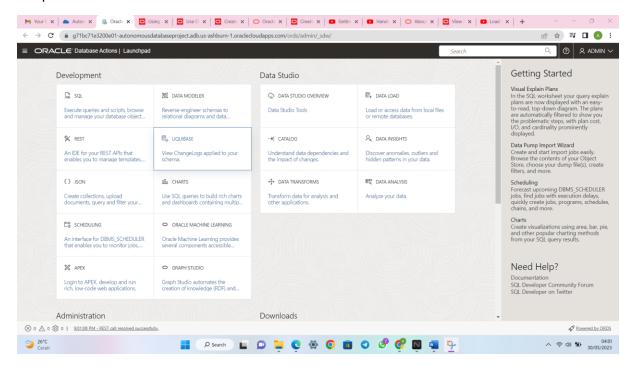


Setelah itu Pilih opsi "Open Database Actions".

Di halaman Database Actions, klik "Load Data" untuk membuka fitur Load Data.

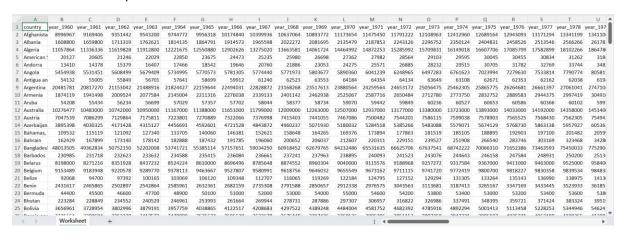


#### Tampilan Interface Oracle Database Actions:



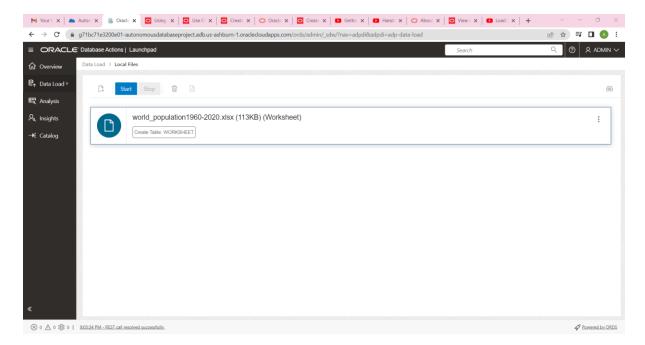
Mempersiapkan dataset: Pada komputer lokal kamu, pastikan dataset World Population Data 1960-2020 sudah siap dan berada dalam format yang sesuai. Dataset dapat berupa file CSV, Excel, atau format lain yang didukung oleh Oracle Autonomous Database.

## Berikut adalah tampilan dataset di excel:



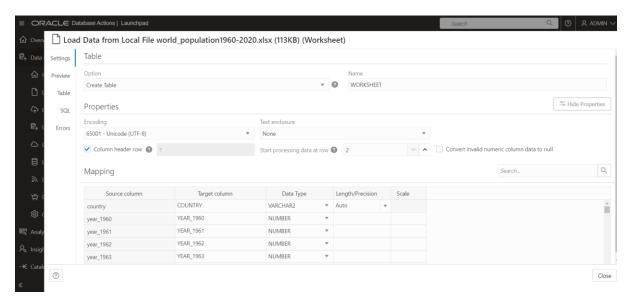
### LANGKAH 3: LOAD DATASET KE ORACLE AUTONOMOUS DATABASE

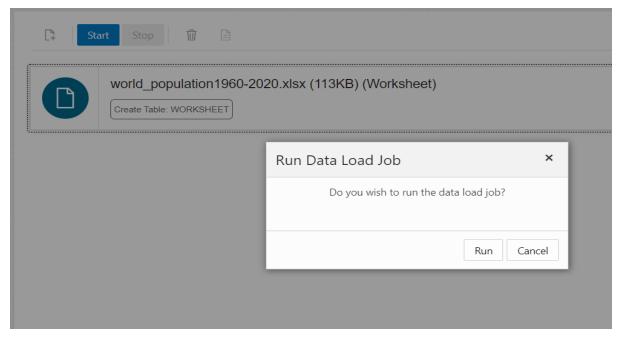
Impor dataset ke Autonomous Database: Gunakan alat seperti SQL Developer atau perintah SQL untuk mengimpor dataset dari komputer lokal ke Autonomous Database. Anda bisa menggunakan perintah SQL LOAD DATA atau IMPORT DATA untuk melakukan impor dataset ke dalam tabel yang sudah dibuat di database.

