K01-T1-IF2220-13519026

April 15, 2021

1 Tugas Besar IF2220 Probabilitas dan Statistika

2 Penarikan Kesimpulan dan Pengujian Hipotesis

2.0.1 Tujuan:

- Mahasiswa memahami dan dapat menyelesaikan persoalan distribusi peluang variabel random diskrit dan kontinu, dan
- Mahasiswa mampu menyelesaikan persoalan untuk menarik kesimpulan mengenai parameter populasi yang diperoleh dari data hasil eksperimen.
- Mahasiswa mampu menyelesaikan persoalan pengujian hipotesis.

2.0.2 Kelas: K01

2.0.3 Dibuat oleh:

- 1. Gde Anantha Priharsena 13519026
- 2. Reihan Andhika Putra 13519043

3 Section 0 - Persiapan

3.1 Import Library

Import library yang akan digunakan

```
[1]: import pandas as pd
  import numpy as np
  from scipy import stats as st
  import matplotlib.pyplot as plt
  import seaborn as sns
  import math
  %matplotlib inline
```

3.2 Pembacaan Data

Pembacaan data dari file eksternal dan pemberian untuk setiap nama kolom.

[2]:

```
column =
     →["id", "Daerah", "SumbuUtama", "SumbuKecil", "Keunikan", "AreaBulatan", "Diameter",
               "KadarAir", "Keliling", "Bulatan", "Ransum", "Kelas"]
    df = pd.read_csv('Gandum.csv',names = column)
[2]:
                                                Keunikan
          id
              Daerah SumbuUtama
                                   SumbuKecil
                                                           AreaBulatan
                                                                          Diameter
           1
                 5781
                       128.288875
                                     58.470846
                                                0.890095
                                                                   5954
                                                                         85.793926
    0
    1
           2
                 4176
                       109.348294
                                     49.837688
                                                0.890098
                                                                   4277
                                                                         72.918093
    2
           3
                                                                   4706
                 4555
                       114.427991
                                     52.151207
                                                 0.890105
                                                                         76.155145
    3
           4
                 4141
                       108.701190
                                     49.457349
                                                0.890499
                                                                   4236
                                                                         72.611879
    4
           5
                 5273
                       122.747868
                                     55.757848
                                                 0.890876
                                                                   5431
                                                                         81.937733
    . .
         . . .
                  . . .
                               . . .
                                           . . .
                                                                    . . .
                                                                                . . .
                                                      . . .
         496
                 5083
                                                0.889709
                                                                         80.447975
    495
                       120.083450
                                     54.821580
                                                                   5179
    496
         497
                 4432
                       112.367050
                                     51.294914
                                                0.889726
                                                                   4550
                                                                         75.119889
    497
         498
                 5020
                                                                         79.947874
                       119.873742
                                     54.718545
                                                0.889740
                                                                   5104
         499
    498
                 4035
                       107.311728
                                     48.930802
                                                 0.889996
                                                                   4150
                                                                         71.676506
    499
         500
                 3379
                        99.014789
                                     44.631551
                                                0.892647
                                                                   3491
                                                                         65.591741
         KadarAir Keliling
                               Bulatan
                                           Ransum
    0
         0.674090
                     316.756
                              0.724041
                                         2.194066
    1
         0.596231
                     260.346 0.774227
                                         2.194088
                                                        1
    2
         0.776641
                     279.606 0.732159
                                                        1
                                         2.194158
    3
         0.633180
                     260.478 0.766961
                                         2.197877
                                                        1
                     302.730 0.723031
    4
         0.669842
                                         2.201446
                                                        1
    495
         0.534827
                     286.377
                              0.778850
                                         2.190441
                                                        2
    496
        0.601194
                     270.823
                              0.759344
                                         2.190608
                                                        2
    497
                                                        2
         0.528421
                     285.799
                              0.772311
                                         2.190733
                                                        2
    498
         0.584698
                     258.503
                              0.758791
                                         2.193132
    499
         0.653578
                     237.593
                              0.752196
                                                        2
                                         2.218493
```

[500 rows x 12 columns]

4 Section 1 - Descriptive Statistics

Menulis deskripsi statistika (Descriptive Statistics) dari semua kolom pada data yang bersifat numerik, terdiri dari mean, median, modus, standar deviasi, variansi, range, nilai minimum, maksimum, kuartil, IQR, skewness dan kurtosis. Perhitungan nilai kurtosis menggunakan definisi Pearson. Ditambahkan juga perhitungan jumlah data untuk setiap kolom.

```
[3]: # Prosedur untuk menulis deskripsi statistik dari suatu kolom di tabel
def printStatistic(Column):
    # Tulis statistik deskriptif dari kolom Column
    print("count\t\t\t: {}".format(len(Column)))
    print("mean\t\t\t: {}".format(Column.mean()))
    print("median\t\t\t: {}".format(Column.median()))
```

```
print("modus\t\t\t: {}".format(', '.join(map(str, Column.mode()))))
print("standar deviasi\t\t: {}".format(Column.std()))
print("variansi\t\t: {}".format(Column.std()**2))
print("range\t\t\t: {}".format(Column.max()-Column.min()))
print("nilai minimum\t\t: {}".format(Column.min()))
print("nilai maksimum\t\t: {}".format(Column.max()))
quartiles = Column.quantile([0,0.25,0.5,0.75,1])
for i,quartile in enumerate(quartiles):
    print("quartil-{}\t\t: {}".format(i,quartile))
print("IQR\t\t\t: {}".format(quartiles[0.75]-quartiles[0.25]))
print("skewness\t\t: {}".format(Column.skew()))
print("kurtosis\t\t: {}".format(st.kurtosis(Column, fisher=False)))
```

4.1 1. id

Id tidak perlu ditulis deskripsi statistikanya karena id merepresentasikan identifier yang unik untuk tiap ransum.

4.2 2. Daerah

```
[4]: # Ambil kolom daerah
Daerah = df["Daerah"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom daerah
print("Statistik deskriptif kolom daerah")
printStatistic(Daerah)
```

Statistik deskriptif kolom daerah count : 500

mean : 4801.246 median : 4735.0

modus : 3992, 4881, 5642, 6083

 standar deviasi
 : 986.3954914816017

 variansi
 : 972976.0656152305

: 4931 range nilai minimum : 2522 nilai maksimum : 7453 quartil-0 : 2522.0 quartil-1 : 4042.75 : 4735.0 quartil-2 : 5495.5 quartil-3 : 7453.0 quartil-4 : 1452.75 IQR

 skewness
 : 0.23814408738280812

 kurtosis
 : 2.557727571090344

4.3 3. SumbuUtama

```
[5]: # Ambil kolom SumbuUtama
SumbuUtama = df["SumbuUtama"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom SumbuUtama
print("Statistik deskriptif kolom SumbuUtama")
printStatistic(SumbuUtama)
```

Statistik deskriptif kolom SumbuUtama count : 500 : 116.04517136778 mean median : 115.40513995 : 74.13311404, 74.36402121, 74.69188071, 76.2931638, modus 76.78904267, 77.03362772, 77.04768244, 77.09079003, 77.41707342, 81.27755239, 81.3042004, 82.57014058, 82.87781414, 83.37848692, 83.82327008, 84.05848002, 84.32356418, 84.54078476, 84.58114773, 85.12478457, 86.56781638, 86.95241143, 87.3845036, 87.41286344, 87.97830505, 87.98665592, 88.0017938, 88.02937756, 88.11593906, 88.77990424, 88.92210563, 89.40212268, 89.49579817, 89.54280748, 90.07527599, 90.76577027, 91.05330784, 91.13033539, 91.40038634, 91.87618278, 92.20828955, 92.21294021, 92.2293165, 92.43690606, 92.47994738, 92.58932307, 93.52974726, 93.5356072, 93.76361246, 93.9988852, 94.00143053, 94.00787826, 94.12263105, 94.17620603, 94.26939767, 94.53973823, 94.59943367, 94.63650283, 94.91539197, 95.00364795, 95.17012555, 95.2470937, 95.37622831, 95.46121147, 95.69548849, 95.74362731, 95.97894614, 96.03513343, 96.14211158, 96.23547918, 96.29743756, 96.33549432, 96.35268965, 96.40313032, 96.60035011, 97.08081574, 97.32531129, 97.47084902, 97.69259544, 97.77562771, 97.97380616, 98.21898138, 98.2198269, 98.35854914, 98.37247663, 98.37593738, 98.86216016, 99.01478925, 99.21752118, 99.32051276, 99.47215247, 99.49226615, 99.60332963, 99.79394795, 99.88402006, 99.93450497, 99.93602686, 100.0223281, 100.4167531, 100.5093206, 100.5480488, 100.698893, 100.7357227, 100.7501023, 101.1105249, 101.3157423, 101.45421, 101.5810398, 101.8422762, 101.9698018, 101.986251, 102.1971523, 102.2953523, 102.320702, 102.3709892, 102.4485604, 102.4749007, 102.8634748, 103.2901421, 103.5232905, 103.6999129, 103.7527928, 103.8253162, 103.894842, 103.9579819, 104.1688036, 104.1744438, 104.2664186, 104.272109, 104.3276353, 104.3280876, 104.3378697, 104.3388145, 104.6666913, 104.8104398, 104.9579846, 105.3373586, 105.4041588, 105.5405362, 105.5612967, 105.6187899, 105.6400951, 105.6451601, 105.9127833, 106.0365044, 106.1024587, 106.1158346, 106.2162594, 106.25667, 106.2923105, 106.3301589, 106.3932719, 106.4473886, 106.5010619, 106.5811347, 106.5972033, 106.7211415, 106.8064769, 106.8208342, 106.8561506, 106.9162059, 106.9605737, 106.9693936, 107.0147691, 107.1803967, 107.2441145, 107.2664178, 107.2992964, 107.3117282, 107.3323015, 107.4234632, 107.4901282, 107.515859, 107.6060473, 107.6272465, 107.780575, 107.8182786, 107.830578, 107.8974401, 107.9361607, 108.0411686, 108.0691562, 108.0842945, 108.1493814, 108.3345087, 108.6018895, 108.6173366, 108.7011905, 108.9832503, 109.0780728, 109.0975949, 109.2221888, 109.2448278, 109.3320256, 109.3482943, 109.3557051, 109.3909238, 109.419762, 109.7155482, 109.7356066, 109.8055701, 109.8486599, 110.1418199, 110.2029953, 110.4464398, 110.4531344, 110.4948924, 110.5368768, 110.6219338, 110.6894983, 110.7022218, 110.9722142, 111.0079213, 111.231913,

```
111.2556534, 111.3236714, 111.7058775, 111.7161753, 111.7569232, 111.7977586,
112.1203439, 112.173828, 112.3670498, 112.4289564, 113.0192872, 113.0268924,
113.0982598, 113.3293145, 113.3307374, 113.4990733, 113.5134456, 113.529303,
113.5868234, 113.664381, 113.719943, 113.7689435, 113.8160966, 113.8714491,
114.015075, 114.1212737, 114.2651167, 114.4279914, 114.4543656, 114.6402584,
114.7953243, 114.9422326, 114.9435821, 115.0649959, 115.2274784, 115.3967443,
115.4135356, 115.5183228, 115.7148758, 115.7543147, 115.8597799, 115.8966117,
116.0601546, 116.1939725, 116.2937463, 116.3895145, 116.4064279, 116.4812077,
117.2504881, 117.3431374, 117.4265099, 117.4406074, 117.7277342, 117.9279205,
118.0428891, 118.0977083, 118.2361891, 118.2847646, 118.5822997, 118.805766,
118.8225877, 118.8853189, 118.9054023, 119.0035819, 119.0063356, 119.2490531,
119.4916115, 119.6187778, 119.8611577, 119.8737416, 119.9345923, 120.0379792,
120.0437924, 120.0834497, 120.1209915, 120.1405384, 120.6979911, 120.7283328,
120.7373788, 120.8171894, 120.9747517, 121.0072161, 121.0657867, 121.3226446,
121.5526062, 121.9966621, 122.0421307, 122.0585037, 122.1619579, 122.1912997,
122.2136145, 122.7478685, 122.8211457, 123.0018106, 123.0033869, 123.0370935,
123.0789249, 123.1084563, 123.1519679, 123.4300431, 123.4962215, 123.4969179,
123.5226615, 123.6655012, 123.6906866, 123.8644522, 123.9306004, 123.9435304,
123.9603486, 123.991228, 124.0033857, 124.084748, 124.2348815, 124.2806183,
124.4496928, 124.5148772, 124.6260959, 124.7248074, 124.8235842, 124.904374,
124.9396755, 125.003672, 125.1644596, 125.2441841, 125.2643871, 125.3132385,
125.3959043, 125.3970223, 125.5554308, 125.5654589, 125.5864509, 125.6229894,
125.8384269, 125.8670623, 125.9189141, 125.9803048, 126.2778934, 126.2920083,
126.3149145, 126.4068098, 126.4776571, 126.6010653, 126.6443526, 126.8097594,
127.0139951, 127.0159877, 127.1641483, 127.2987968, 127.5101183, 127.6522495,
128.0022172, 128.0663147, 128.1784256, 128.2147081, 128.2888753, 128.4823393,
128.6306201, 128.6889548, 128.7618704, 129.0205405, 129.037623, 129.0742991,
129.0803, 129.0807906, 129.098407, 129.1812458, 129.1862369, 129.5767591,
129.7610596, 129.8095836, 130.0598902, 130.2207659, 130.2621314, 130.2739254,
130.3923317, 130.4379451, 130.4457155, 130.6999931, 130.83002, 130.9221608,
130.9643735, 131.152746, 131.2915779, 131.4621525, 131.609712, 131.629047,
131.6302887, 131.8083893, 132.2525025, 132.3942597, 132.4816506, 132.6956228,
132.723628, 132.7560217, 132.7895598, 133.0157281, 133.084582, 133.1994688,
133.2444458, 133.3679075, 133.4361583, 133.4399856, 133.4634273, 133.5949267,
133.6271788, 133.6566273, 133.881794, 133.9713999, 134.1673184, 134.2316812,
134.2851441, 134.4606566, 134.4930235, 134.5195056, 134.5617589, 134.6662091,
134.8275164, 134.9710615, 135.1197917, 135.2490597, 135.2677147, 135.8156503,
135.8597438, 135.9417416, 136.0519648, 136.3036028, 136.3800864, 136.5709394,
136.6145396, 136.6195076, 136.7764526, 136.8780111, 136.8870215, 137.0297517,
137.1638147, 137.4244119, 137.8932058, 137.9956035, 138.0376883, 138.2095558,
138.3324882, 138.5717146, 139.0147323, 139.0922395, 139.180131, 139.2741572,
139.5753817, 139.9708612, 140.3828578, 140.4063965, 140.4275867, 141.0341403,
141.0651834, 141.1236288, 141.1434891, 141.3583591, 141.4124755, 141.7730175,
142.0806537, 142.34725, 142.3807955, 142.4027871, 142.5335656, 142.9495008,
143.9124976, 144.267473, 144.3587743, 144.4331141, 144.4487392, 144.9073336,
146.177056, 146.3717849, 146.5902286, 146.6962997, 146.7290182, 147.0057745,
147.138743, 147.4293134, 147.8905453, 150.429964, 151.6017657, 152.0684401,
152.1134913, 153.583387, 227.1054624, 227.9285827
```

 standar deviasi
 : 18.28262595755935

 variansi
 : 334.25441190402296

 range
 : 153.79546865999998

 nilai minimum
 : 74.13311404

 nilai maksimum
 : 227.9285827

 quartil-0
 : 74.13311404

 quartil-1
 : 104.116098175

 quartil-2
 : 115.40513995

 quartil-3
 : 129.046792025

 quartil-4
 : 227.9285827

 IQR
 : 24.930693849999997

 skewness
 : 0.7615287378076652

 kurtosis
 : 7.275373247250751

4.4 4. SumbuKecil

```
[6]: # Ambil kolom SumbuKecil
SumbuKecil = df["SumbuKecil"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom SumbuKecil
print("Statistik deskriptif kolom SumbuKecil")
printStatistic(SumbuKecil)
```

Statistik deskriptif kolom SumbuKecil

count : 500

mean : 53.71524598896 median : 53.731198774999996

: 39.90651744, 41.43641868, 42.87187941, 43.28497882, modus 44.11935531, 44.12313831, 44.55523434, 44.63155114, 44.80273426, 44.81011044, 44.87519946, 44.94078546, 45.24113928, 45.26165673, 45.3742466, 45.52911212, 45.78398888, 45.88286667, 45.89775233, 46.01282025, 46.05036728, 46.23892946, 46.81157756, 46.83791704, 46.94326548, 46.99201881, 47.02590414, 47.12533466, 47.13315533, 47.13968338, 47.15593922, 47.31982512, 47.54017615, 47.64940038, 47.69255121, 47.73887538, 47.9325942, 48.03406538, 48.05318758, 48.07414422, 48.12622906, 48.16081418, 48.27920161, 48.33770705, 48.44034455, 48.55849663, 48.62133126, 48.73552413, 48.8009917, 48.80975228, 48.83939057, 48.84442145, 48.90235887, 48.93080224, 48.95934176, 49.06249966, 49.06935374, 49.10437226, 49.12511552, 49.14862456, 49.16736189, 49.22548543, 49.24267814, 49.2484593, 49.31615584, 49.33311864, 49.3411712, 49.34837868, 49.37002437, 49.39653936, 49.44130516, 49.45734894, 49.52659704, 49.58314468, 49.64746533, 49.66997344, 49.75342248, 49.8376875, 49.88557273, 49.89166435, 49.99383017, 50.02465547, 50.13791447, 50.15451213, 50.18648304, 50.20161732, 50.21689738, 50.23674047, 50.26503783, 50.30696932, 50.31824228, 50.34002156, 50.3440607, 50.35078641, 50.38129497, 50.40674957, 50.43880144, 50.44282234, 50.49647509, 50.51191604, 50.51491056, 50.52519208, 50.52718252, 50.55859111, 50.57754473, 50.62414147, 50.6631383, 50.70506339, 50.71577122, 50.74565115, 50.79059698, 50.79355129, 50.8078401, 50.81390793, 50.87502689, 50.90915187, 50.9543441, 51.01698501, 51.05518917, 51.07067636, 51.07711152, 51.08260448, 51.14681966, 51.18395809,

