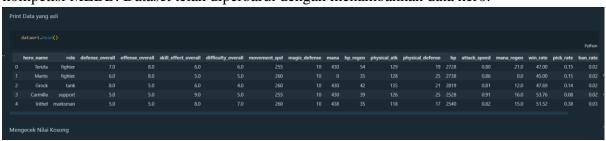
Nama : Anton Wijaya
Universitas : Universitas Tidar

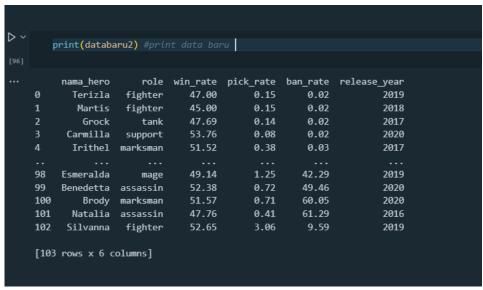
- I. Deskripsi Dataset
  - Sumber dataset asli: <a href="https://www.kaggle.com/code/kacang/mlbb-eda-cleaning-web-scraping/input">https://www.kaggle.com/code/kacang/mlbb-eda-cleaning-web-scraping/input</a>
  - Google colab:

    <a href="https://colab.research.google.com/drive/13w78G2N4Yu">https://colab.research.google.com/drive/13w78G2N4Yu</a> 19aqUrwQMrXciRcPb58w5?us

    p=sharing
  - Dataset yang digunakan pada tugas ini adalah dataset hero di MLBB yang berisi berbagai jenis data lengkap seperti role, HP, physical defense, dan lain- lain. Pada tugas ini, saya melakukan tranformasi data untuk membuat dataset hero mlbb untuk kepentingan scene kompetitif. Data yang ada pada dataset saya yaitu nama hero, role hero, pick rate, win rate, dan ban rate. Data- data tersebut dipilih karena data tersebutlah yang digunakan untuk kompetisi MLBB. Dataset telah diperbarui dengan menambahkan data hero.



Gambar 1. Dataset sebelum



Gambar 2. Dataset yang diperbarui

- Dataset baru memiliki jumlah kolom yang lebih sedikit yaitu 6 dibandingkan dataset lama yaitu 19 kolom.
- II. Analisis statistik
  - Berikut ini nilai statistik pada dataset MLBB\_Kompetitif:

<pre>print (databaru2.describe())</pre>				
	win_rate	pick_rate	ban_rate	release_year
count	103.000000	103.000000	103.000000	103.000000
mean	50.183398	0.971068	4.461262	2017.660194
std	2.341717	0.794118	11.575990	1.397150
min	45.000000	0.050000	0.020000	2016.000000
25%	48.500000	0.350000	0.080000	2016.000000
50%	50.100000	0.750000	0.360000	2017.000000
75%	51.745000	1.430000	2.280000	2019.000000
max	56.490000	3.710000	61.290000	2021.000000

Gambar 3. Nilai statistik dataset MLBB\_Kompetitif

## III. Nilai yang hilang

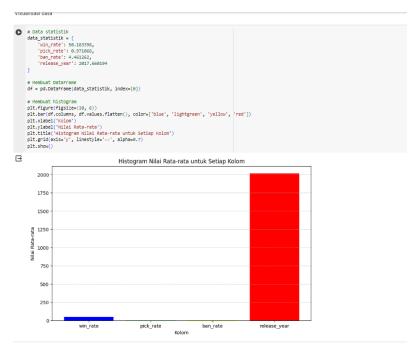
• Tidak ditemukan nilai yang hilang pada dataset ini sehingga tidak perlu dilakukan pengisian nilai kosong.

Gambar 4. Pengecekan data baru (MLBB\_Kompetitif)

## IV. Visualisasi data



Gambar 5. Visulisasi data untuk jumlah role hero



Gambar 6. Visulisasi data untuk nilai rata rata untuk setiap kolom numerik

• Berdasarkan Gambar 6, terdapat nilai outlier (Nilai yang terlalu besar atau mendominasi dalam data)

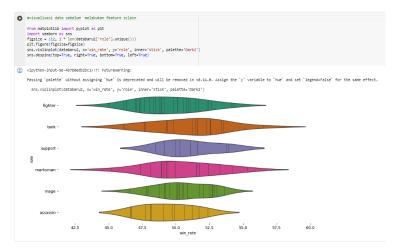
## V. Feature Scaling

 Feature scaling adalah proses mengurangi rentang nilai suatu data. Hal ini bertujuan untuk menghilangkan dominasi suatu atribut yang mempengaruhi analisis data dan membuat analisis data menjadi lebih mudah dipahami. Feature scaling yang digunakan pada dataset MLBB\_kompetitif adalah MinMax Scaling.

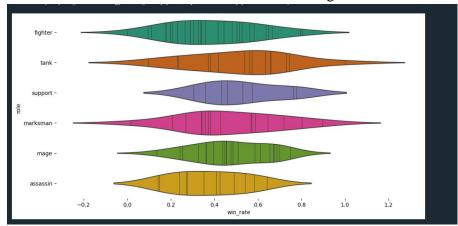
```
Feature Scaling Min Max
from sklearn.preprocessing import MinMaxScaler
    data_Featurescaling = databaru2  # Data yang akan di-scaling
    # Memilih fitur numerik yang akan di-scaling
    numerical_features = ['win_rate', 'pick_rate', 'ban_rate', 'release_year']
    # Min-Max Scaling
    scaler = MinMaxScaler()
    data_Featurescaling[numerical_features] = scaler.fit_transform(data_Featurescaling[numerical_features])
    print(data_Featurescaling)
         nama hero
                       role win_rate pick_rate ban_rate release_year
           Terizla
                     fighter 0.174064
                                       0.027322 0.000000
                                                                    0.6
            Martis
                     fighter
                             0.000000
                                        0.027322
                                                  0.000000
             Grock
                       tank 0.234117
                                        0.024590
                                                 0.000000
                                                                    0.2
         Carmilla
                    support 0.762402
                                       0.008197
                                                 0.000000
                                                                    0.8
          Irithel marksman 0.567450
                                       0.090164 0.000163
                                                                    0.6
                                       0.327869 0.689897
       Esmeralda
                      mage 0.360313
    98
         Benedetta assassin
                             0.642298
                                        0.183060
                                                 0.806920
                                                                    0.8
    99
                             0.571802
                                        0.180328
    101
          Natalia assassin 0.240209
                                        0.098361
                                                 1.000000
                                                                    0.0
                                       0.822404
    102
         Silvanna fighter
                            0.665796
                                                 0.156194
    [103 rows x 6 columns]
```

Gambar 7. Feature Scaling min max

• Berdasarkan Gambar 7. Data telah disamakan dari rentang 0 hingga 1.



Gambar 8. Visualisasi data sebelum feature scaling



Gambar 9. Visualisasi data stelah feature scaling

• Berdasarkan Gambar 9 dan 8, skala win\_rate tealh diperkecil sehingga feature scaling yang dilakukan telah berhasil