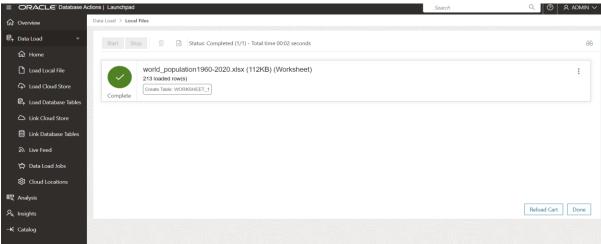


Klik tombol "Load Data" untuk memulai proses impor dataset ke tabel yang ditentukan.

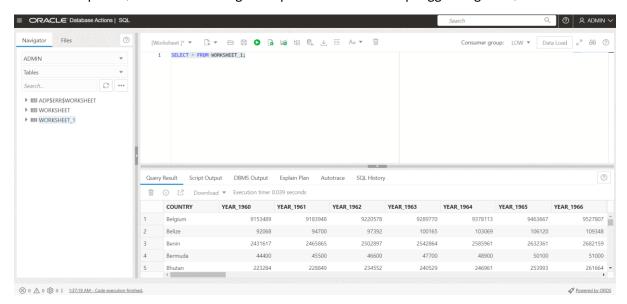
Tunggu hingga proses import selesai. Anda akan melihat status impor dan riwayat impor di halaman Database Actions.





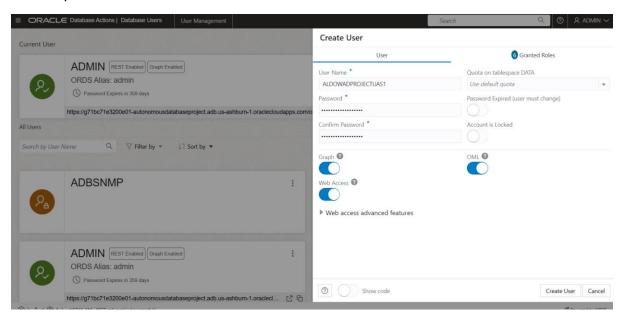


Buka Developer SQL Tools untuk mengecek apakah dataset bisa dipanggil dengan SQL:

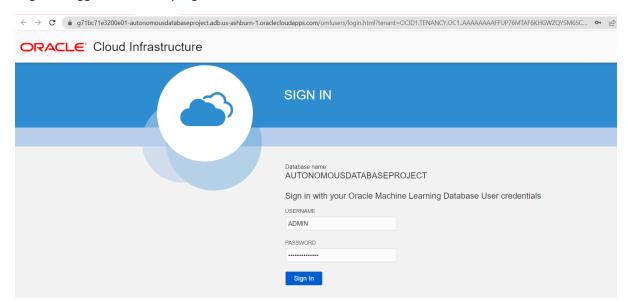


# **LANGKAH 4: BUAT AKUN ORACLE MACHINE LEARNING**

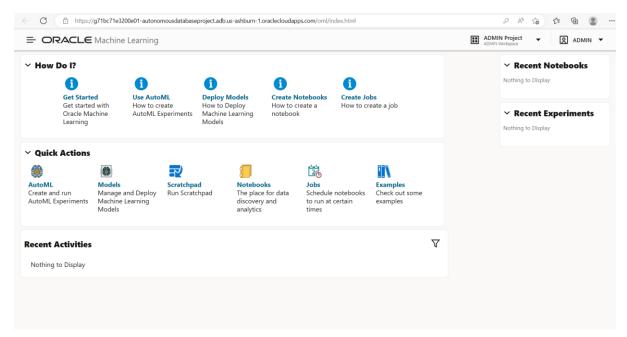
Sebelum masuk ke Oracle Machine Learning, buat User Credential agar Ketika Membuka Notebook datasetnya sudah terkoneksi :



Login menggunakan akun yang sudah dibuat tadi:

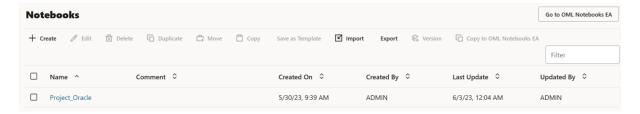


## Tampilan Interface Oracle Machine Learning:



#### LANGKAH 5: VISUALISASI DATA DENGAN SQL

#### Buat Notebook baru

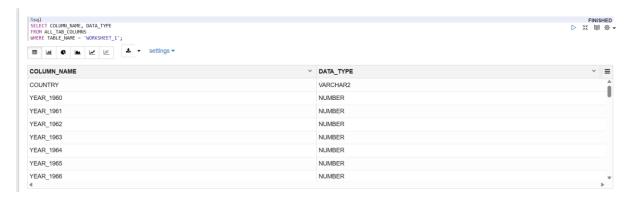


Setelah dibuka, mulai jalankan perintah SQL:

SELECT \* FROM WORKSHEET\_1: Untuk mengambil semua data (semua kolom dan semua baris) dari tabel "WORKSHEET\_1" kedalam Notebook Oracle Machine Learning



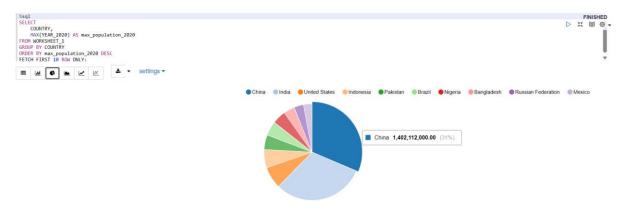
Memeriksa tipe data dari semua kolom dalam table :



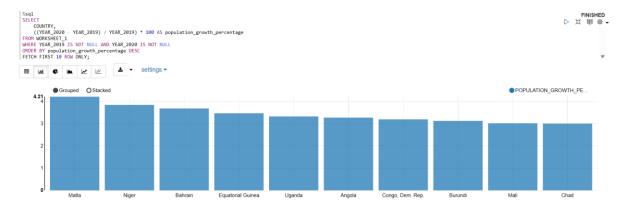
### Pengolahan Data:

EDA (Exploratory Data Analysis) adalah proses eksplorasi dan analisis awal yang dilakukan pada data sebelum menerapkan model atau menjalankan penelitian lebih lanjut. Tujuan utama EDA adalah untuk memahami karakteristik data, mengidentifikasi pola, mengungkap hubungan antara variabel, dan mendapatkan wawasan yang berguna dari data.

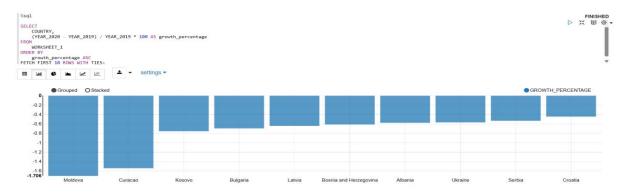
Identifikasi 10 negara dengan pertumbuhan populasi tertinggi negara pada tahun 2020:



Persentase pertumbuhan penduduk tertinggi dari tahun 2019 ke tahun 2020



Persentase pertumbuhan penduduk terendah dari tahun 2019 ke tahun 2020



Menampilkan pertumbuhan negara China, India, United States, dan Indonesia antara tahun 1960 dibandingkan tahun 2020:



Statistik Deskriptif: menggunakan fungsi agregasi seperti COUNT, SUM, AVG, MIN, MAX, dll. untuk menghitung total penduduk, rata-rata penduduk, penduduk maksimum, penduduk minimum:

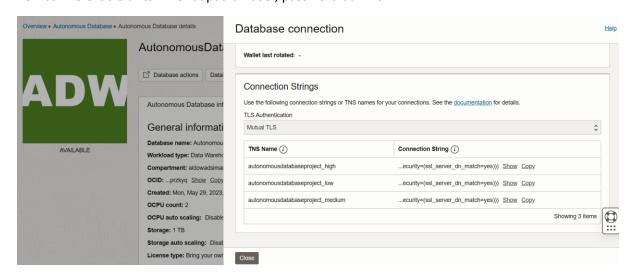


Persentasi Pertumbuhan Penduduk dari tahun 1960 sampai 2020 negara Indonesia, China, India dan United States :



#### **LANGKAH 6: KONEKSI DATABASE**

Untuk membuat Koneksi database tadi agar bisa diolah dengan python di Oracle Machine Learning Kembali ke Oracle untuk mendapatkan user, password dan DSN



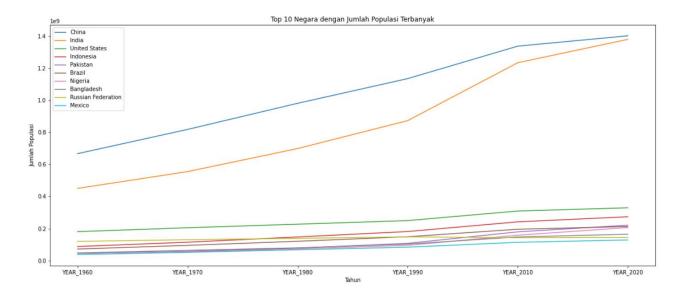
# Mencoba koneksi untuk memanggil dataset tadi dengan program Python:



## Menampilkan dataset:

	COUNTRY	YEAR_1960	 YEAR_2019	YEAR_202
0	Cayman Islands	7870	 64948	657
1	Central African Republic	1501668	 4745179	48297
2	Chad	3001604	 15946882	164258
3	Chile	8132988	 18952035	191162
4	China	667070000	 1397715000	14021120
208	Marshall Islands	14674	 58791	591
209	Mauritania	850377	 4525698	46496
210	Mauritius	659351	 1265711	12657
211	Mexico	37771861	 127575529	1289327
212	Micronesia, Fed. Sts.	44510	 113811	1150

#### Memvisualisasikan dataset kedalam Grafik:



### LANGKAH 7: PENGOLAHAN DATA DENGAN REGGRESION LINEAR

Persiapan data yang akan diolah:

```
%python
 # Mengambil kolom negara dan kolom tahun-tahun yang diinginkan
 selected_columns = ['COUNTRY'] + [f'YEAR_{year}' for year in range(1960, 2021)]
 selected data = data[selected columns]
Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:05 PM.
 %python
 # Memilih data untuk negara yang dipilih
countries = [['China', 'India', 'United States', 'Indonesia']
selected_data = selected_data[selected_data['COUNTRY'].isin(countries)]
Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:05 PM.
 %python
 print(selected_data)
            COUNTRY YEAR_1960 YEAR_1961 ... YEAR_2018 YEAR_2019
                                                                                   YEAR_2020
4
              China 667070000 660330000 ... 1392730000 1397715000 1402112000
     United States 180671000 183691000
24
                                                      326838199
                                                                     328329953
                                                                                   329484123
                                                . . .
156
               India 450547675 459642166
                                                ... 1352642283 1366417756 1380004385
157
          Indonesia
                       87751066
                                    90098396
                                                . . .
                                                       267670549
                                                                     270625567
                                                                                   273523621
[4 rows x 62 columns]
Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:06 PM.
```

# Membangun Model:

Import kelas LinearRegression dari Scikit-learn.

Buat objek model regresi linear menggunakan LinearRegression().

Latih model dengan menggunakan metode fit() pada data fitur (X) dan target (y).

```
%python
# Memisahkan data menjadi fitur (X) dan target (y)
X = selected_data.iloc[:, 1:].values # Mengambil semua kolom kecuali kolom pertama (negara)
y = selected data['YEAR 2020'].values

Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:06 PM.

%python
from sklearn.preprocessing import StandardScaler
from sklearn.linear_model import LinearRegression
# Membangun model Regresi Linear
model = LinearRegression()
model.fit(X, y)

LinearRegression()
```

#### Evaluasi Model:

```
%python
# Evaluasi model
r_squared = model.score(X, y)
print('R-squared:', r squared)
R-squared: 1.0
Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:06 PM.
```

```
%python
from sklearn.metrics import mean_squared_error, mean_absolute_error

# Memprediksi target menggunakan fitur X
y_pred = model.predict(X)

# Menghitung Mean Squared Error (MSE)
mse = mean_squared_error(y, y_pred)
print('Mean Squared Error (MSE):', mse)

# Menghitung Mean Absolute Error (MAE)
mae = mean_absolute_error(y, y_pred)
print('Mean Absolute Error (MAE):', mae)

Mean Squared Error (MSE): 4.440892098500626e-15
Mean Absolute Error (MAE): 4.470348358154297e-08
Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:07 PM.
```

R-squared (Koefisien Determinasi): R-squared mengukur sejauh mana variasi dalam data target dapat dijelaskan oleh model. Rentang nilai R-squared adalah antara 0 hingga 1, dan semakin dekat ke 1, semakin baik modelnya. Dalam Penelitian kali ini didapatkan nilai 1, yang menandakan model dapat dengan baik memprediksi jumlah penduduk berdasarkan dataset sebelumnya.

Mean Absolute Error (MAE): MAE mengukur rata-rata kesalahan absolut antara nilai prediksi dan nilai sebenarnya. Semakin rendah nilai MAE, semakin baik performa modelnya. Anda dapat menggunakan metode mean\_absolute\_error(y\_true, y\_pred) dari modul sklearn.metrics untuk menghitung MAE.

Mean Squared Error (MSE): MSE mengukur rata-rata kesalahan kuadrat antara nilai prediksi dan nilai sebenarnya. Semakin rendah nilai MSE, semakin baik performa modelnya. Anda dapat menggunakan metode mean\_squared\_error(y\_true, y\_pred) dari modul sklearn.metrics untuk menghitung MSE.