51.19004627, 51.19475302, 51.20220775, 51.28416875, 51.29491408, 51.31237346,

```
51.35134765, 51.36408785, 51.36464535, 51.36513446, 51.36922513, 51.3813348,
51.40045446, 51.41678314, 51.46334912, 51.48838799, 51.4952914, 51.5104279,
51.52527338, 51.53272243, 51.56715505, 51.59419579, 51.64579845, 51.66611058,
51.66774487, 51.68537529, 51.71361378, 51.71568655, 51.78753009, 51.85164606,
51.86429927, 51.87272624, 51.87325399, 51.90747401, 51.91358009, 51.92222212,
51.92848667, 51.93962023, 51.9735486, 51.99738757, 52.0250802, 52.02727997,
52.04349114, 52.06616637, 52.0746236, 52.07642841, 52.09462225, 52.10565058,
52.14737228, 52.15120679, 52.17637903, 52.19604698, 52.22960782, 52.25358497,
52.27703901, 52.30281469, 52.30336252, 52.31378371, 52.31804963, 52.32413559,
52.32501448, 52.38486049, 52.40467224, 52.4323366, 52.43244079, 52.45069063,
52.4511359, 52.47633057, 52.48567756, 52.48729068, 52.49343954, 52.51306281,
52.5886165, 52.60182365, 52.61238315, 52.61389592, 52.65198942, 52.68167884,
52.69032762, 52.72642645, 52.73574362, 52.76486452, 52.77875015, 52.78024542,
52.78100382, 52.81908582, 52.84771577, 52.84775827, 52.88819805, 52.89732251,
52.90751618, 52.95148583, 52.9861638, 52.99859978, 53.01542506, 53.09012652,
53.0920322, 53.13975738, 53.15412282, 53.17603697, 53.1912048, 53.1936825,
53.23867944, 53.28323892, 53.30208661, 53.3142954, 53.32667827, 53.34879907,
53.36725831, 53.38323965, 53.38772664, 53.40982683, 53.42470023, 53.43802216,
53.44922494, 53.45390584, 53.45686204, 53.47694772, 53.48524695, 53.53444948,
53.54299328, 53.56818644, 53.63079347, 53.70860038, 53.7163328, 53.72745253,
53.73494502, 53.74148331, 53.76839227, 53.80876967, 53.81889593, 53.84724626,
53.85539635, 53.86276766, 53.87284326, 53.87480874, 53.8901512, 53.91266267,
53.97675659, 53.99067461, 54.05545555, 54.05568063, 54.08801741, 54.10522429,
54.21520552, 54.2487085, 54.28666365, 54.30216853, 54.3029021, 54.36164284,
54.37499282, 54.37937746, 54.38703038, 54.4026735, 54.41165575, 54.4259274,
54.4293035, 54.43345386, 54.45602198, 54.48061344, 54.48500011, 54.49081793,
54.50369237, 54.52957006, 54.53488492, 54.55141565, 54.57328405, 54.66357193,
54.66500185, 54.67086487, 54.71854525, 54.73130459, 54.73755333, 54.7883112,
54.81120375, 54.82157996, 54.82410069, 54.83162027, 54.83454494, 54.86535794,
54.92936825, 54.92957964, 54.94802805, 54.97468691, 55.03698356, 55.03706832,
55.04964734, 55.08209826, 55.08589466, 55.11140291, 55.19301256, 55.20183645,
55.21937217, 55.22951728, 55.27701192, 55.28355112, 55.30187602, 55.31763147,
55.33510202, 55.34456288, 55.34858972, 55.35515604, 55.37329946, 55.38850592,
55.39145755, 55.39471737, 55.39486495, 55.41306133, 55.41384666, 55.44460968,
55.44610788, 55.46048507, 55.47569683, 55.50969084, 55.57226815, 55.61545032,
55.62897901, 55.63227728, 55.66036397, 55.6734017, 55.68618329, 55.72407565,
55.73154196, 55.73978445, 55.75784788, 55.7786501, 55.81294139, 55.81780631,
55.81961637, 55.86103791, 55.8747349, 55.87488082, 55.91659689, 55.91833049,
55.92340017, 55.95378028, 55.96028775, 55.96674868, 55.96797915, 55.97868866,
56.00515296, 56.11190573, 56.11813541, 56.14063497, 56.14671184, 56.19223391,
56.20142521, 56.20161967, 56.23539815, 56.29384365, 56.32429689, 56.32774126,
56.36935775, 56.37402054, 56.38621395, 56.39083506, 56.3920177, 56.4069029,
56.41101106, 56.42123689, 56.43017494, 56.44476861, 56.46244162, 56.4790283,
56.49175078, 56.55003031, 56.60794623, 56.6442029, 56.64723153, 56.6555965,
56.65960303, 56.66273543, 56.68285423, 56.80713383, 56.84208808, 56.88186745,
56.88935479, 56.90043992, 56.91197897, 56.94218191, 56.98484397, 56.98886817,
57.01859044, 57.05443377, 57.06421701, 57.06786443, 57.07943418, 57.17892838,
57.17941587, 57.23821435, 57.26437529, 57.29556014, 57.37269718, 57.38530573,
```

```
57.40293611, 57.40544291, 57.43165941, 57.58988352, 57.6131887, 57.61755431,
57.61952234, 57.66596082, 57.70866139, 57.71611459, 57.72255233, 57.73350774,
57.74622982, 57.78159612, 57.90922261, 57.99418631, 58.02999061, 58.04315267,
58.145802, 58.16517707, 58.1835187, 58.21163627, 58.21205006, 58.28623371,
58.3242352, 58.36184935, 58.37701343, 58.45366738, 58.47084588, 58.50998343,
58.54608192, 58.55567096, 58.57195048, 58.78110107, 58.81014204, 58.90687675,
59.0196392, 59.12347743, 59.23182036, 59.254473, 59.31319017, 59.31434447,
59.41414409, 59.47327096, 59.49805441, 59.62625047, 59.71033765, 59.81104559,
59.82281961, 59.84329211, 59.85390462, 59.90157146, 60.15695607, 60.17811905,
60.26176523, 60.41631466, 60.63224136, 60.71394419, 60.7533301, 60.77690138,
60.84233271, 60.86592873, 61.18062105, 61.25272911, 61.31214783, 61.56537661,
61.6740398, 61.75362721, 61.93266284, 62.17534592, 62.21498302, 62.26812033,
62.30497029, 62.34924866, 62.46606562, 62.94989207, 62.96183004, 63.32285358,
63.76230696, 64.01276874, 65.73847541, 68.97769987
standar deviasi
                       : 4.0710747524750355
variansi
                       : 16.573649640239672
                       : 29.071182429999993
range
                       : 39.90651744
nilai minimum
                       : 68.97769987
nilai maksimum
quartil-0
                       : 39.90651744
quartil-1
                       : 51.1935763325
quartil-2
                       : 53.731198774999996
quartil-3
                       : 56.3251579825
                       : 68.97769987
quartil-4
IQR
                       : 5.131581650000001
                       : -0.010828051555611359
skewness
                       : 3.458850014976625
kurtosis
```

4.5 5. Keunikan

Statistik deskriptif kolom Keunikan

```
[7]: # Ambil kolom Keunikan
Keunikan = df["Keunikan"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom Keunikan
print("Statistik deskriptif kolom Keunikan")
printStatistic(Keunikan)
```

```
count : 500
mean : 0.8787639143399999
median : 0.8900454185
modus : 0.719916226, 0.725552747, 0.731210927, 0.738638695,
0.749281579, 0.752860889, 0.753761573, 0.760664242, 0.761228217, 0.763053057,
0.763177705, 0.764079502, 0.769107427, 0.77428629, 0.776371784, 0.776646824,
0.777504169, 0.786435754, 0.796277419, 0.796930134, 0.800389846, 0.802399543,
0.803559698, 0.804431698, 0.805267574, 0.805682077, 0.807995866, 0.808494981,
0.808851743, 0.810433374, 0.812142038, 0.814795388, 0.815307665, 0.817427302,
0.820087291, 0.820879385, 0.820941139, 0.822925332, 0.822949871, 0.823711598,
0.823715315, 0.826931032, 0.826973165, 0.827466978, 0.827577394, 0.827763047,
```

```
0.827868744, 0.829087297, 0.831100711, 0.831470984, 0.832023494, 0.832074376,
0.832303678, 0.832621093, 0.833148913, 0.833989075, 0.834685363, 0.835050434,
0.836760131, 0.837510773, 0.838102538, 0.838219144, 0.839020612, 0.839088221,
0.839478002, 0.839530377, 0.839679822, 0.84070239, 0.841344086, 0.841606851,
0.841881949, 0.842001029, 0.842021957, 0.84206865, 0.842293366, 0.843008304,
0.843881227, 0.846045387, 0.846387239, 0.846450727, 0.846912546, 0.84734752,
0.847566309, 0.847935673, 0.848183557, 0.848331996, 0.848355093, 0.849725489,
0.849977534, 0.850535305, 0.851320389, 0.851417512, 0.851451051, 0.851614663,
0.852121255, 0.852194755, 0.852463494, 0.85315581, 0.853340239, 0.853508093,
0.853814335, 0.854631832, 0.855089993, 0.855432012, 0.855470952, 0.856221212,
0.85668828, 0.856735754, 0.857934894, 0.858005337, 0.858547702, 0.858961293,
0.859783443, 0.859805283, 0.860485135, 0.861307617, 0.86199911, 0.862052047,
0.862380367, 0.862592766, 0.86263072, 0.862894078, 0.862924147, 0.862933391,
0.863666257, 0.863678918, 0.863723389, 0.864028969, 0.86405457, 0.864074307,
0.865355119, 0.865397365, 0.865503093, 0.865693836, 0.865748729, 0.866080346,
0.86619073, 0.866243946, 0.866494578, 0.866750215, 0.866962983, 0.867157094,
0.867244265, 0.867607294, 0.867624752, 0.867839657, 0.867850021, 0.867999767,
0.868121957, 0.868134, 0.868438765, 0.868702764, 0.869042704, 0.869334971,
0.869967831, 0.870125573, 0.870212519, 0.870305271, 0.870549219, 0.87074793,
0.871551294, 0.871853802, 0.872306528, 0.872661936, 0.872735442, 0.872951636,
0.873000757, 0.873296434, 0.873773432, 0.873910711, 0.874188772, 0.874600106,
0.874670474, 0.874681096, 0.874726022, 0.874833328, 0.875104544, 0.875258481,
0.875294022, 0.875405122, 0.875442302, 0.875478285, 0.875690057, 0.875715319,
0.875725418, 0.875760566, 0.876009151, 0.876207201, 0.876219713, 0.876651614,
0.876652071, 0.876677165, 0.87689078, 0.877141276, 0.877670279, 0.877788945,
0.878216546, 0.878572174, 0.87898496, 0.879242202, 0.879323385, 0.879375842,
0.879423933, 0.879617592, 0.879943617, 0.879944748, 0.879947057, 0.880039868,
0.880056444, 0.880210999, 0.880286885, 0.880484211, 0.880622003, 0.881030704,
0.881054947, 0.881591069, 0.881943587, 0.882012553, 0.882050377, 0.882186875,
0.882333753, 0.882545011, 0.882769548, 0.883116313, 0.883215923, 0.883364255,
0.883367603, 0.883735602, 0.884513032, 0.885168084, 0.885541309, 0.885642633,
0.886019582, 0.886625358, 0.886726332, 0.887144874, 0.887375502, 0.887407612,
0.888225108, 0.888308327, 0.888636372, 0.888663325, 0.888769328, 0.888852444,
0.889141328, 0.889639703, 0.889708521, 0.889726353, 0.889739752, 0.889995749,
0.890095088, 0.890097511, 0.890104916, 0.890499394, 0.890875797, 0.891145369,
0.891343917, 0.891398089, 0.891471219, 0.891658061, 0.891701055, 0.891742494,
0.892069502, 0.892083959, 0.892646995, 0.89276307, 0.892832715, 0.892915178,
0.892944052, 0.893048905, 0.893225157, 0.89343297, 0.893471435, 0.894477747,
0.894759429, 0.894777074, 0.895931416, 0.896052223, 0.896444345, 0.896584255,
0.896792686, 0.897086591, 0.897198277, 0.897415056, 0.897489191, 0.897493458,
0.897500092, 0.897523846, 0.897529607, 0.897544356, 0.897669803, 0.897716491,
0.898154243, 0.898278625, 0.898278672, 0.898451884, 0.898492465, 0.898498792,
0.898722176, 0.899562415, 0.899693942, 0.899698745, 0.899827836, 0.899955528,
0.900170082, 0.900230224, 0.900231555, 0.900709775, 0.900816877, 0.900824698,
0.901454467, 0.901459146, 0.9017719, 0.901923974, 0.901952409, 0.901991908,
0.90205221, 0.902073926, 0.902219665, 0.902261482, 0.902315363, 0.90233874,
0.902460367, 0.902465603, 0.902513877, 0.902748339, 0.902862282, 0.903020474,
0.903059593, 0.903079379, 0.90309414, 0.903233579, 0.903241493, 0.90351695,
```

```
0.903578014, 0.903675005, 0.903707581, 0.903813708, 0.903873539, 0.903934354,
0.903966238, 0.903973886, 0.90409771, 0.904179361, 0.904410629, 0.904440404,
0.904470763, 0.904674487, 0.904775419, 0.905031579, 0.905060258, 0.905072347,
0.905160295, 0.905172469, 0.905258916, 0.905326557, 0.90540523, 0.905563246,
0.905595865, 0.90563274, 0.905973527, 0.906076934, 0.906208044, 0.906257466,
0.906265304, 0.906312057, 0.906418672, 0.906441831, 0.906690674, 0.906844148,
0.906894063, 0.907238159, 0.907363953, 0.907530714, 0.907542429, 0.907684381,
0.907704244,\ 0.907762609,\ 0.90778397,\ 0.907785827,\ 0.907856518,\ 0.907902169.
0.907957597, 0.907971892, 0.90798139, 0.908002065, 0.908300678, 0.908350771,
0.90835477, 0.908436006, 0.908486346, 0.908501039, 0.908534332, 0.908572682,
0.908577371, 0.908624112, 0.908687345, 0.908735384, 0.908800712, 0.908815159,
0.908857963, 0.908880638, 0.908906198, 0.908995392, 0.908999558, 0.909066214,
0.90912934, 0.909168956, 0.90928407, 0.909316297, 0.909351328, 0.909405116,
0.909608934, 0.909651567, 0.909774743, 0.909804413, 0.909822707, 0.90983805,
0.909874461, 0.909877664, 0.90991595, 0.910042597, 0.910061336, 0.910088085,
0.910175485, 0.910302119, 0.910319425, 0.91035189, 0.910434333, 0.910507283,
0.910544219, 0.910564024, 0.91056602, 0.910801612, 0.910821703, 0.910849074,
0.910862818, 0.911009988, 0.911046891, 0.911063442, 0.911066552, 0.911134484,
0.911146889, 0.911187269, 0.911245127, 0.911259219, 0.911273407, 0.911534382,
0.911558263, 0.911584027, 0.911651679, 0.911680136, 0.911702, 0.911754861,
0.911860741, 0.911881825, 0.911911104, 0.912057045, 0.912117939, 0.912120443,
0.912236196, 0.912285856, 0.912315554, 0.912364277, 0.912379958, 0.912383327,
0.912414083, 0.912500237, 0.912545418, 0.912560912, 0.91256809, 0.912605379,
0.912720115, 0.912839183, 0.912850828, 0.912875611, 0.912877177, 0.912920592,
0.91293647, 0.913017055, 0.913044034, 0.913110956, 0.913152609, 0.913154285,
0.913189029, 0.91322302, 0.913308541, 0.913399077, 0.913453085, 0.913477402,
0.913550138, 0.913606905, 0.913671617, 0.913680702, 0.913713276, 0.913723696,
0.913759914, 0.913890843, 0.913909061, 0.914001406
                        : 0.036585905504777014
standar deviasi
variansi
                        : 0.001338528481604473
                        : 0.19408517999999997
range
nilai minimum
                        : 0.719916226
nilai maksimum
                        : 0.914001406
quartil-0
                        : 0.719916226
quartil-1
                        : 0.86367575275
quartil-2
                        : 0.8900454185
quartil-3
                        : 0.907577917
quartil-4
                        : 0.914001406
                       : 0.04390216425000004
IQR
skewness
                       : -1.6234718222806501
kurtosis
                       : 5.876188885335204
```

4.6 6. AreaBulatan

```
[8]: # Ambil kolom AreaBulatan
AreaBulatan = df["AreaBulatan"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom AreaBulatan
```

```
print("Statistik deskriptif kolom AreaBulatan")
printStatistic(AreaBulatan)
```

Statistik deskriptif kolom AreaBulatan

count : 500
mean : 4937.048
median : 4857.0
modus : 3802, 4913

standar deviasi : 1011.6962549701573 variansi : 1023529.3123206415

: 5141 range : 2579 nilai minimum nilai maksimum : 7720 : 2579.0 quartil-0 : 4170.25 quartil-1 quartil-2 : 4857.0 quartil-3 : 5654.25 : 7720.0 quartil-4 : 1484.0 IQR

skewness : 0.2575600053152032 kurtosis : 2.582424426089691

4.7 7. Diameter

```
[9]: # Ambil kolom Diameter
Diameter = df["Diameter"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom Diameter
print("Statistik deskriptif kolom Diameter")
printStatistic(Diameter)
```

Statistik deskriptif kolom Diameter

count : 500

mean : 77.77115780832001 median : 77.64527658

modus : 71.29356396, 78.83325579, 84.75622403, 88.00634154

 standar deviasi
 : 8.056867291849713

 variansi
 : 64.91311055847773

 range
 : 40.747172240000005

nilai minimum : 56.66665803 nilai maksimum : 97.41383027 quartil-0 : 56.66665803 quartil-1 : 71.7453075475 quartil-2 : 77.64527658 : 83.6485975675 quartil-3 : 97.41383027 quartil-4 : 11.90329002 IQR

 skewness
 : 0.002724966865193717

 kurtosis
 : 2.526220942074553

4.8 8. KadarAir

```
[10]: # Ambil kolom KadarAir
KadarAir = df["KadarAir"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom KadarAir
print("Statistik deskriptif kolom KadarAir")
printStatistic(KadarAir)
```

Statistik deskriptif kolom KadarAir

count : 500

mean : 0.6483716718979999

median : 0.626116699

modus : 0.735849057, 0.824404762

 standar deviasi
 : 0.09436709809379533

 variansi
 : 0.00890514920264399

 range
 : 0.4689719309999995

 nilai minimum
 : 0.409927152

 nilai maksimum
 : 0.878899083

 quartil-0
 : 0.409927152

 quartil-1
 : 0.57263245725

 quartil-2
 : 0.626116699

 quartil-3
 : 0.7266333445

 quartil-4
 : 0.878899083

IQR : 0.15400088724999994 skewness : 0.49366131797330265 kurtosis : 2.255080343612366

4.9 9. Keliling

```
[11]: # Ambil kolom Keliling
Keliling = df["Keliling"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom Keliling
print("Statistik deskriptif kolom Keliling")
printStatistic(Keliling)
```

Statistik deskriptif kolom Keliling

count : 500

mean : 281.4797219999999

median : 280.0455

modus : 197.015, 200.587, 202.456, 207.325, 207.697, 208.317, 209.823, 210.012, 210.657, 211.667, 214.338, 214.44, 216.93, 218.773, 219.663, 221.295, 221.38, 222.373, 223.117, 224.485, 225.237, 226.049, 226.454, 226.793, 227.007, 227.562, 227.853, 227.906, 227.934, 228.007, 229.044, 229.787, 229.852, 230.332, 230.728, 230.804, 231.291, 232.122, 232.838, 232.94, 233.736, 234.047, 234.302, 234.781, 234.817, 235.385, 235.476, 235.534, 235.807, 235.956, 236.521, 236.767, 236.813, 237.412, 237.568, 237.593, 238.395, 238.547, 239.34, 239.356, 239.364, 240.017, 240.094, 240.295, 240.315, 240.44, 240.529, 240.546, 240.603,

```
240.915, 240.926, 241.24, 241.481, 241.542, 242.064, 242.117, 242.167, 242.294,
242.407, 242.845, 243.201, 243.28, 243.849, 243.983, 244.123, 244.287, 244.49,
245.108, 245.517, 245.889, 246.555, 247.032, 247.294, 247.69, 247.889, 248.428,
249.213, 249.248, 249.61, 249.882, 250.098, 250.412, 250.912, 251.05, 251.165,
251.355, 251.807, 252.331, 252.523, 252.837, 252.87, 253.068, 253.076, 253.449,
253.493, 253.792, 254.662, 254.699, 254.771, 254.977, 255.102, 255.109, 255.508,
255.689, 255.796, 255.912, 255.914, 256.199, 256.222, 256.509, 256.524, 256.647,
256.711, 256.915, 257.06, 257.1, 257.268, 257.486, 257.607, 257.666, 258.503,
259.184, 259.272, 259.409, 259.741, 259.808, 260.209, 260.346, 260.354, 260.462,
260.478, 260.512, 260.732, 260.888, 260.959, 261.064, 261.089, 261.29, 261.405,
261.474, 261.568, 261.701, 261.724, 261.858, 261.978, 262.097, 262.446, 262.743,
263.0, 263.151, 263.299, 263.424, 263.639, 263.678, 263.752, 263.959, 264.24,
264.28, 264.342, 264.418, 264.64, 264.644, 264.923, 264.951, 265.142, 265.151,
265.167, 265.248, 265.364, 265.778, 266.221, 266.484, 266.682, 266.82, 266.923,
267.193, 267.246, 267.759, 268.026, 268.297, 268.492, 268.59, 268.805, 268.84,
268.932, 269.116, 269.153, 269.177, 269.387, 269.449, 269.51, 270.072, 270.638,
270.823, 271.228, 271.738, 271.783, 272.761, 272.888, 273.085, 273.607, 273.621,
273.942, 274.007, 274.231, 274.262, 274.318, 274.329, 274.396, 274.486, 274.946,
275.362, 275.478, 275.818, 276.025, 276.786, 276.798, 276.911, 277.133, 277.216,
277.531, 278.57, 278.571, 278.618, 278.623, 278.741, 279.019, 279.034, 279.606,
279.955, 280.136, 280.448, 280.459, 280.5, 281.305, 281.35, 281.478, 281.839,
282.031, 282.086, 282.244, 282.98, 283.186, 283.196, 283.33, 283.668, 283.809,
283.873, 283.977, 284.145, 284.222, 284.343, 284.386, 284.75, 285.184, 285.254,
285.494, 285.799, 286.116, 286.264, 286.377, 286.773, 286.844, 287.087, 287.436,
287.462, 287.727, 287.874, 288.12, 288.273, 288.61, 288.779, 288.913, 289.009,
289.043, 289.067, 289.5, 289.902, 289.962, 290.011, 290.047, 290.143, 291.224,
291.302, 291.359, 291.454, 291.523, 291.54, 291.699, 292.196, 292.22, 292.518,
292.569, 292.789, 292.865, 292.906, 293.36, 293.409, 293.548, 293.758, 293.922,
294.219, 294.451, 294.789, 294.808, 294.988, 295.253, 295.612, 295.728, 296.2,
296.211, 296.222, 297.081, 297.114, 297.14, 297.24, 297.276, 297.395, 297.503,
298.048, 298.057, 298.992, 299.044, 299.083, 299.091, 299.67, 299.788, 299.803,
299.924, 300.022, 300.597, 300.837, 300.885, 301.307, 301.902, 301.985, 302.11,
302.131, 302.164, 302.542, 302.73, 302.928, 302.958, 303.047, 303.102, 303.285,
303.999, 304.449, 305.036, 305.169, 305.326, 305.582, 305.628, 305.701, 305.872,
306.634, 306.907, 306.914, 307.129, 307.304, 307.377, 307.543, 307.776, 307.947,
307.965, 308.106, 308.355, 308.667, 309.111, 309.264, 309.712, 309.718, 309.826,
310.522, 310.778, 310.785, 311.005, 311.235, 311.51, 311.647, 311.85, 311.868,
311.871, 312.248, 312.386, 312.678, 312.835, 312.898, 313.011, 313.296, 313.372,
314.233, 314.352, 314.656, 315.431, 315.483, 316.144, 316.194, 316.558, 316.683,
316.69, 316.756, 316.987, 317.21, 317.226, 317.55, 317.671, 318.791, 318.86,
318.914, 319.702, 319.883, 320.105, 320.388, 320.825, 320.902, 321.246, 321.354,
321.441, 321.58, 321.778, 321.893, 322.073, 322.15, 322.198, 322.299, 322.3,
322.853, 323.587, 323.807, 324.563, 326.626, 328.178, 328.799, 329.128, 329.747,
330.709, 331.296, 331.417, 331.535, 331.893, 332.61, 333.722, 334.743, 336.166,
336.803, 337.028, 338.191, 338.258, 338.782, 339.413, 340.02, 340.6, 340.726,
341.702, 342.257, 342.99, 343.706, 343.917, 344.138, 346.308, 346.714, 347.364,
348.085, 348.74, 352.718, 353.032, 353.285, 354.483, 357.414, 359.911, 362.021,
365.062, 366.62, 367.844, 375.651, 390.125, 434.235, 448.305, 488.837
```

standar deviasi : 37.33540171514401 variansi : 1393.9322212311781

: 291.822 range : 197.015 nilai minimum nilai maksimum : 488.837 quartil-0 : 197.015 quartil-1 : 255.883 quartil-2 : 280.0455 quartil-3 : 306.0625 : 488.837 quartil-4

 IQR
 : 50.17949999999999

 skewness
 : 0.7336269072005543

 kurtosis
 : 5.238045380548189

4.10 10. Bulatan

```
[12]: # Ambil kolom Bulatan
Bulatan = df["Bulatan"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom Bulatan
print("Statistik deskriptif kolom Bulatan")
printStatistic(Bulatan)
```

Statistik deskriptif kolom Bulatan count : 500

mean : 0.7617374363080001 median : 0.7612884394999999

0.174590178, 0.261297389, 0.299297624, 0.589145961,modus 0.603806625, 0.61813153, 0.619331367, 0.622202152, 0.642939586, 0.655423795, 0.661848613, 0.671239887, 0.671414526, 0.67177503, 0.672018253, 0.673291547, 0.675018795, 0.676292881, 0.677200071, 0.679892535, 0.680194778, 0.685223012, 0.685880547, 0.687464035, 0.688159974, 0.688452216, 0.691149934, 0.694162454, 0.694463393, 0.695464012, 0.696051965, 0.696800862, 0.69743449, 0.698340924, 0.698558422, 0.700564861, 0.700632999, 0.704582713, 0.704652524, 0.704655156, 0.705696824, 0.707129779, 0.707728756, 0.708148034, 0.708372185, 0.708675046, 0.709805576, 0.711073136, 0.7112693, 0.711676727, 0.712019984, 0.712775871, 0.712803096, 0.713243729, 0.713441538, 0.713764078, 0.714924239, 0.715188526, 0.716227104, 0.716729844, 0.716912724, 0.716935365, 0.717492872, 0.717604447,0.718366986, 0.718495828, 0.718778046, 0.718848061, 0.719381386, 0.719438986, 0.719483929, 0.719729966, 0.72004593, 0.720763075, 0.720945495, 0.721307267, 0.721905165, 0.722225121, 0.722225913, 0.72233116, 0.722573064, 0.722913536, 0.72303066, 0.723724085, 0.724040956, 0.724236695, 0.724437161, 0.724625404, 0.725654115, 0.726486094, 0.726768189, 0.726940396, 0.727187364, 0.727303504, 0.727618022, 0.727731578, 0.727872041, 0.72791653, 0.72813192, 0.728334216, 0.728371839, 0.72877966, 0.728838468, 0.728850092, 0.729070353, 0.729098899, 0.7291904, 0.729193361, 0.729245028, 0.729837764, 0.729843396, 0.729885004, 0.730130428, 0.730338017, 0.730424118, 0.730484673, 0.730528258, 0.730700321, 0.730784721, 0.730878349, 0.730952703, 0.731032195, 0.731302515, 0.731760731,0.73190872, 0.732018064, 0.732158776, 0.733107749, 0.733198532, 0.733822792,

```
0.734584626, 0.734781582, 0.735078678, 0.73541536, 0.735723185, 0.735928796,
0.736020303, 0.736410273, 0.736638788, 0.736669733, 0.736858714, 0.737621708,
0.737915693, 0.738493716, 0.738745817, 0.73911166, 0.739239922, 0.739391972,
0.739454838, 0.739489757, 0.739535505, 0.739701145, 0.739866625, 0.740104792,
0.740328692, 0.740353291, 0.740358056, 0.740395924, 0.740608116, 0.740933276,
0.741020574, 0.741521259, 0.74158786, 0.742026658, 0.742343348, 0.742366933,
0.742402383, 0.743088467, 0.743899699, 0.743961322, 0.744169758, 0.744665063,
0.744666469, 0.744958238, 0.74528593, 0.745372367, 0.74546102, 0.745835125,
0.74588395, 0.746220249, 0.746240285, 0.746368785, 0.746530828, 0.747240192,
0.74763833, 0.747917752, 0.748498263, 0.748551863, 0.748800888, 0.748807478,
0.749109947, 0.749332104, 0.749377729, 0.749425424, 0.749637485, 0.749755204,
0.749855551, 0.749903393, 0.750106052, 0.750124729, 0.750241913, 0.750407568,
0.750728936, 0.750810515, 0.751010516, 0.751432462, 0.751462618, 0.751829344,
0.751958363, 0.751993104, 0.752195573, 0.752337502, 0.752407832, 0.752786151,
0.752894922, 0.753590762, 0.753627617, 0.753753835, 0.753836351, 0.753915777,
0.754108849, 0.754232657, 0.754346393, 0.754745273, 0.755223412, 0.755649016,
0.756274922, 0.756291127, 0.756676137, 0.756788434, 0.757257729, 0.757482389,
0.757801052, 0.757811359, 0.758235653, 0.758298138, 0.758550524, 0.758673593,
0.758791099, 0.758909935, 0.759156632, 0.759343932, 0.759513885, 0.75960905,
0.760096593, 0.760508352, 0.760553426, 0.760729343, 0.761001621, 0.761173449,
0.76140343, 0.761615131, 0.761764323, 0.761844354, 0.761919282, 0.762327135,
0.762360758, 0.762366875, 0.762370689, 0.763007658, 0.763719957, 0.764005319,
0.764034545, 0.764173999, 0.764377848, 0.764509615, 0.764572695, 0.764967217,
0.765939166, 0.765946823, 0.766559782, 0.76667865, 0.7669605, 0.767184214,
0.76744487, 0.767705186, 0.768109333, 0.768347011, 0.768376855, 0.768594199,
0.768969555, 0.769410253, 0.769500016, 0.769854556, 0.769931108, 0.770173828,
0.77020482, 0.770507543, 0.770521464, 0.770834311, 0.771055838, 0.771139527,
0.771249536, 0.77160738, 0.772111842, 0.772243853, 0.772310913, 0.772799791,
0.772926226, 0.773000377, 0.77306749, 0.773216435, 0.77354417, 0.773708713,
0.774095281, 0.774227397, 0.774529044, 0.774655487, 0.775028673, 0.77584873,
0.775904773, 0.776428464, 0.776656761, 0.777030274, 0.777070027, 0.77708742,
0.777856643, 0.777877063, 0.778730598, 0.778849783, 0.779566092, 0.780316084,
0.780418169, 0.780685775, 0.780850572, 0.781063565, 0.781359586, 0.78172962,
0.782088589, 0.782091577, 0.782098362, 0.78220059, 0.782638217, 0.782646035,
0.783326826, 0.784233206, 0.78490739, 0.784916415, 0.785459883, 0.786155688,
0.786284485, 0.786601742, 0.78688525, 0.786886027, 0.787307713, 0.787310851,
0.787784638, 0.788439188, 0.788440191, 0.788641635, 0.788992229, 0.7898489,
0.790284652, 0.790389013, 0.790600715, 0.791474665, 0.791538634, 0.791576426,
0.791709588, 0.791829553, 0.792412996, 0.79271154, 0.792889153, 0.793048786,
0.793090693, 0.793107675, 0.793207209, 0.793430846, 0.793697097, 0.794065843,
0.795189689, 0.795219134, 0.795386222, 0.795416754, 0.79633467, 0.796439869,
0.797016671, 0.797464573, 0.798434479, 0.798439143, 0.798467606, 0.798748686,
0.799155176, 0.799324168, 0.799740948, 0.800475639, 0.800638639, 0.800934592,
0.801014362, 0.801637337, 0.80223953, 0.802261185, 0.802267072, 0.802603082,
0.802984814, 0.803032283, 0.803149216, 0.803181878, 0.803461442, 0.803795109,
0.804295624, 0.804545396, 0.804733164, 0.805111386, 0.805394671, 0.805439521,
0.805564948, 0.805622906, 0.805732935, 0.806172585, 0.806779542, 0.806792259,
0.807746273, 0.807792234, 0.808248354, 0.80846584, 0.809002546, 0.809504955,
```

```
0.80953786, 0.810257323, 0.811021355, 0.811599045, 0.812082213, 0.812242173,
0.812290673, 0.812695963, 0.812934875, 0.81359911, 0.814167476, 0.814449173,
0.814581787, 0.815019317, 0.815233866, 0.815258748, 0.815458208, 0.815718178,
0.816090663, 0.816500322, 0.81676783, 0.816931269, 0.817044617, 0.817635526,
0.819650226, 0.821763909, 0.822505549, 0.823987615, 0.824662357, 0.824880825,
0.82671961, 0.82721721, 0.827395697, 0.827930478, 0.82841931, 0.829487132,
0.829668616, 0.831320927, 0.831658201, 0.831797143, 0.833622792, 0.834805795,
0.835203461, 0.835810103, 0.836293963, 0.836830469, 0.83780329, 0.838935683,
0.839576062, 0.840438522, 0.841074214, 0.841438302, 0.841529145, 0.842805012,
0.843048377, 0.843860039, 0.844452833, 0.84511253, 0.846094886, 0.846535408,
0.847519424, 0.847593431, 0.848319358, 0.849296679, 0.84989101, 0.850158921,
0.850306436, 0.850763371, 0.856198377, 0.85847279, 0.863233761, 0.864092271,
0.867147782, 0.868433574, 0.868444056, 0.870203116, 0.870745605, 0.872416898,
0.874242929, 0.874743279, 0.891705551, 0.904748313
standar deviasi
                        : 0.06170246078673261
variansi
                        : 0.0038071936671382756
                       : 0.730158135
range
                       : 0.174590178
nilai minimum
nilai maksimum
                       : 0.904748313
quartil-0
                       : 0.174590178
quartil-1
                       : 0.731990728
quartil-2
                        : 0.7612884394999999
quartil-3
                       : 0.79636096975
                       : 0.904748313
quartil-4
IQR
                       : 0.06437024175000006
                       : -3.599236766361642
skewness
                       : 32.66420700471349
kurtosis
```