Berikut Nilai MSE dan MAE dari penelitian ini :

Mean Squared Error (MSE): 4.44089

Mean Absolute Error (MAE): 4.47034

Dalam penelitian kali ini MSE memiliki nilai sangat kecil, mendekati nol. Ini menunjukkan bahwa kesalahan antara prediksi model dan nilai sebenarnya sangat kecil. MAE juga memiliki nilai yang sangat kecil, menunjukkan bahwa rata-rata kesalahan absolut antara prediksi model dan nilai sebenarnya juga sangat kecil.

Hal ini mengindikasikan bahwa model regresi linear kami memiliki tingkat akurasi yang tinggi dalam memprediksi populasi. Namun, tetap perlu diperhatikan bahwa hasil evaluasi ini didasarkan pada data yang digunakan untuk melatih model, dan kinerja model dapat berbeda ketika diterapkan pada data yang baru atau di luar rentang data pelatihan.

Prediksi untuk tahun 2021- 2025 dari model yang sudah dilatih:

```
# Menentukan tahun-tahun yang ingin diprediksi
tahun_prediksi = [2021, 2022, 2023, 2024, 2025]
 # Membuat DataFrame kosong untuk menyimpan hasil prediksi
 hasil_prediksi = pd.DataFrame(columns=['Negara'] + [f'Tahun {tahun}' for tahun in tahun_prediksi])
 # Melakukan prediksi untuk setiap tahun dan negara yang dipilih
 for country in countries:
    idx = selected_data[selected_data['COUNTRY'] == country].index.item()
populasi_sekarang = selected_data.loc[idx, 'YEAR_2020']
     prediksi_per_tahun = []
     for i, tahun in enumerate(tahun prediksi):
         X_prediksi = selected_data.loc[idx, selected_columns[1:]].values.reshape(1, -1)
         X_prediksi[0, -1] = tahun
         prediksi_per_tahun.append(int(prediksi))
     hasil_prediksi = hasil_prediksi.append({'Negara': country, **{f'Tahun {tahun}': prediksi for tahun, prediksi in zip(tahun_prediksi, prediksi_pre_tahun)}}, ignore_index=True)
 # Menampilkan hasil prediksi dalam bentuk tabel
 print(hasil prediksi)
         Negara Tahun 2021 Tahun 2022 Tahun 2023 Tahun 2024 Tahun 2025
          China 1427161526 1439904040 1452646554 1465389067 1478131581
          India 1404658949 1417200547 1429742145 1442283743 1454825341
2 United States 335370701 338365083 341359464 344353845 347348227
      Indonesia 278410441 280896249 283382057 285867864 288353672
```

Menutup Koneksi ke Database Ketika sudah menyelesaikan Penelitian:

```
%python
connection.close()

Took 0 secs. Last updated by ADMIN at June 04 2023, 8:25:07 PM.
```

#### **KESIMPULAN:**

Berdasarkan hasil evaluasi ini, kami menyimpulkan bahwa model regresi linear yang kami latih dapat digunakan dengan percaya diri untuk memprediksi populasi negara pada tahun-tahun berikutnya. Namun, perlu diingat bahwa prediksi model didasarkan pada data historis dan kinerja model dapat bervariasi ketika diterapkan pada data baru di luar rentang pelatihan.

Penelitian ini memberikan kontribusi dalam memahami dan memprediksi pola pertumbuhan populasi negara dengan menggunakan pendekatan regresi linear. Hasilnya dapat menjadi dasar untuk pengambilan keputusan dalam berbagai konteks, seperti perencanaan pembangunan, kebijakan sosial, dan studi demografi.

Namun, perlu diingat bahwa setiap penelitian memiliki batasan dan asumsi tertentu. Dalam penelitian ini, kita mengasumsikan bahwa tren pertumbuhan populasi akan tetap konsisten di masa mendatang, yang mungkin tidak selalu terjadi dalam realitas. Selain itu, perubahan sosial, ekonomi, dan kebijakan juga dapat mempengaruhi pola pertumbuhan populasi di masa depan.

Oleh karena itu, untuk penelitian lanjutan, disarankan untuk melibatkan faktor-faktor lain seperti variabel ekonomi, sosial, dan demografi yang dapat mempengaruhi pertumbuhan populasi. Juga, melakukan validasi dan pengujian model pada data independen yang tidak digunakan dalam pelatihan dapat memberikan pemahaman yang lebih baik tentang kemampuan prediksi model.

Dengan demikian, penelitian ini menyediakan fondasi yang kuat untuk analisis populasi lebih lanjut dan memberikan wawasan yang berharga bagi pengambilan keputusan dan perencanaan di berbagai bidang yang terkait dengan populasi negara.