4.11 11. Ransum

Statistik deskriptif kolom Ransum

```
[13]: # Ambil kolom Ransum
Ransum = df["Ransum"]
# Tulis statistik deskriptif dari kolom Ransum
print("Statistik deskriptif kolom Ransum")
printStatistic(Ransum)
```

```
count : 500
mean : 2.150915331084
median : 2.1935990365
modus : 1.440795615, 1.453136582, 1.465950153, 1.48345605,
1.51000024, 1.519341968, 1.521727227, 1.540486631, 1.542057903, 1.547183245,
1.547535657, 1.550094178, 1.564652561, 1.580189539, 1.586608465, 1.587462159,
1.590134084, 1.618982021, 1.653079386, 1.65543321, 1.668112772, 1.675639128,
1.680039305, 1.683373724, 1.686592141, 1.688196232, 1.697250688, 1.699226473,
1.700643731, 1.706977459, 1.713914209, 1.724885488, 1.727032232, 1.736015342,
1.747523281, 1.75100193, 1.751274152, 1.760099997, 1.760210118, 1.763640445,
1.763657239, 1.778399476, 1.778595478, 1.780898286, 1.781414606, 1.782283909,
```

```
1.782779486, 1.788527458, 1.798166796, 1.799959097, 1.802645, 1.802893047,
1.804012341, 1.805565702, 1.808158955, 1.812313365, 1.815781338, 1.817608766,
1.826251811, 1.830091344, 1.833137796, 1.833740148, 1.837898676, 1.838250957,
1.840286422, 1.840560518, 1.84134338, 1.846730754, 1.850139146, 1.851541036,
1.853012623, 1.853650857, 1.8537631, 1.854013623, 1.855220886, 1.859079722,
1.863828568, 1.875782413, 1.877694599, 1.878050455, 1.880645909, 1.883101662,
1.884341011, 1.886439592, 1.88785243, 1.88870019, 1.888832212, 1.896722072,
1.898185373, 1.901437269, 1.906046537, 1.90661938, 1.906817334, 1.907783994,
1.910787598, 1.911224709, 1.91282581, 1.916971463, 1.918080969, 1.91909264,
1.920943046, 1.92591221, 1.928716161, 1.930818309, 1.931058138, 1.935698552,
1.938606424, 1.93890281, 1.946440108, 1.94688595, 1.950330173, 1.952970432,
1.958254629, 1.958395654, 1.962802744, 1.96817911, 1.972737596, 1.973088027,
1.975266097, 1.976679441, 1.976932348, 1.978690245, 1.978891282, 1.978953101,
1.983874746, 1.983960139, 1.984260147, 1.986325767, 1.986499144, 1.986632846,
1.995374027, 1.995664532, 1.996392202, 1.997707221, 1.9980862, 2.000380768,
2.001146508, 2.001516019, 2.003259365, 2.005042746, 2.006531105, 2.007892171,
2.008504397, 2.011060749, 2.011183955, 2.01270268, 2.012776022, 2.013836657,
2.014703498, 2.014789001, 2.016956794, 2.018840896, 2.021275625, 2.023376728,
2.027951335, 2.029096926, 2.029729291, 2.030404595, 2.032184299, 2.033637817,
2.039549572, 2.041790482, 2.045159464, 2.047817202, 2.048368308, 2.049992068,
2.050361589, 2.05259056, 2.056203409, 2.057247083, 2.059366454, 2.062514909,
2.063055118, 2.063136708, 2.063481892, 2.064307142, 2.066397837, 2.067587589,
2.0678626, 2.068723061, 2.069011284, 2.069290354, 2.070935285, 2.071131797,
2.071210372, 2.071483926, 2.073422024, 2.074970421, 2.075068371, 2.078458874,
2.078462475, 2.078660032, 2.080344263, 2.08232503, 2.086528594, 2.087475392,
2.090898855, 2.093760238, 2.097097749, 2.099186519, 2.099847143, 2.100274369,
2.100666294, 2.102246978, 2.104916927, 2.104926204, 2.104945153, 2.105707298,
2.105843517, 2.107114975, 2.107740189, 2.109368773, 2.110508466, 2.113900842,
2.11410263, 2.118581367, 2.121543339, 2.122124407, 2.122443312, 2.123595479,
2.124837558, 2.126628263, 2.128536971, 2.131495771, 2.132348203, 2.133619661,
2.133648387, 2.136813669, 2.143551574, 2.149283251, 2.1525715, 2.153467052,
2.156809452, 2.162216624, 2.163122241, 2.166889345, 2.168974314, 2.169265121,
2.176712075, 2.177474846, 2.180490204, 2.18073856, 2.181716211, 2.182483784,
2.185158479, 2.189798059, 2.190441243, 2.190608013, 2.190733345, 2.193132409,
2.194065664, 2.194088445, 2.194158073, 2.19787742, 2.201445593, 2.204012677,
2.205909669, 2.206428166, 2.207128755, 2.208922, 2.209335313, 2.209733911,
2.212887655, 2.213027428, 2.218493122, 2.219625409, 2.220305672, 2.221112029,
2.221394586, 2.222421679, 2.224151651, 2.226197042, 2.226576302, 2.236573722,
2.239398401, 2.239575732, 2.251276639, 2.252512709, 2.256540017, 2.257982635,
2.260137337, 2.263187001, 2.264349408, 2.266611124, 2.267386283, 2.267430923,
2.267500333, 2.267748924, 2.267809234, 2.267963643, 2.269278355, 2.269768294,
2.274378701, 2.275694235, 2.275694736, 2.277530842, 2.277961715, 2.278028913,
2.280405651, 2.289417954, 2.290839165, 2.290891123, 2.292288889, 2.293674225,
2.29600804, 2.296663622, 2.296678136, 2.301912694, 2.303090322, 2.303176396,
2.310141398, 2.3101934, 2.313677987, 2.315378484, 2.315696898, 2.316139432,
2.316815562, 2.317059217, 2.318696496, 2.31916698, 2.319773635, 2.32003701,
2.321408831, 2.321467942, 2.322013197, 2.324667319, 2.325960705, 2.327760214,
2.328205903, 2.328431431, 2.328599738, 2.330191507, 2.330281955, 2.333437182,
```

```
2.334138503, 2.335253858, 2.335628859, 2.33685187, 2.33754228, 2.338244708,
2.338613257, 2.338701684, 2.340134912, 2.341081542, 2.343769511, 2.344116298,
2.344470053, 2.346848427, 2.348029651, 2.35103612, 2.35137349, 2.35151575,
2.352551509, 2.352695003, 2.353714728, 2.354513601, 2.355443876, 2.357315927,
2.357702973, 2.358140757, 2.362199074, 2.363434967, 2.365004953, 2.365597637,
2.365691672, 2.366252847, 2.367534178, 2.367812796, 2.370813286, 2.372669947,
2.373274809, 2.377458021, 2.378993238, 2.381033342, 2.381176872, 2.382918257,
2.383162254, 2.383879665, 2.384142396, 2.384165244, 2.385035427, 2.385597924,
2.38628145, 2.386457846, 2.386575063, 2.386830293, 2.390526352, 2.391148176,
2.391197843, 2.392207428, 2.392833732, 2.393016634, 2.393431242, 2.393909118,
2.393967558, 2.394550452, 2.395339723, 2.395939907, 2.396756873, 2.396937668,
2.397473566, 2.39775761, 2.398077931, 2.399196775, 2.399249066, 2.40008635,
2.400880158, 2.401378756, 2.402829454, 2.403236086, 2.403678351, 2.404357946,
2.406938681, 2.407479634, 2.409044724, 2.409422211, 2.40965505, 2.409850393,
2.410314159, 2.410354967, 2.41084296, 2.412459428, 2.412698905, 2.413040879,
2.414159316, 2.415782774, 2.416004902, 2.416421796, 2.417481504, 2.418420435,
2.418896288, 2.41915155, 2.419177285, 2.422220627, 2.422480727, 2.422835222,
2.42301328, 2.424922642, 2.425402178, 2.425617344, 2.425657774, 2.426541607,
2.426703106, 2.427229072, 2.427983334, 2.428167151, 2.428352271, 2.43176546,
2.432078558, 2.432416486, 2.43330455, 2.433678416, 2.433965791, 2.434661025,
2.436055477, 2.43633347, 2.436719665, 2.438647615, 2.439453507, 2.439486662,
2.441020983, 2.441680186, 2.442074669, 2.442722324, 2.442930883, 2.442975699,
2.44338494, 2.44453248, 2.445134964, 2.445341696, 2.44543748, 2.445935282,
2.447469031, 2.449063942, 2.449220104, 2.449552554, 2.449573567, 2.450156332,
2.450369573, 2.451452735, 2.451815722, 2.452716836, 2.453278224, 2.453300825,
2.453769434, 2.454228167, 2.455383527, 2.456608555, 2.457340248, 2.45766993,
2.458656883, 2.45942803, 2.460308053, 2.460431687, 2.46087511, 2.461017015,
2.461510443, 2.463296836, 2.463545729, 2.464808581
standar deviasi
                       : 0.2497668892706582
variansi
                        : 0.06238349897594124
                        : 1.0240129660000001
range
nilai minimum
                        : 1.440795615
nilai maksimum
                        : 2.464808581
quartil-0
                        : 1.440795615
quartil-1
                       : 1.98393879075
                        : 2.1935990365
quartil-2
quartil-3
                        : 2.38161221825
quartil-4
                        : 2.464808581
                        : 0.3976734275
IQR
skewness
                        : -0.6581880925333655
                        : 2.5636427316999044
kurtosis
```

4.12 12. Kelas

Kelas tidak perlu ditulis deskripsi statistikanya karena kelas merepresentasikan kelas dari suatu gandum dan tidak bisa dihitung statistik deskriptifnya.

5 Section 2 - Data Visualization

Membuat Visualisasi plot distribusi, dalam bentuk histogram dan boxplot untuk setiap kolom numerik. Berikan uraian penjelasan kondisi setiap kolom berdasarkan kedua plot tersebut.

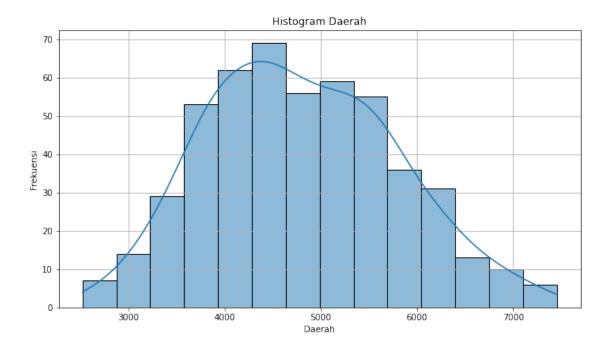
5.1 1. id

id hanyalah pembeda dari setiap row, sehingga tidak perlu dilakukan visualisasi terhadap kolom id sekalipun kolom ini numerik

5.2 2. Daerah

```
[14]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistDaerah = sns.histplot(Daerah, kde=True)
HistDaerah.set_title("Histogram Daerah")
HistDaerah.set_ylabel("Frekuensi")
```

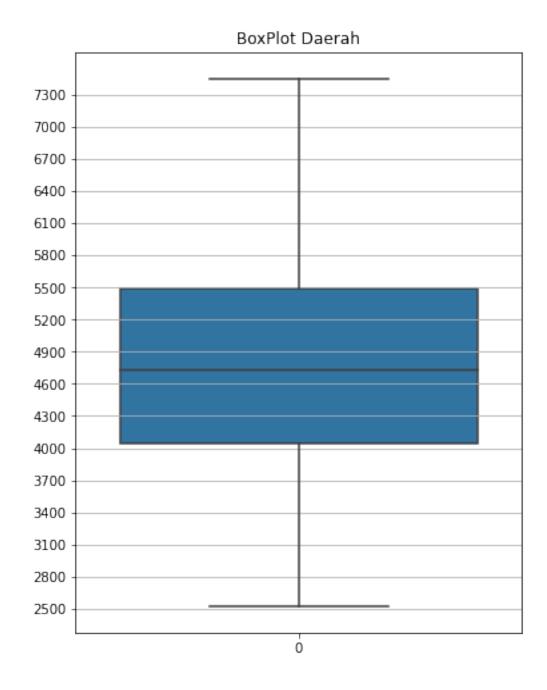
[14]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Daerah terdistribusi secara simetris sehingga bersifat No Skew (Normal) dan berbentuk tidak runcing dan tidak landai sehingga bersifat Mesokurtis.

```
[15]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
```

```
plt.grid()
     # Penggambaran Boxplot
     BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=Daerah)
     BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot Daerah")
     plt.yticks(np.arange(int(round(min(Daerah),-2)), max(Daerah), 300))
[15]: ([<matplotlib.axis.YTick at 0x21c20f186a0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20f10ee0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20f102b0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d775b0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d77d00>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d7e490>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d77ca0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d7e460>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d831c0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d83910>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d8a160>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d8a7f0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d8af40>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d83b20>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d77760>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d945b0>,
       <matplotlib.axis.YTick at 0x21c20d94d00>],
      [Text(0, 0, ''),
       Text(0, 0, '')])
```

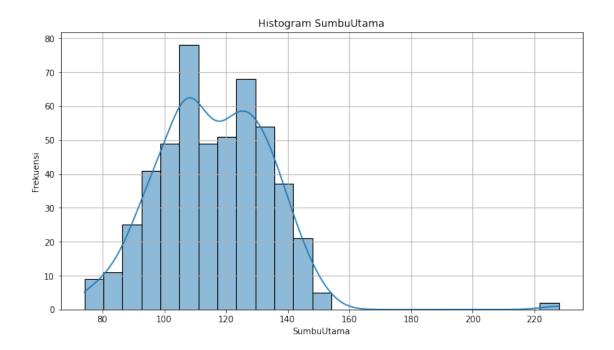


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Daerah sekitar 2500, nilai Q1 sekitar 4000, nilai Q2 atau median sekitar 4700, nilai Q3 sekitar 5500, dan nilai maksimal sekitar 7400. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Daerah tidak memiliki pencilan.

5.3 3. SumbuUtama

```
[16]: # Konfigurasi Histogram
    plt.figure(figsize=(11,6))
    plt.grid()
    # Penggambaran Histogram
    HistSumbuUtama = sns.histplot(SumbuUtama, kde=True)
    HistSumbuUtama.set_title("Histogram SumbuUtama")
    HistSumbuUtama.set_ylabel("Frekuensi")
```

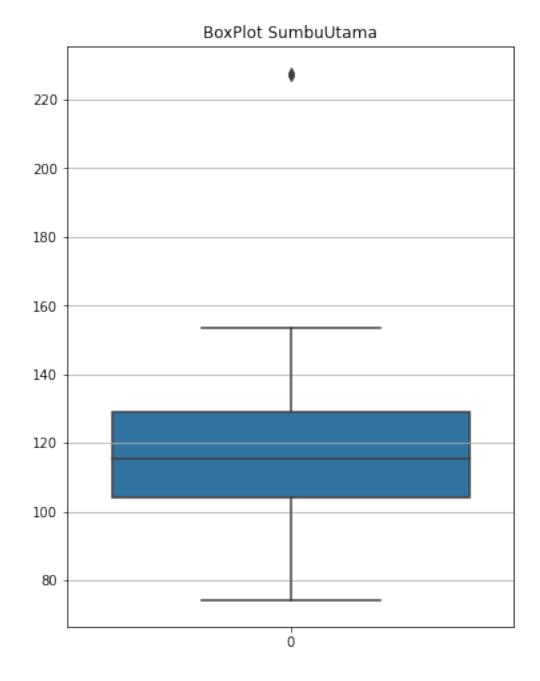
[16]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Sumbu-Utama terdistribusi secara condong ke kanan sehingga bersifat Positively Skewed dan berbentuk runcing sehingga bersifat Leptokurtis.

```
[17]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotSumbuUtama= sns.boxplot(data=SumbuUtama)
BoxPlotSumbuUtama.set_title("BoxPlot SumbuUtama")
```

[17]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot SumbuUtama')

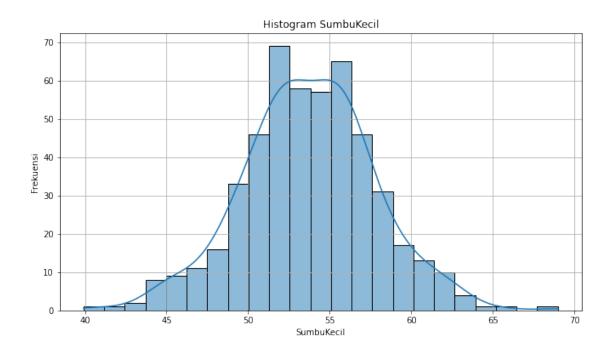


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom SumbuUtama sekitar 75, nilai Q1 sekitar 105, nilai Q2 atau median sekitar 115, nilai Q3 sekitar 130, dan nilai maksimal sekitar 230. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom SumbuUtama memiliki pencilan atas dengan nilai di sekitar 230.

5.4 4. SumbuKecil

```
[18]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistSumbuKecil = sns.histplot(SumbuKecil, kde=True)
HistSumbuKecil.set_title("Histogram SumbuKecil")
HistSumbuKecil.set_ylabel("Frekuensi")
```

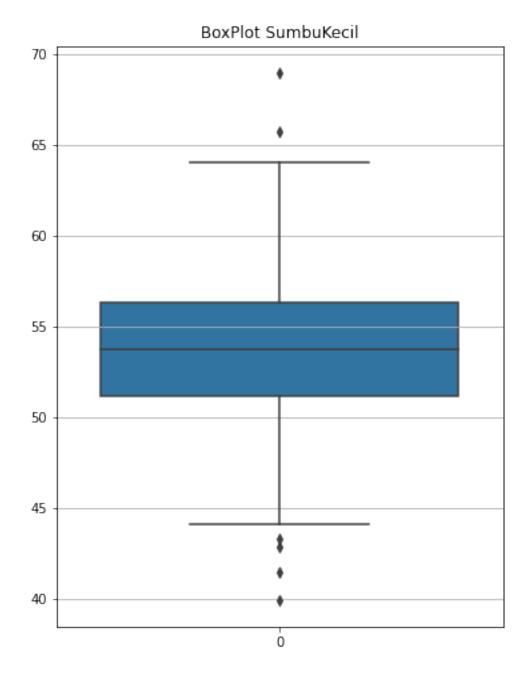
[18]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom SumbuKecil terdistribusi secara simetris sehingga bersifat No Skew (Normal) dan berbentuk tidak runcing dan tidak landai sehingga bersifat Mesokurtis.

```
[19]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotSumbuKecil= sns.boxplot(data=SumbuKecil)
BoxPlotSumbuKecil.set_title("BoxPlot SumbuKecil")
```

[19]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot SumbuKecil')

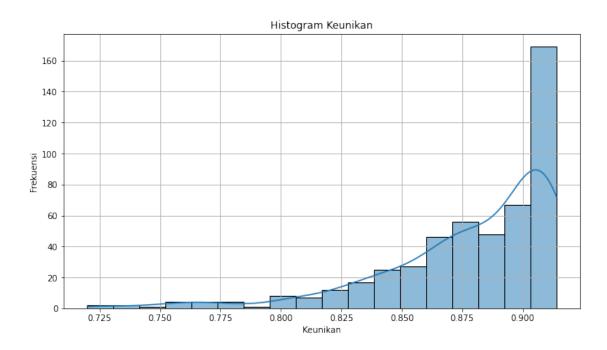


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom SumbuKecil sekitar 40, nilai Q1 sekitar 51, nilai Q2 atau median sekitar 54, nilai Q3 sekitar 56, dan nilai maksimal sekitar 69. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom SumbuKecil memiliki beberapa pencilan yaitu 4 pencilan bawah dengan nilai di sekitar 40-44 dan 2 pencilan atas dengan nilai di sekitar 66-69.

5.5 5. Keunikan

```
[20]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistKeunikan = sns.histplot(Keunikan, kde=True)
HistKeunikan.set_title("Histogram Keunikan")
HistKeunikan.set_ylabel("Frekuensi")
```

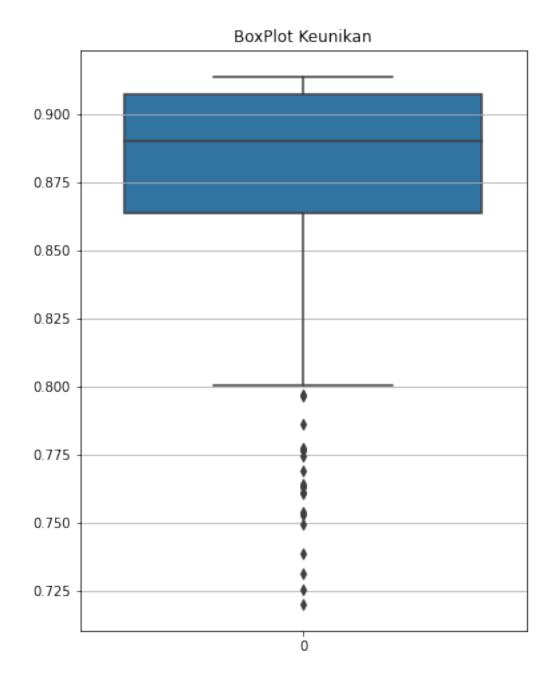
[20]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Keunikan terdistribusi secara condong ke kiri sehingga bersifat Negatively Skewed dan berbentuk runcing sehingga bersifat Leptokurtis.

```
[21]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotKeunikan= sns.boxplot(data=Keunikan)
BoxPlotKeunikan.set_title("BoxPlot Keunikan")
```

[21]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Keunikan')

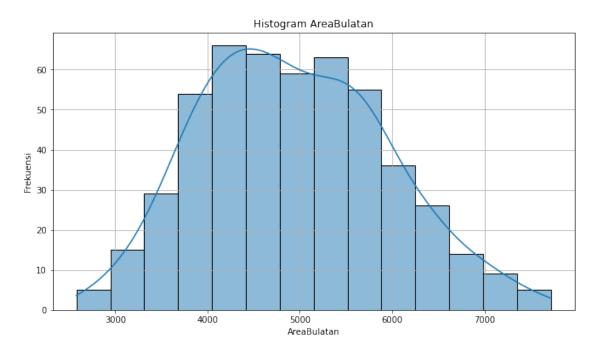


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Keunikan sekitar 0.72, nilai Q1 sekitar 0.865, nilai Q2 atau median sekitar 0.890, nilai Q3 sekitar 0.910, dan nilai maksimal sekitar 0.915. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Keunikan memiliki beberapa pencilan bawah dengan nilai dibawah 0.8.

5.6 6. AreaBulatan

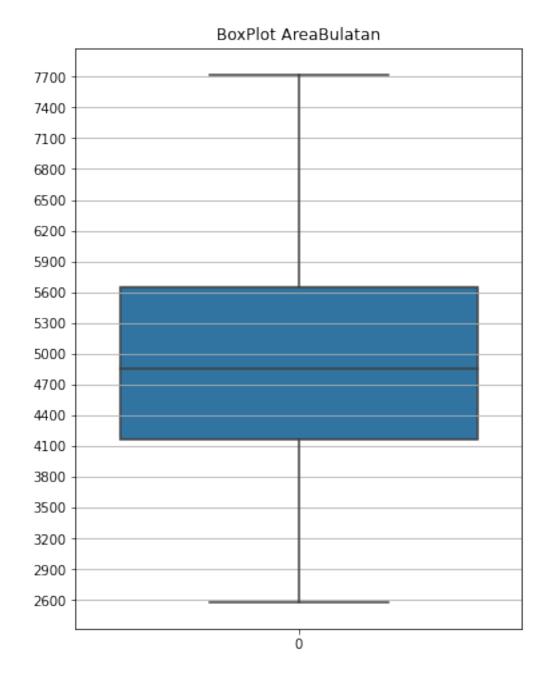
```
[22]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistAreaBulatan = sns.histplot(AreaBulatan, kde=True)
HistAreaBulatan.set_title("Histogram AreaBulatan")
HistAreaBulatan.set_ylabel("Frekuensi")
```

[22]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom AreaBulatan terdistribusi secara simetris sehingga bersifat No Skew (Normal) dan berbentuk tidak runcing dan tidak landai sehingga bersifat Mesokurtis.

```
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21271d90>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21277520>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21277c70>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21277e80>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21271d60>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c2127f370>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c2127faf0>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21286280>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c212869d0>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21287160>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21286670>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c212688e0>,
<matplotlib.axis.YTick at 0x21c21287670>],
[Text(0, 0, ''),
Text(0, 0, '')])
```

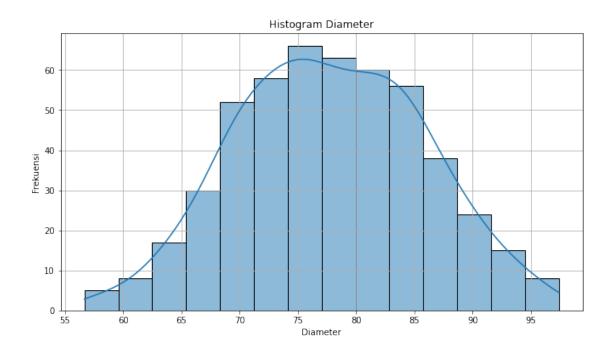


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom AreaBulatan sekitar 2600, nilai Q1 sekitar 4200, nilai Q2 atau median sekitar 4900, nilai Q3 sekitar 5600, dan nilai maksimal sekitar 7700. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom AreaBulatan tidak memiliki pencilan.

5.7 7. Diameter

```
[24]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistDiameter = sns.histplot(Diameter, kde=True)
HistDiameter.set_title("Histogram Diameter")
HistDiameter.set_ylabel("Frekuensi")
```

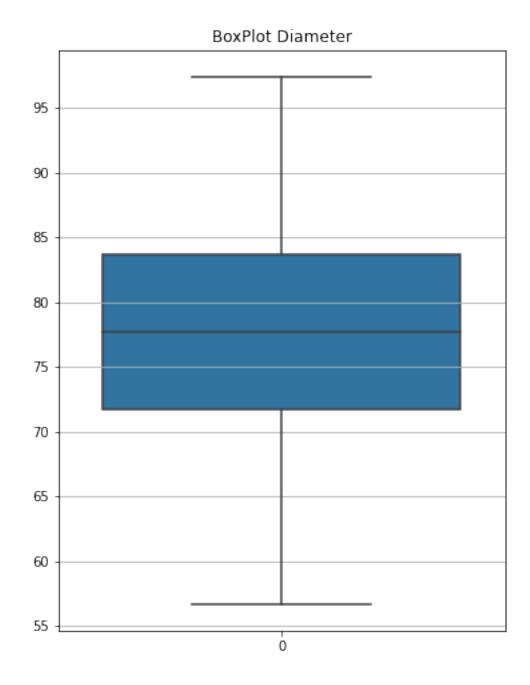
[24]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Diameter terdistribusi secara simetris sehingga bersifat No Skew (Normal) dan berbentuk tidak runcing dan tidak landai sehingga bersifat Mesokurtis.

```
[25]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotDiameter= sns.boxplot(data=Diameter)
BoxPlotDiameter.set_title("BoxPlot Diameter")
```

[25]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Diameter')

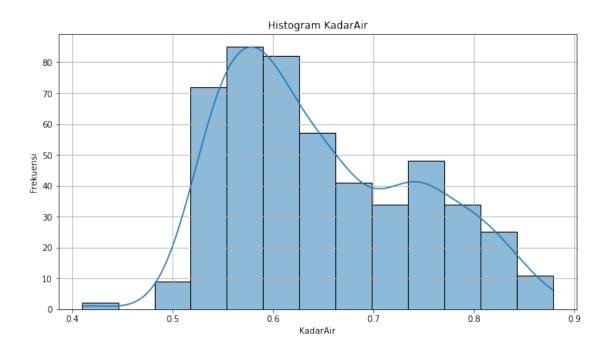


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Diameter sekitar 57, nilai Q1 sekitar 72, nilai Q2 atau median sekitar 78, nilai Q3 sekitar 84, dan nilai maksimal sekitar 97. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Diameter tidak memiliki pencilan.

5.8 8. Kadar Air

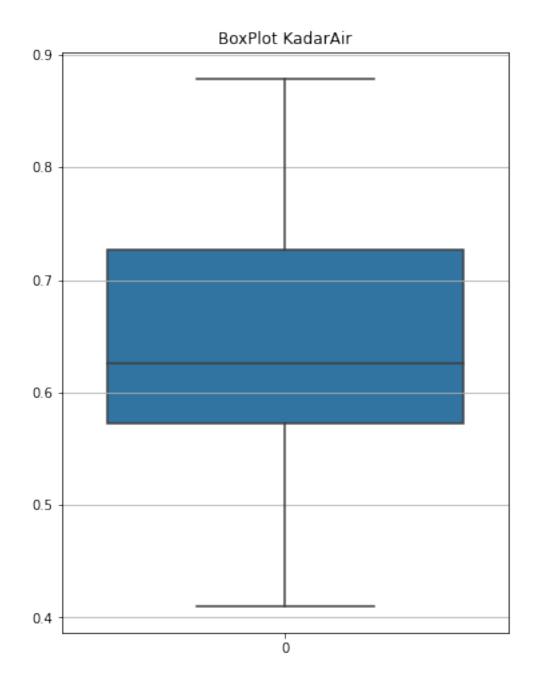
```
[26]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistKadarAir = sns.histplot(KadarAir, kde=True)
HistKadarAir.set_title("Histogram KadarAir")
HistKadarAir.set_ylabel("Frekuensi")
```

[26]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom KadarAir terdistribusi secara simetris sehingga bersifat No Skew (Normal) dan berbentuk landai sehingga bersifat Platykurtis.

```
[27]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotKadarAir= sns.boxplot(data=KadarAir)
BoxPlotKadarAir.set_title("BoxPlot KadarAir")
```

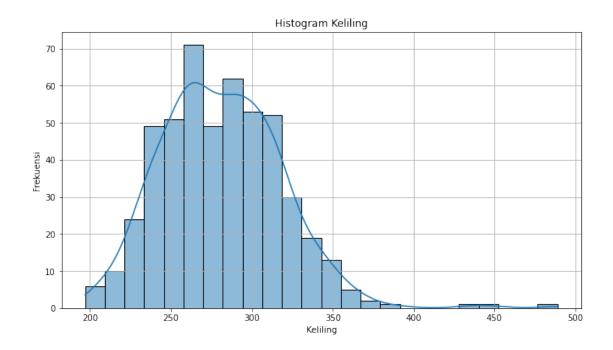


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom KadarAir sekitar 0.41, nilai Q1 sekitar 0.58, nilai Q2 atau median sekitar 0.63, nilai Q3 sekitar 0.73, dan nilai maksimal sekitar 0.88. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom KadarAir tidak memiliki pencilan.

5.9 9. Keliling

```
[28]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistKeliling =sns.histplot(Keliling, kde=True)
HistKeliling.set_title("Histogram Keliling")
HistKeliling.set_ylabel("Frekuensi")
```

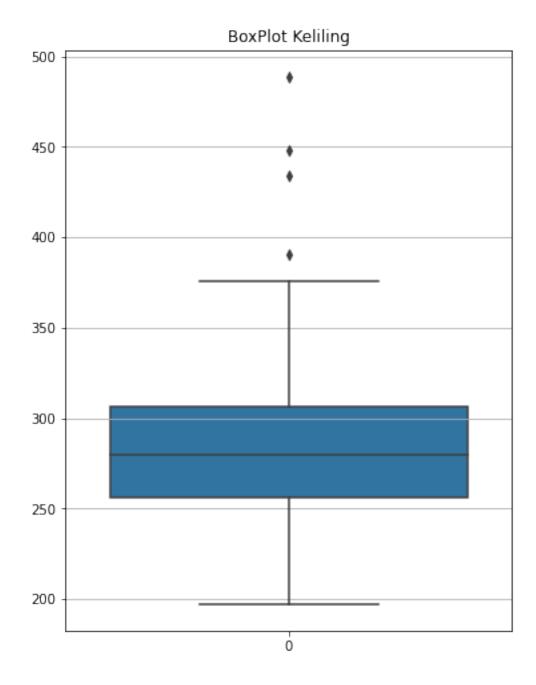
[28]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Keliling terdistribusi secara condong ke kanan sehingga bersifat Positively Skewed dan berbentuk runcing sehingga bersifat Leptokurtis.

```
[29]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotKeliling= sns.boxplot(data=Keliling)
BoxPlotKeliling.set_title("BoxPlot Keliling")
```

[29]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Keliling')

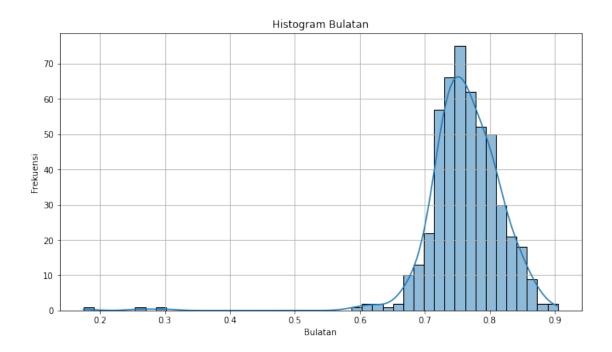


Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Keliling sekitar 200, nilai Q1 sekitar 260, nilai Q2 atau median sekitar 280, nilai Q3 sekitar 310, dan nilai maksimal sekitar 490. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Keliling memiliki 4 pencilan atas dengan nilai sekitar 390, 440, 450, dan 490.

5.10 10. Bulatan

```
[30]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistBulatan = sns.histplot(Bulatan, kde=True)
HistBulatan.set_title("Histogram Bulatan")
HistBulatan.set_ylabel("Frekuensi")
```

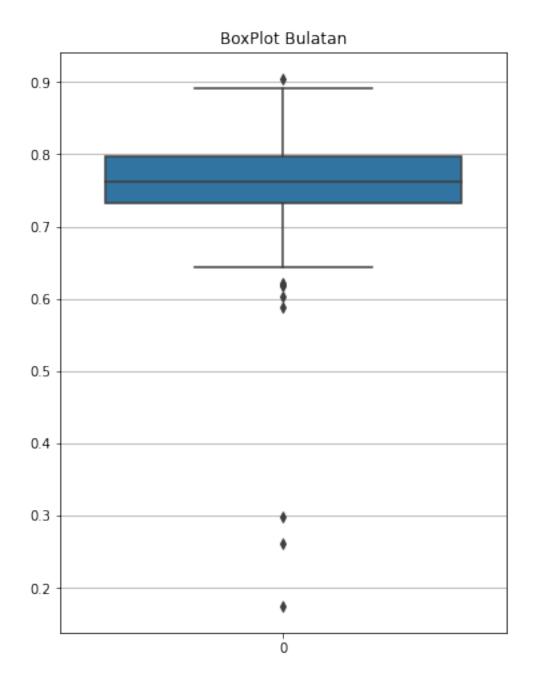
[30]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Bulatan terdistribusi secara condong ke kiri sehingga bersifat Negatively Skewed dan berbentuk runcing sehingga bersifat Leptokurtis.

```
[31]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotBulatan= sns.boxplot(data=Bulatan)
BoxPlotBulatan.set_title("BoxPlot Bulatan")
```

[31]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Bulatan')



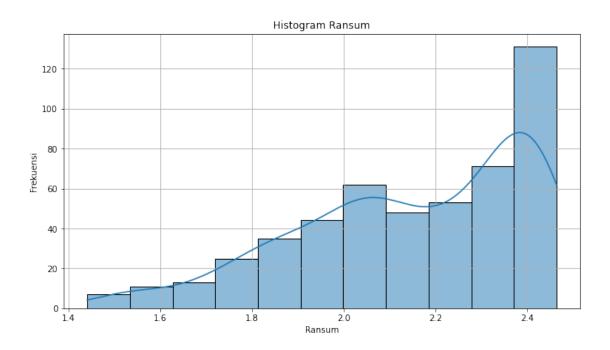
Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Bulatan sekitar 0.18, nilai Q1 sekitar 0.74, nilai Q2 atau median sekitar 0.76, nilai Q3 sekitar 0.8, dan nilai maksimal sekitar 0.9. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Bulatan memiliki beberapa pencilan yaitu 6 pencilan bawah dengan nilai dibawah 0.65 dan 1 pencilan atas dengan nilai sekitar 0.9.

5.11 11. Ransum

```
[32]: # Konfigurasi Histogram
plt.figure(figsize=(11,6))
plt.grid()
# Penggambaran Histogram
HistRansum = sns.histplot(Ransum, kde=True)
HistRansum.set_title("Histogram Ransum")
HistRansum.set_ylabel("Frekuensi")
```

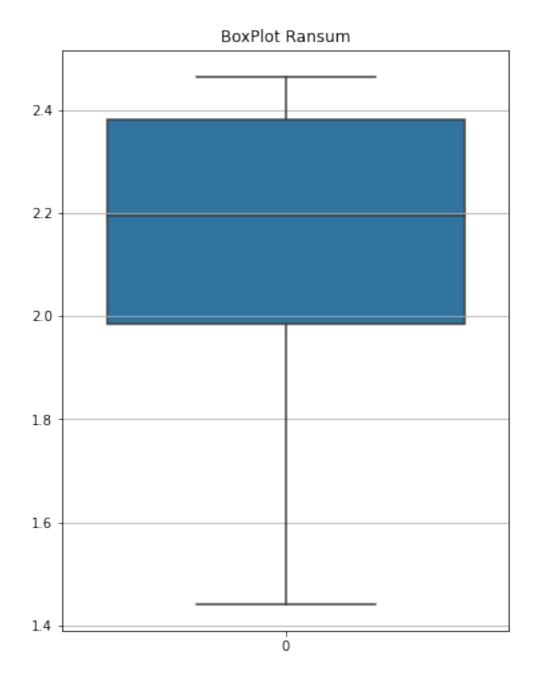
[32]: Text(0, 0.5, 'Frekuensi')

[33]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Ransum')



Berdasarkan histogram diatas, didapatkan sebuah informasi bahwa data pada kolom Ransum terdistribusi secara condong ke kiri sehingga bersifat Negatively Skewed dan berbentuk tidak runcing dan tidak landai sehingga bersifat Mesokurtis.

```
[33]: # Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotRansum= sns.boxplot(data=Ransum)
BoxPlotRansum.set_title("BoxPlot Ransum")
```



Berdasarkan Boxplot diatas dapat diketahui bahwa nilai minimum dari kolom Ransum sekitar 1.45, nilai Q1 sekitar 1.98, nilai Q2 atau median sekitar 2.2, nilai Q3 sekitar 2.38, dan nilai maksimal sekitar 2.46. Boxplot ini juga menunjukan bahwa kolom Ransum tidak memiliki pencilan.

5.12 12. Kelas

Nilai-nilai pada kolom kelas merepresentasikan jenis dari suatu gandum (bukan numerik)

6 Section 3 - Normality Test

Menentukan setiap kolom numerik berdistribusi normal atau tidak. Gunakan normality test yang dikaitkan dengan histogram plot.

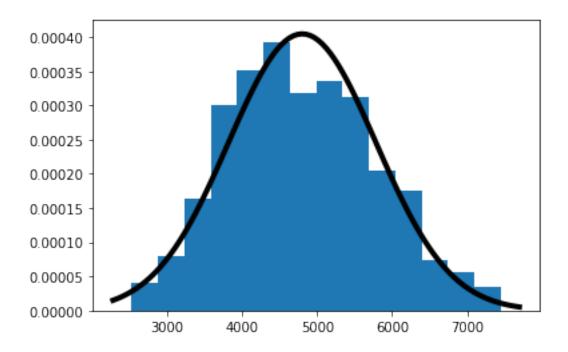
6.0.1 1. Id

id hanyalah pembeda untuk setiap row, sehingga tidak perlu dilakukan normality test terhadap kolom id sekalipun kolom tersebut numerik

6.0.2 2. Daerah

```
p = 0.00438627
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal
```

[34]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c22809eb0>]

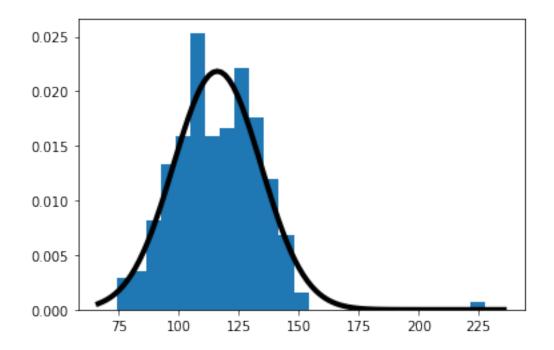


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan terdistribusi dengan normal karena bersifat No Skew. Tapi asumsi ini dapat dibantah karena berdasarkan Normality Test didapatkan kesimpulan data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Daerah tidak terdistribusi secara normal.

6.0.3 3. SumbuUtama

p = 2.21274e-21 HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal

[35]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c22894910>]

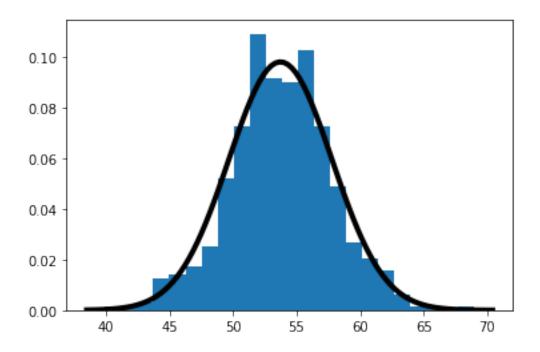


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan tidak terdistribusi dengan normal karena histogram condong ke kanan (Positively Skewed). Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom SumbuUtama tidak terdistribusi secara normal.

6.0.4 4. SumbuKecil

```
p = 0.157363
HO tidak bisa ditolak, sehingga data terdistribusi dengan normal
```

[36]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c22934580>]

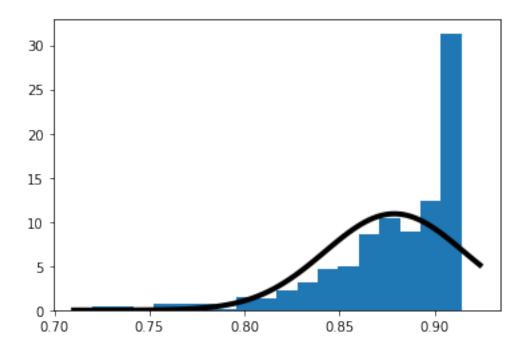


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan terdistribusi dengan normal karena bersifat No Skew. Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom SumbuKecil terdistribusi secara normal.

6.0.5 5. Keunikan

```
p = 3.60297e-35
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal
```

[37]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c229c5dc0>]

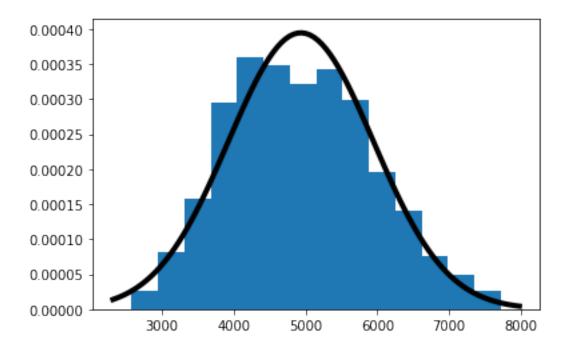


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan tidak terdistribusi dengan normal karena histogram condong ke kiri (Negatively Skewed). Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Keunikan tidak terdistribusi secara normal.

6.0.6 6. AreaBulatan

p = 0.00465706 HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal

[38]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c22a55670>]

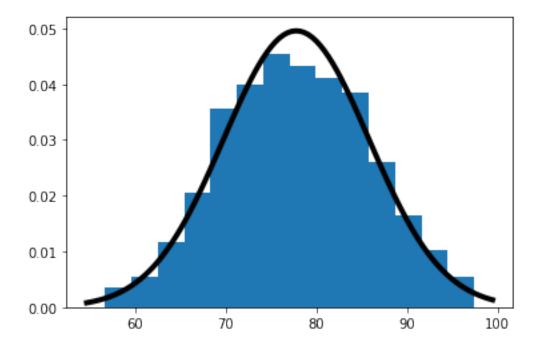


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan terdistribusi dengan normal karena bersifat No Skew. Tapi asumsi ini dapat dibantah karena berdasarkan Normality Test didapatkan kesimpulan data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom AreaBulatan tidak terdistribusi secara normal.

6.0.7 7. Diameter

```
p = 0.0241572
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal
```

[39]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c22ad97f0>]

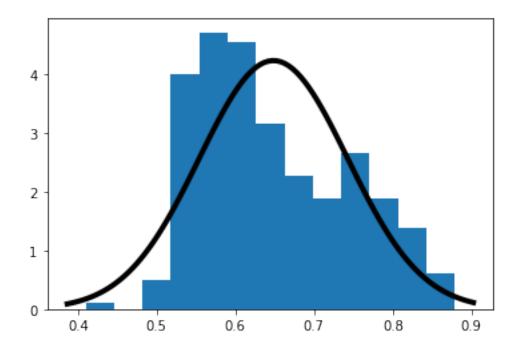


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan terdistribusi dengan normal karena bersifat No Skew. Tapi asumsi ini dapat dibantah karena berdasarkan Normality Test didapatkan kesimpulan data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Diameter tidak terdistribusi secara normal.

6.0.8 8. KadarAir

```
p = 2.58694e-11
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal
```

[40]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c23b2f130>]

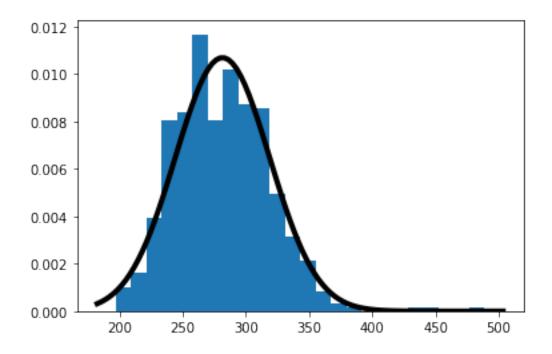


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan terdistribusi dengan normal karena bersifat No Skew walaupun mendekati condong ke kanan. Tapi asumsi ini dapat dibantah karena berdasarkan Normality Test didapatkan kesimpulan data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom KadarAir tidak terdistribusi secara normal.

6.0.9 9. Keliling

p = 2.23901e-15
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal

[41]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c23ba38e0>]

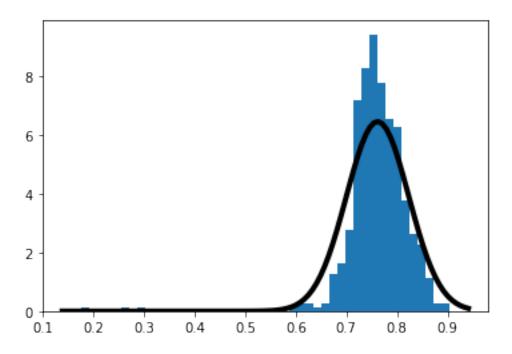


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan tidak terdistribusi dengan normal karena histogram condong ke kanan (Positively Skewed). Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Keliling tidak terdistribusi secara normal.

6.0.10 10. Bulatan

p = 9.88528e-97 HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal

[42]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c23c3d9d0>]

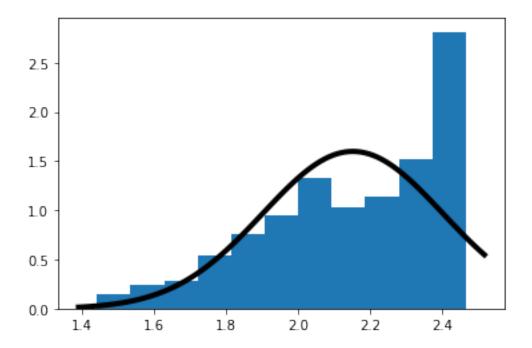


Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan tidak terdistribusi dengan normal karena histogram condong ke kiri (Negatively Skewed). Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Bulatan tidak terdistribusi secara normal.

6.0.11 11. Ransum

```
p = 8.96301e-09
HO ditolak, sehingga data tidak terdistribusi dengan normal
```

[43]: [<matplotlib.lines.Line2D at 0x21c23d15e50>]



Berdasarkan histogram plotnya terlihat bahwa histogram dapat diasumsikan tidak terdistribusi dengan normal karena histogram condong ke kiri (Negatively Skewed). Asumsi ini diperkuat dengan hasil Normality Test yang menghasilkan kesimpulan bahwa data tidak terdistribusi dengan normal. Sehingga kesimpulannya data pada kolom Ransum tidak terdistribusi secara normal.

6.0.12 12. Kelas

Nilai-nilai pada kolom kelas merepresentasikan jenis dari suatu gandum (bukan numerik)

7 Section 4 - Tes Hipotesis 1 Sampel

Melakukan test hipotesis 1 sampel, dengan menuliskan 6 langkah testing dan menampilkan juga boxplotnya untuk kolom/bagian yang bersesuaian. **Enam Langkah Testing:** 1. Tentukan Hipotesis nol (H0: $\theta = \theta 0$), dimana θ bisa berupa μ , $\sigma 2$, p, atau data lain berdistribusi tertentu (normal, binomial, dsc.). 2. Pilih hipotesis alternatif H1 salah dari dari $\theta > \theta 0$, $\theta < \theta 0$, atau $\theta \neq \theta 0$. 3. Tentukan tingkat signifikan α . 4. Tentukan uji statistik yang sesuai dan tentukan daerah kritis. 5. Hitung nilai uji statistik dari data sample. Hitung p-value sesuai dengan uji statistik yang digunakan. 6. Ambil keputusan dengan TOLAK H0 jika nilai uji terletak di daerah kritis atau dengan tes signifikan, TOLAK H0 jika p-value lebih kecil dibanding tingkat signifikansi α yang diinginkan

```
[44]: def Z_testStatistic(x<sup>-</sup>, μ0, σ, root_n):
    return (float)(x<sup>-</sup>-μ0)/(σ/root_n)
def Z_testStatistic_bigN(p<sup>^</sup>, p0, q0, n):
```

```
return (float)(p^-p0)/np.sqrt(p0*q0/n)
def T_testStatistic(x^-,\mu0,s,root_n):
    return (float)(x^-\mu0)/(s/root_n)
```

7.1 A. Nilai rata-rata Daerah di atas 4700?

Asumsi sampel yang dicek sejumlah 500 dimana 500 data tersebut juga merupakan populasi (sampel yang dicek sekaligus populasi). Karena itu digunakan uji statistik distribusi Z untuk satu mean dengan standar deviasi populasi diketahui.

```
[45]: print("Nilai rata-rata Daerah di atas 4700?")
     # Langkah 1
     H0 = "\mu = 4700"
     print("1. H0 : {}".format(H0))
     # Langkah 2
     H1 = "\mu > 4700"
     print("2. H1 : {}".format(H1))
     # Langkah 3
     \alpha = 5e-2
     print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
      # Langkah 4
     z\alpha = \text{round}(\text{st.norm.ppf}(1-\alpha),3)
     print("4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui")
     print(" Daerah Kritis : z > z\alpha : z > {}".format(z\alpha))
     # Langkah 5
     x^- = Daerah.mean()
     \mu0= 4700
     \sigma = Daerah.std()
     root_n = np.sqrt(len(Daerah))
     z = round(Z_testStatistic(x^-, \mu0, \sigma, root_n), 3)
     p_value = 1-st.norm.cdf(z)
     print("5. Komputasi")
     print(" x^-: {} \n root_n: {} \n \sigma: {} \n \mu0 : {}".
       \rightarrowformat(x, root_n, \sigma, \mu0))
     print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value),str(z)))
     # Langkah 6
     print("6. Test Daerah Kritis")
     if (z > z\alpha):
          print(" Tolak HO karena nilai uji = \{\} > \{\} (z > z\alpha)".format(str(z),str(z\alpha)))
          print(" Rata-Rata daerah di atas 4700")
     else :
```

```
print(" Terima HO karena nilai uji = {} (z <= z\alpha)".
  \rightarrow format(str(z),str(z\alpha)))
     print("
              Rata-Rata daerah sama dengan 4700")
# Menggambar Boxplot Daerah
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=Daerah)
BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot Daerah")
Nilai rata-rata Daerah di atas 4700?
1. HO : \mu=4700
2. H1 : μ>4700
3. \alpha = 0.05
4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui
```

```
Nilai rata-rata Daeran di atas 4700?

1. H0: \mu=4700

2. H1: \mu>4700

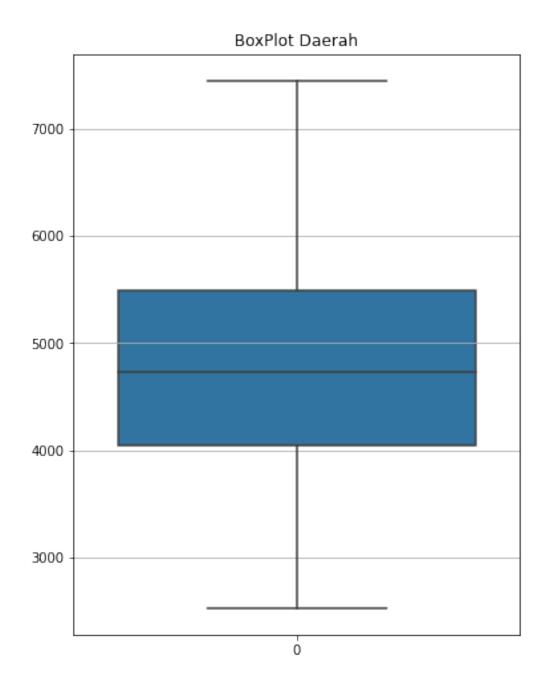
3. \alpha=0.05

4. Uji Statistik: z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui Daerah Kritis: z>z\alpha: z>1.645

5. Komputasi x^-: 4801.246 root_n: 22.360679774997898 \sigma: 986.3954914816017 \mu 0: 4700 p_value: 0.010866562148332704 z: 2.295

6. Test Daerah Kritis Tolak H0 karena nilai uji = 2.295>1.645 (z>z\alpha) Rata-Rata daerah di atas 4700
```

[45]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Daerah')



7.2 B. Nilai Rata-rata Sumbu Utama tidak sama dengan 116?

Asumsi sampel yang dicek sejumlah 500 dimana 500 data tersebut juga merupakan populasi (sampel yang dicek sekaligus populasi). Karena itu digunakan uji statistik distribusi Z untuk satu mean dengan standar deviasi populasi diketahui.

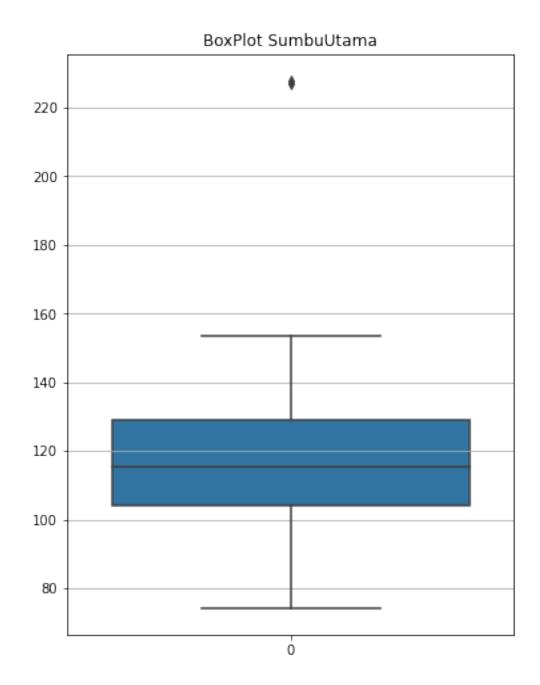
```
[46]: print("Nilai Rata-rata Sumbu Utama tidak sama dengan 116?")
# Langkah 1
```

```
HO = "u=116"
print("1. H0 : {}".format(H0))
# Langkah 2
H1 = "\mu \neq 116"
print("2. H1 : {}".format(H1))
# Langkah 3
\alpha = 5e-2
print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
# Langkah 4
z\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.norm.ppf(1-(}\alpha/2)),3)
print("4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui")
print(" Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > \{\} atau z < \{\}".
 \rightarrow format(z\alpha_{div2}, -1*z\alpha_{div2}))
# Langkah 5
x^- = SumbuUtama.mean()
\mu0= 116
\sigma = SumbuUtama.std()
n = len(SumbuUtama)
root_n = np.sqrt(n)
z = round(Z_testStatistic(x^-, \mu0, \sigma, root_n), 3)
p_value = 1-abs(st.norm.cdf(z)-st.norm.cdf(-1*z))
print("5. Komputasi")
print(" x^-: {} \n n: {} \n root_n: {} \n \sigma: {} \n \mu0: {}".
 \rightarrowformat(x,n,root_n,\sigma,\mu0))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value), str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha_{div2} \text{ or } z < -1*z\alpha_{div2}):
    if (z > z\alpha_div2):
         print(" Tolak HO karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha/2)".format(z,z\alpha_{div2}))
    else:
         print(" Tolak H0 karena nilai uji = {}<{} (z<-z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(z,-1*z\alpha_div2))
    print(" Rata-rata Sumbu Utama tidak sama dengan 116")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = {}<{} (-z\alpha/2 < z < z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(-1*z\alpha_div2,z,z\alpha_div2))
    print(" Rata-rata Sumbu Utama sama dengan 116")
# Menggambar Boxplot SumbuUtama
# Konfigurasi Boxplot
```

```
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=SumbuUtama)
BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot SumbuUtama")
Nilai Rata-rata Sumbu Utama tidak sama dengan 116?
1. HO : \mu=116
2. H1 : \mu \neq 116
3. \alpha = 0.05
4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui
   Daerah Kritis : z>z\alpha/2 atau z <-z\alpha/2 : z>1.96 atau z<-1.96
5. Komputasi
   x : 116.04517136778
   n: 500
   root_n: 22.360679774997898
   \sigma: 18.28262595755935
   \mu 0 : 116
   p_value : 0.9561384637943531
   z: 0.055
6. Test Daerah Kritis
   Terima HO karena nilai uji = -1.96<0.055<1.96 (-z\alpha/2 < z < z\alpha/2)
```

[46]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot SumbuUtama')

Rata-rata Sumbu Utama sama dengan 116



7.3 C. Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil bukan 50?

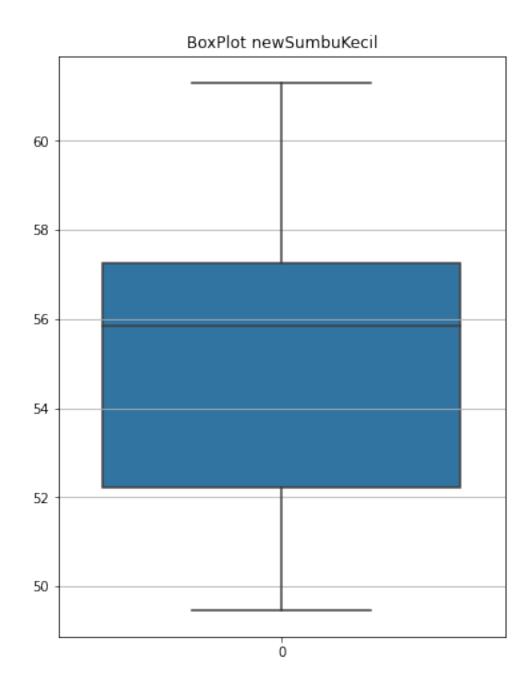
Asumsi sampel yang dicek adalah 20 baris pertama dari populasi yang sejumlah 500 baris. Karena itu digunakan uji statistik distribusi t untuk satu mean dengan standar deviasi populasi yang **diketahui**.

```
[47]: print("Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil bukan 50?")
# Langkah 1
H0 = "\mu=50"
```

```
print("1. H0 : {}".format(H0))
# Langkah 2
H1 = "\mu \neq 50"
print("2. H1 : {}".format(H1))
# Langkah 3
\alpha = 5e-2
print("3. \alpha = {})".format(\alpha))
# Langkah 4
z\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.norm.ppf(1-}(\alpha/2)),3)
print("4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui")
print(" Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > \{\} atau z < \{\}".
 \rightarrowformat(z\alpha_div2,z\alpha_div2))
# Langkah 5
newSumbuKecil = SumbuKecil[:20]
x^- = newSumbuKecil.mean()
\mu0= 50
\sigma = SumbuKecil.std()
n = len(newSumbuKecil)
root_n = np.sqrt(n)
z = round(Z_testStatistic(x^-, \mu0, \sigma, root_n), 3)
p_value = 1-abs(st.norm.cdf(z)-st.norm.cdf(-1*z))
print("5. Komputasi")
print(" x^-: {} \n root_n: {} \n \sigma: {} \n \mu0 : {}".
 \rightarrowformat(x, root_n, \sigma, \mu0))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value), str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha_{div2} \text{ or } z < -1*z\alpha_{div2}):
    if (z > z\alpha_div2):
         print(" Tolak H0 karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha/2)".format(z,z\alpha_div2))
    else:
         print(" Tolak H0 karena nilai uji = {}<{} (z<-z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(z,-1*z\alpha_div2))
              Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil tidak sama

dengan 50")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = {}<{} (-z\alpha/2 < z < z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(-1*z\alpha_div2,z,z\alpha_div2))
    print(" Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil sama dengan 50")
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
```

```
plt.grid()
     # Penggambaran Boxplot
     BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=newSumbuKecil)
     BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot newSumbuKecil")
    Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil bukan 50?
    1. HO : \mu=50
    2. H1 : \mu \neq 50
    3. \alpha = 0.05
    4. Uji Statistik : z=(x^--\mu 0)/(\sigma/root_n), \sigma diketahui
        Daerah Kritis : z>z\alpha/2 atau z <-z\alpha/2 : z>1.96 atau z<1.96
    5. Komputasi
       x : 54.8872762605
        root_n: 4.47213595499958
        \sigma: 4.0710747524750355
        \mu0 : 50
       p_value : 7.917441946503345e-08
        z: 5.369
    6. Test Daerah Kritis
        Tolak HO karena nilai uji = 5.369 > 1.96 (z > z\alpha/2)
        Nilai Rata-rata 20 baris pertama kolom Sumbu Kecil tidak sama dengan 50
[47]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot newSumbuKecil')
```



7.4 D. Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85, adalah tidak sama dengan 15%

Karena sDigunakan uji statistik berupa uji proporsi dengan n besar (binomial didekati normal).

```
[48]: print("Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85, adalah tidak sama dengan 15%")

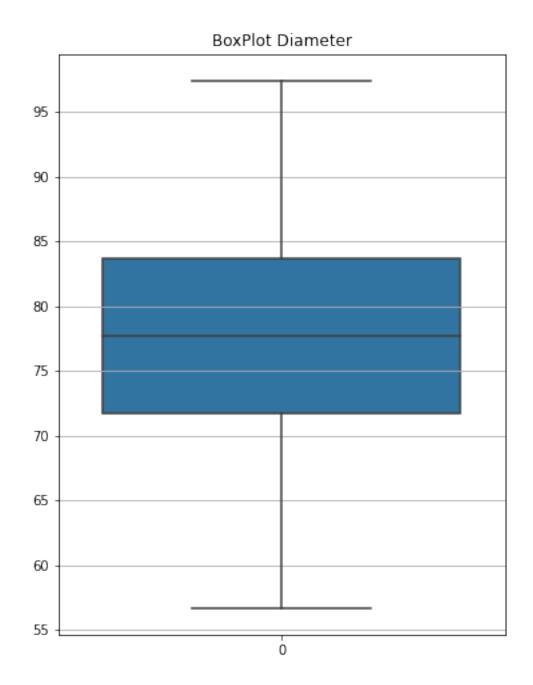
# Langkah 1

HO = "p=15"

print("1. HO : {}".format(HO))
```

```
# Langkah 2
H1 = "p \neq 15"
print("2. H1 : {}".format(H1))
# Langkah 3
\alpha = 5e-2
print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
# Langkah 4
z\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.norm.ppf(1-(}\alpha/2)),3)
print("4. Uji Statistik : z=(p^-p0)/sqrt(p0*q0/n), \( \sigma \) diketahui")
print(" Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > \{\} atau z < \{\}".
 \rightarrowformat(z\alpha_div2,z\alpha_div2))
# Langkah 5
newDiameter = [dia for dia in Diameter if dia > 85]
p^ = len(newDiameter)/len(Diameter)
p0 = 0.15
q0 = 1-p0
n = len(Diameter)
z = round(Z_testStatistic_bigN(p^,p0,q0,n),3)
p_value = 1-abs(st.norm.cdf(z)-st.norm.cdf(-1*z))
print("5. Komputasi")
print(" p^: {} \n p0: {} \n q0: {} \n : {} ".format(p^,p0,q0,n))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value),str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha_{\text{div}} 2 \text{ or } z < -1*z\alpha_{\text{div}} 2):
    if (z > z\alpha_{div2}):
         print(" Tolak H0 karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha/2)".format(z,z\alpha_div2))
    else:
         print(" Tolak HO karena nilai uji = {}<{} (z<-z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(z,-1*z\alpha_div2))
    print(" Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85 tidak sama dengan 15%")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = {}<{} (-z\alpha/2 < z < z\alpha/2)".
 \rightarrowformat(-1*z\alpha_div2,z,z\alpha_div2))
              Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85 sama dengan 15%")
# Menggambar Boxplot Diameter
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
```

```
# Penggambaran Boxplot
     BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=Diameter)
     BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot Diameter")
    Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85, adalah tidak sama dengan 15%
    1. HO : p=15
    2. H1 : p \neq 15
    3. \alpha = 0.05
    4. Uji Statistik : z=(p^-p0)/sqrt(p0*q0/n), \sigma diketahui
       Daerah Kritis : z>z\alpha/2 atau z <-z\alpha/2 : z>1.96 atau z<1.96
    5. Komputasi
       p^: 0.194
       p0: 0.15
       q0: 0.85
       n:500
       p_value : 0.005869213546929597
       z: 2.755
    6. Test Daerah Kritis
       Tolak HO karena nilai uji = 2.755>1.96 (z>z\alpha/2)
       Proporsi nilai Diameter yang lebih dari 85 tidak sama dengan 15%
[48]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Diameter')
```



7.5 E.Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah kurang dari 5%

Digunakan uji statistik berupa uji proporsi dengan n besar (binomial didekati normal).

```
[49]: print("Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah kurang dari 5%")

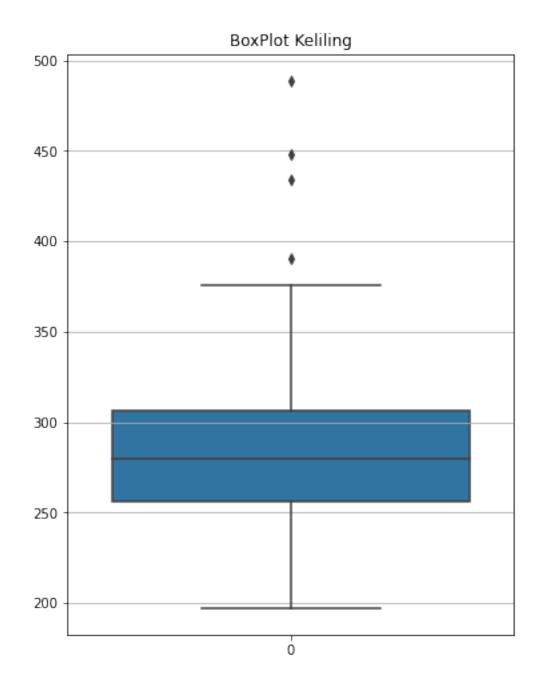
# Langkah 1
H0 = "p=0.05"
print("1. H0 : {}".format(H0))
```

```
# Langkah 2
H1 = "p<0.05"
print("2. H1 : {}".format(H1))
# Langkah 3
\alpha = 5e-2
print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
# Langkah 4
z\alpha = round(st.norm.ppf(1-\alpha),3)
print("4. Uji Statistik : z=(p^-p0)/sqrt(p0*q0/n), \u03c4 diketahui")
print(" Daerah Kritis : z < -z\alpha : z < {}\}".format(-1*z\alpha))
# Langkah 5
newKel = [kel for kel in Keliling if kel < 100]</pre>
p^ = len(newKel)/len(Keliling)
p0 = 0.05
q0 = 1-p0
n = len(Keliling)
z = round(Z_testStatistic_bigN(p^,p0,q0,n),3)
p_value = st.norm.cdf(z)
print("5. Komputasi")
print(" p^: {} \n p0: {} \n q0: {} \n n: {}".format(p^,p0,q0,n))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value),str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z < -1*z\alpha):
              Tolak HO karena nilai uji = \{\}<\{\} (z<-z\alpha)".
    print("
 \rightarrowformat(str(z),str(-1*z\alpha)))
    print(" Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah kurang dari⊔
 <sup>5</sup>√5%")
else :
              Terima HO karena nilai uji = \{\}>=\{\} (z>=z\alpha)".
 \rightarrowformat(str(z),str(z\alpha)))
    print("
              Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah sama dengan
 <sup>5</sup>√5%")
# Menggambar Boxplot Keliling
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot
BoxPlotDaerah= sns.boxplot(data=Keliling)
```

Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah kurang dari 5% 1. H0 : p=0.052. H1 : p<0.05 3. $\alpha = 0.05$ 4. Uji Statistik : z=(p^-p0)/sqrt(p0*q0/n), σ diketahui Daerah Kritis : $z < -z\alpha$: z < -1.6455. Komputasi p^: 0.0 p0: 0.05 q0: 0.95 n: 500 p_value : 1.4487108930250803e-07 z: -5.136. Test Daerah Kritis Tolak HO karena nilai uji = -5.13<-1.645 (z<-z α) Proporsi nilai Keliling yang kurang dari 100, adalah kurang dari 5%

BoxPlotDaerah.set_title("BoxPlot Keliling")

[49]: Text(0.5, 1.0, 'BoxPlot Keliling')



8 Section 5 - Tes Hipotesis Dua Sampel

Melakukan test hipotesis 2 sampel, dengan menuliskan 6 langkah testing dan menampilkan juga boxplotnya untuk kolom/bagian yang bersesuaian.

```
[50]: def Z_testStatistic_dual(x^-1,x^-2,d0,\sigma1_pow2,\sigma2_pow2,n1,n2): return (float)((x^-1-x^-2)-d0)/np.sqrt(\sigma1_pow2/n1+\sigma2_pow2/n2) def Z_testStatistic_dualNormal(p^-1,p^-2,p^-,q^-,n1,n2):
```

```
return (float)(p^1-p^2)/np.sqrt(p^*q^*(1/n1+1/n2))
def X_testStatistic(n,s,\sigma0):
    return (float)((n-1)*(s**2))/\sigma0**2
def X_testStatisticDual(s1,s2):
    return (float)(s1**2/s2**2)
def SP(n1,n2,s1_pow2,s2_pow2):
    return (float)(np.sqrt(((n1-1)*s1_pow2+(n2-1)*s2_pow2)/(n1+n2-2)))
def T_testStatistic_dual(x^1,x^2,d0,sp,n1,n2):
    return (float)((x^1-x^2)-d0)/(sp*np.sqrt(1/n1+1/n2))
```

8.1 A. Data kolom AreaBulatan dibagi 2 sama rata: bagian awal dan bagian akhir kolom. Benarkah rata-rata kedua bagian tersebut sama?

Asumsi pembagian kolom AreaBulatan menjadi 2 akan menghasilkan dua sampel berbeda dengan tiap sampel berjumlah 250 baris dari populasi sejumlah 500 baris. Karena itu digunakan uji statistik distribusi z untuk dua mean dengan standar deviasi populasi **diketahui**.

```
[51]: print("Data kolom AreaBulatan dibagi 2 sama rata: awal dan akhir kolom. Benarkah
       →rata-rata kedua bagian tersebut sama?")
      # Langkah 1
      H0 = "u1=u2"
      print("1. H0 : {}".format(H0))
      # Langkah 2
      H1 = "\mu 1 \neq \mu 2 \rightarrow \mu 1 - \mu 2 \neq 0"
      print("2. H1 : {}".format(H1))
      # Langkah 3
      \alpha = 5e-2
      print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
      # Langkah 4
      z\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.norm.ppf(1-(}\alpha/2)),3)
      print("4. Uji Statistik : z=((x^1-x^2)-d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1+\sigma 2^2/n2), \sigma diketahui")
      print(" Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > \{\} atau z < \{\}".
       \rightarrowformat(z\alpha_{div2}, z\alpha_{div2}))
      # Langkah 5
      d0 = 0
      AreaBulatan1 = AreaBulatan[:len(AreaBulatan)//2]
      x^{-1} = AreaBulatan1.mean()
      \sigma1 = AreaBulatan.std()
      \sigma1_pow2 = \sigma1**2
      n1 = len(AreaBulatan1)
      AreaBulatan2 = AreaBulatan[len(AreaBulatan)//2:]
      AreaBulatan2.reset_index(inplace=True, drop=True)
      x^2 = AreaBulatan2.mean()
```

```
\sigma2 = AreaBulatan.std()
\sigma2_pow2 = \sigma2**2
n2 = len(AreaBulatan2)
z = round(Z_testStatistic_dual(x^1,x^2,d0,\sigma1_pow2,\sigma2_pow2,n1,n2),3)
p_value = 1-abs(st.norm.cdf(z)-st.norm.cdf(-1*z))
print("5. Komputasi")
print(" x^{-1}: {} \n \sigma1: {} \n \sigma1<sup>2</sup>: {} \n n1: {} \n x^{-2}: {} \n \sigma2: {} \n
\rightarrow \ n \sigma 2^2: {} \ n^2: {}".format(x<sup>-</sup>1,\sigma1,\sigma1_pow2,n1,x<sup>-</sup>2,\sigma2,\sigma2_pow2,n2))
print(" d0: {} \n p_value : {} \n z: {} ".format(d0,str(p_value),str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha_{\text{div2}} \text{ or } z < -1*z\alpha_{\text{div2}}):
    if (z > z\alpha_div2):
        print(" Tolak HO karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha)".format(z,z\alpha_div2))
    else:
         print(" Tolak HO karena nilai uji = \{\} < \{\} (z < z\alpha)".format(z, -1 * z\alpha_{div}2))
    print("
              Rata-rata kedua bagian Area Bulatan tidak sama")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = \{\}<\{\}<\{\} (-z\alpha< z< z\alpha)".
 \rightarrowformat(-1*z\alpha_div2,z,z\alpha_div2))
    print("
              Rata-rata kedua bagian Area Bulatan sama")
dfAreaBulatan1 = pd.DataFrame(data=AreaBulatan1.tolist()).assign(AreaBulatanKe=1)
dfAreaBulatan2 = pd.DataFrame(data=AreaBulatan2.tolist()).assign(AreaBulatanKe=2)
combine = pd.concat([dfAreaBulatan1,dfAreaBulatan2],sort=False)
merge = pd.melt(combine, id_vars=['AreaBulatanKe'], var_name=['AreaBulatan'])
merge
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(6,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot Gabungan
BoxPlotAreaBulatanm= sns.

-boxplot(x="AreaBulatan",y="value",hue="AreaBulatanKe",data=merge)

BoxPlotAreaBulatanm.set_title("BoxPlot AreaBulatan1 dan AreaBulatan2")
BoxPlotAreaBulatanm
```

Data kolom AreaBulatan dibagi 2 sama rata: awal dan akhir kolom. Benarkah ratarata kedua bagian tersebut sama?

```
1. H0 : \mu 1 = \mu 2

2. H1 : \mu 1 \neq \mu 2 \rightarrow \mu 1 - \mu 2 \neq 0

3. \alpha = 0.05

4. Uji Statistik : z = ((x^1 - x^2) - d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1 + \sigma 2^2/n2), \sigma diketahui Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > 1.96 atau z < 1.96

5. Komputasi
```

```
x^-1: 5549.804

\sigma1: 1011.6962549701573

\sigma1<sup>2</sup>: 1023529.3123206415

n1: 250

x^-2: 4324.292

\sigma2: 1011.6962549701573

\sigma2<sup>2</sup>: 1023529.3123206415

n2: 250

d0: 0

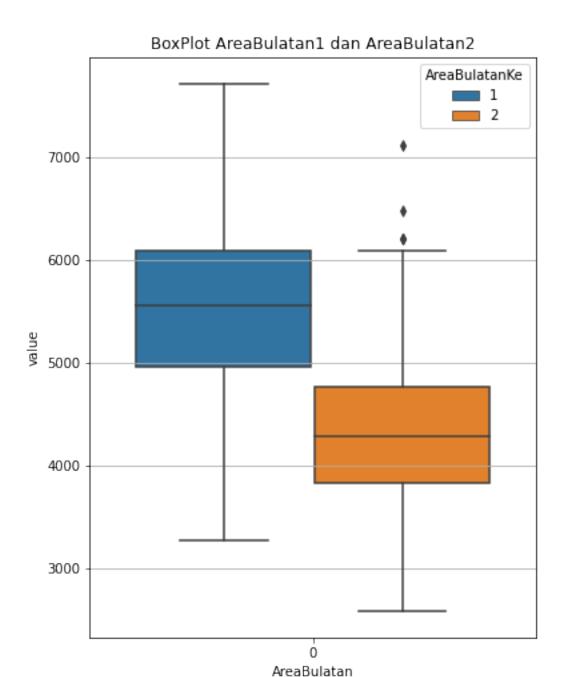
p_value : 0.0

z: 13.543

6. Test Daerah Kritis

Tolak HO karena nilai uji = 13.543>1.96 (z>z\alpha)

Rata-rata kedua bagian Area Bulatan tidak sama
```



8.2 B. Data kolom KadarAir dibagi 2 sama rata: bagian awal dan bagian akhir kolom. Benarkah rata-rata bagian awal lebih besar dari pada bagian akhir sebesar 0.2?

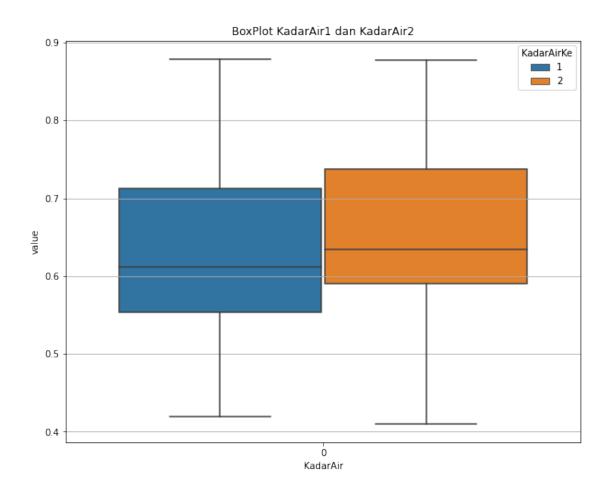
Asumsi pembagian kolom KadarAir menjadi 2 akan menghasilkan dua sampel berbeda dengan tiap sampel berjumlah 250 baris dari populasi sejumlah 500 baris. Karena itu digunakan uji statistik distribusi z untuk dua mean dengan standar deviasi populasi **diketahui**.

```
[52]: print("Data kolom Kadar Air dibagi 2 sama rata: bagian awal dan bagian akhir⊔
       ⇒kolom. Benarkah rata-rata bagian awal lebih besar dari pada bagian akhir⊔
      ⇒sebesar 0.2?")
      # Langkah 1
     HO = "\mu 1 - \mu 2 = 0.2"
     print("1. H0 : {}".format(H0))
      # Langkah 2
     H1 = "\mu 1 - \mu 2 < 0.2"
     print("2. H1 : {}".format(H1))
     # Langkah 3
     \alpha = 5e-2
     print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
     # Langkah 4
     z\alpha = \text{round}(\text{st.norm.ppf}(1-\alpha),3)
     print("4. Uji Statistik : z=((x^1-x^2)-d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1+\sigma 2^2/n2), \sigma diketahui")
     print(" Daerah Kritis : z < -z\alpha : z < \{\} ".format(-1*z\alpha))
     # Langkah 5
     d0 = 0.2
     KadarAir1 = KadarAir[:len(KadarAir)//2]
     x^{-1} = KadarAir1.mean()
     \sigma1 = KadarAir.std()
     \sigma1_pow2 = \sigma1**2
     n1 = len(KadarAir1)
     KadarAir2 = KadarAir[len(KadarAir)//2:]
     KadarAir2.reset_index(inplace=True, drop=True)
     x^2 = KadarAir2.mean()
     \sigma2 = KadarAir.std()
     \sigma2_pow2 =\sigma2**2
     n2 = len(KadarAir2)
     z = round(Z_{testStatistic_dual(x^1,x^2,d0,\sigma1_{pow2},\sigma2_{pow2},n1,n2),3)
     p_value = round(st.norm.cdf(z),3)
     print("5. Komputasi")
     print(" x^{-1}: {} \n \sigma1: {} \n \sigma1<sup>2</sup>: {} \n n1: {} \n x^{-2}: {} \n
      \rightarrow \ n \sigma 2^2: {} \ n^2: {}".format(x-1,\sigma1,\sigma1_pow2,n1,x-2,\sigma2,\sigma2_pow2,n2))
     print(" d0 : {} \n p_value : {} \n z: {} ".format(d0, str(p_value), str(z)))
      # Langkah 6
     print("6. Test Daerah Kritis")
     if (z < -1*z\alpha):
                    Tolak HO karena nilai uji = \{\}<\{\} (z<-z\alpha)".
       \rightarrowformat(str(z),str(-1*z\alpha)))
```

```
print(" Selisih rata-rata bagian awal KadarAir dengan bagian akhir⊔
  →KadarAir sebesar kurang dari 0.2 ")
else :
     print(" Terima HO karena nilai uji = \{\} <= \{\} (z <= z\alpha)".
  \rightarrowformat(str(z),str(z\alpha_div2)))
               Rata-rata bagian awal KadarAir lebih besar dari pada bagian akhir⊔

→KadarAir sebesar 0.2")
dfKadarAir1 = pd.DataFrame(data=KadarAir1.tolist()).assign(KadarAirKe=1)
dfKadarAir2 = pd.DataFrame(data=KadarAir2.tolist()).assign(KadarAirKe=2)
combine = pd.concat([dfKadarAir1,dfKadarAir2],sort=False)
merge = pd.melt(combine, id_vars=['KadarAirKe'], var_name=['KadarAir'])
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(10,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot Gabungan
BoxPlotKadarAirm= sns.boxplot(x="KadarAir",y="value",hue="KadarAirKe",data=merge)
BoxPlotKadarAirm.set_title("BoxPlot KadarAir1 dan KadarAir2")
BoxPlotKadarAirm
Data kolom Kadar Air dibagi 2 sama rata: bagian awal dan bagian akhir kolom.
Benarkah rata-rata bagian awal lebih besar dari pada bagian akhir sebesar 0.2?
1. HO : \mu 1 - \mu 2 = 0.2
2. H1 : \mu1-\mu2<0.2
3. \alpha = 0.05
4. Uji Statistik : z=((x^1-x^2)-d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1+\sigma 2^2/n2), \sigma diketahui
   Daerah Kritis : z < -z\alpha : z < -1.645
5. Komputasi
   x^{-1}: 0.63574344072
   \sigma1: 0.09436709809379533
   \sigma 1^2: 0.00890514920264399
   n1: 250
   x<sup>2</sup>: 0.660999903076
   \sigma2: 0.09436709809379533
   \sigma^{2^2}: 0.00890514920264399
   n2: 250
   d0:0.2
   p_value : 0.0
   z: -26.688
6. Test Daerah Kritis
   Tolak HO karena nilai uji = -26.688<-1.645 (z<-z\alpha)
   Selisih rata-rata bagian awal KadarAir dengan bagian akhir KadarAir sebesar
```

kurang dari 0.2

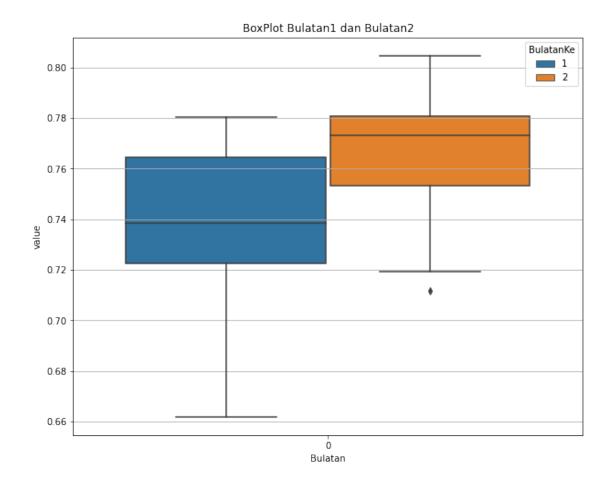


8.3 C. Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris terakhirnya?

Asumsi pembagian kolom Bulatan menjadi dua yaitu 20 baris pertama dan 20 baris terakhir akan menghasilkan dua sampel berbeda dari populasi yang sama sejumlah 500 baris. Karena itu digunakan uji statistik distribusi z untuk dua mean dengan standar deviasi populasi **diketahui**.

```
# Langkah 3
\alpha = 5e-2
print("3. \alpha = \{\}".format(\alpha))
# Langkah 4
z\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.norm.ppf(1-(}\alpha/2)),3)
print("4. Uji Statistik : z=((x^-1-x^-2)-d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1+\sigma 2^2/n2), \sigma diketahui")
print(" Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z < -z\alpha/2 : z > \{\} atau z < \{\}".
 \rightarrowformat(z\alpha_div2,z\alpha_div2))
# Langkah 5
d0 = 0
Bulatan1 = Bulatan[:20]
x^{-1} = Bulatan1.mean()
\sigma1 = Bulatan.std()
\sigma1_pow2 = \sigma1**2
n1 = len(Bulatan1)
Bulatan2 = Bulatan[len(AreaBulatan)-20:]
Bulatan2.reset_index(inplace=True, drop=True)
x^2 = Bulatan2.mean()
\sigma2 = Bulatan.std()
\sigma2_pow2 = \sigma2**2
n2 = len(Bulatan2)
z = round(Z_{testStatistic_dual(x^1,x^2,d0,\sigma1_{pow2},\sigma2_{pow2},n1,n2),3)
p_value = 1-abs(st.norm.cdf(z)-st.norm.cdf(-1*z))
print("5. Komputasi")
print(" x<sup>-1</sup>: {} \n \sigma1: {} \n \sigma1: {} \n \sigma2: {} \n \sigma2:
\rightarrow {} \n \sigma 2^2: {} \n n2 : {}".format(x<sup>-</sup>1,\sigma1,\sigma1_pow2,n1,x<sup>-</sup>2,\sigma2,\sigma2_pow2,n2))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value), str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha_{div2} \text{ or } z < -1*z\alpha_{div2}):
    if (z > z\alpha_div2):
         print(" Tolak HO karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha)".format(z,z\alpha_div2))
    else:
         print(" Tolak HO karena nilai uji = \{\}<\{\} (z<-z\alpha)".
 \rightarrowformat(z,-1*z\alpha_div2))
               Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan tidak sama dengan 20 🗆
 →baris terakhirnya")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = \{\}<\{\}<\{\} (-z\alpha< z< z\alpha)".
 \rightarrowformat(-1*z\alpha_div2,z,z\alpha_div2))
    print(" Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris⊔
 →terakhirnya")
```

```
dfBulatan1 = pd.DataFrame(data=Bulatan1.tolist()).assign(BulatanKe=1)
dfBulatan2 = pd.DataFrame(data=Bulatan2.tolist()).assign(BulatanKe=2)
combine = pd.concat([dfBulatan1,dfBulatan2],sort=False)
merge = pd.melt(combine, id_vars=['BulatanKe'], var_name=['Bulatan'])
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(10,8))
plt.grid()
# Penggambaran Boxplot Gabungan
BoxPlotBulatanm= sns.boxplot(x="Bulatan",y="value",hue="BulatanKe",data=merge)
BoxPlotBulatanm.set_title("BoxPlot Bulatan1 dan Bulatan2")
BoxPlotBulatanm
Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris terakhirnya?
1. H0 : \mu 1 = \mu 2
2. H1 : \mu 1 \neq \mu 2 \rightarrow \mu 1 - \mu 2 \neq 0
3. \alpha = 0.05
4. Uji Statistik : z=((x^1-x^2)-d0)/sqrt(\sigma 1^2/n1+\sigma 2^2/n2), \sigma diketahui
   Daerah Kritis : z > z\alpha/2 atau z <-z\alpha/2 : z > 1.96 atau z <1.96
5. Komputasi
   x^{-1}: 0.73753535525
   \sigma1 : 0.06170246078673261
   \sigma1<sup>2</sup>: 0.0038071936671382756
   n1: 20
   x^{-2}: 0.767322437
   \sigma 2 : 0.06170246078673261
   \sigma 2^2: 0.0038071936671382756
   n2 : 20
   p_value : 0.12676101137143414
   z: -1.527
6. Test Daerah Kritis
   Terima HO karena nilai uji = -1.96<-1.527<1.96 (-z\alpha < z < z\alpha)
   Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris terakhirnya
```



8.4 D. Proporsi nilai bagian awal Ransum yang lebih dari 2, adalah lebih besar daripada, proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum?

Digunakan tes dua proporsi

```
[54]: print("Proporsi bagian awal Ransum yang lebih dari 2 lebih besar daripada, 
proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum")

# Langkah 1

H0 = "p1=p2 -> p1-p2=0"
print("1. H0 : {}".format(H0))

# Langkah 2

H1 = "p1>p2 -> p1-p2>0"
print("2. H1 : {}".format(H1))

# Langkah 3
α = 5e-2
print("3. α = {}".format(α))
```

```
# Langkah 4
z\alpha = round(st.norm.ppf(1-\alpha),3)
print("4. Uji Statistik : z=(p^1-p^2)/sqrt(p^*q^*(1/n1+1/n2)), \sigma diketahui")
print(" Daerah Kritis : z > z\alpha : z > {} ".format(z\alpha))
# Langkah 5
Ransum1 = Ransum[:len(Ransum)//2]
Ransum1_moreThan2 = [ransum for ransum in Ransum1 if ransum >2]
n1 = len(Ransum1)
x1 = len(Ransum1_moreThan2)
p^1 = round(float(x1/n1),3)
Ransum2 = Ransum[len(Ransum)//2:]
Ransum2.reset_index(inplace=True, drop=True)
Ransum2_moreThan2 = [ransum for ransum in Ransum2 if ransum >2]
n2 = len(Ransum2)
x2 = len(Ransum2_moreThan2)
p^2 = round(float(x2/n2),3)
p^{=} = round(float((x1+x2)/(n1+n2)),3)
q^{=}1-p^{=}
z = round(Z_testStatistic_dualNormal(p^1,p^2,p^,q^,n1,n2),3)
p_value = 1-st.norm.cdf(z)
print("5. Komputasi")
print(" n1 : {} \ x1 : {} \ p^1 : {} \ n n2 : {} \ x2 : {} \ p^2 : {}_{\sqcup}
\rightarrow \ n p^: {} \n q^: {}".format(n1,x1,p^1,n2,x2,p^2,p^,q^))
print(" p_value : {} \n z: {}".format(str(p_value), str(z)))
# Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (z > z\alpha):
             Tolak HO karena nilai uji = {}>{} (z>z\alpha)".format(str(z),str(z\alpha)))
    print("
    print(" Proporsi bagian awal Ransum yang lebih dari 2 lebih besar daripada
→proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum")
else :
    print(" Terima HO karena nilai uji = \{\} <= \{\} (z <= z\alpha)".
 \rightarrowformat(str(z),str(z\alpha)))
    print("
             Proporsi bagian awal Ransum yang lebih dari 2 kurang dari atau⊔
⇒sama dengan proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum")
# Menggambar BoxPlot Ransum1 dan Ransum2
# Merubah ke dalam bentuk dataframe
dfRansum1 = pd.DataFrame(data=Ransum1.tolist()).assign(RansumKe=1)
dfRansum2 = pd.DataFrame(data=Ransum2.tolist()).assign(RansumKe=2)
# Mengkombinasikan dataframe
combine = pd.concat([dfRansum1,dfRansum2],sort=False)
merge = pd.melt(combine, id_vars=['RansumKe'], var_name=['Ransum'])
```

```
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(10,8))
plt.grid()

# Penggambaran Boxplot Gabungan
BoxPlotRansumm= sns.boxplot(x="Ransum",y="value",hue="RansumKe",data=merge)
BoxPlotRansumm.set_title("BoxPlot Ransum1 dan Ransum2")
BoxPlotRansumm
```

Proporsi bagian awal Ransum yang lebih dari 2 lebih besar daripada, proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum 1. H0 : p1=p2 -> p1-p2=0 2. H1 : p1>p2 -> p1-p2>0 3. α = 0.05

4. Uji Statistik : z=(p^1-p^2)/sqrt(p^*q^*(1/n1+1/n2)), σ diketahui Daerah Kritis : z>z α : z>1.645

5. Komputasi

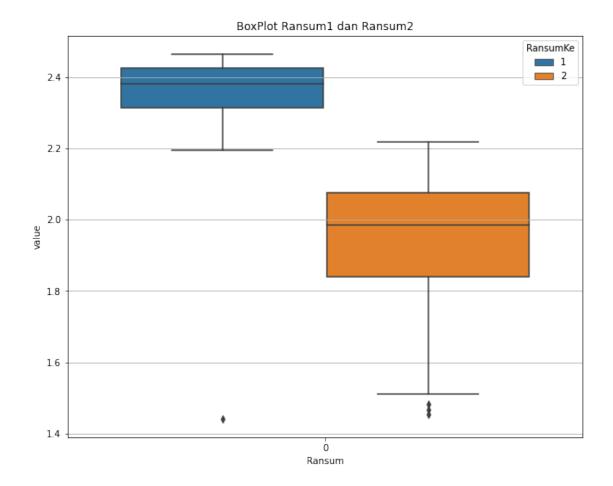
n1: 250 x1: 249 p^1: 0.996 n2: 250 x2: 116 p^2: 0.464 p^: 0.73 q^: 0.27 p_value: 0.0 z: 13.397

6. Test Daerah Kritis

Tolak HO karena nilai uji = 13.397>1.645 ($z>z\alpha$)

Proporsi bagian awal Ransum yang lebih dari 2 lebih besar daripada proporsi nilai yang sama di bagian akhir Ransum

[54]: <AxesSubplot:title={'center':'BoxPlot Ransum1 dan Ransum2'}, xlabel='Ransum',
 ylabel='value'>



8.5 E. Bagian awal kolom Diameter memiliki variansi yang sama dengan bagian akhirnya?

Digunakan tes variansi. Pada kasus ini digunakan alfa sebesar 0.01 agar alfa/2 yang didapatkan 0.005 dan ada di tabel di buku walpole.

```
[55]: print("Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris terakhirnya? \rightarrow")

# Langkah 1

H0 = "\sigma1<sup>2</sup>=\sigma2"

print("1. H0 : {}".format(H0))

# Langkah 2

H1 = "\sigma1<sup>2</sup>=\sigma2<sup>2</sup> -> \sigma1<sup>2</sup>-\sigma2<sup>2</sup>=\sigma0"

print("2. H1 : {}".format(H1))

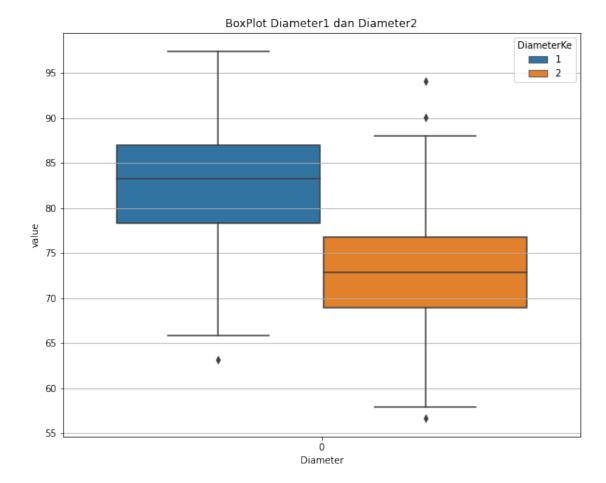
# Langkah 3

\alpha = 1e-1

print("3. \alpha = {}".format(\alpha))
```

```
# Langkah 4
Diameter1 = Diameter[:len(Diameter)//2]
Diameter2 = Diameter[len(Diameter)//2:]
Diameter2.reset_index(inplace=True, drop=True)
n1 = len(Diameter1)
n2 = len(Diameter2)
v1 = n1-1
v2 = n2-1
f\alpha_{\text{div2}} = \text{round(st.f.ppf(q=1-}\alpha/2, dfn=v1, dfd=v2),3)
f1_{\min}\alpha div2 = round((1.0/round(st.f.ppf(q=1-\alpha/2, dfn=v2, dfd=v1),3)),3)
print("4. Uji Statistik : z=((x^1-x^2)-d0)/np.sqrt(\sigma^{1/2}/n1+\sigma^{2/2}/n2), \sigma diketahui")
print(" Daerah Kritis : f > f\alpha/2(v1,v2) atau f < f1-\alpha/2(v1,v2) : f > \{\} atau f < \{\}".
 \rightarrow format(f\alpha_div2,f1_min_\alphadiv2))
# Langkah 5
s1 = Diameter1.std()
s2 = Diameter2.std()
f = round(X_testStatisticDual(s1,s2),3)
print("5. Komputasi")
print(" n1 : {} \n \sigma^21: {} \n v1: {} \n n2: {} \n \sigma^22: {} \n v2: {}".
 \rightarrowformat(n1,s1**2,v1,n2,s2**2,v2))
# # Langkah 6
print("6. Test Daerah Kritis")
if (f > f\alpha_{div2} \text{ or } f < f1_{min_{adiv2}}):
    if (f > f\alpha_div2):
         print(" Tolak HO karena nilai uji = {}>{} (f > f\alpha/2)".
 \rightarrowformat(f,f\alpha_div2))
    else:
         print("
                    Tolak HO karena nilai uji = \{\} < \{\} (f < f1-\alpha/2)".
 \rightarrowformat(f,f1_min_\alphadiv2))
              Bagian awal kolom Diameter memiliki variansi yang tidak sama
 →dengan bagian akhirnya")
else :
    print("
              Terima HO karena nilai uji = \{\}<\{\}<\{\}\ (-z\alpha< z< z\alpha)".
 \rightarrowformat(f1_min_\alphadiv2,f,f\alpha_div2))
              Bagian awal kolom Diameter memiliki variansi yang sama dengan
 →bagian akhirnya")
# Menggambar BoxPlot AreaBulatan1 dan AreaBulatan2
# Merubah ke dalam bentuk dataframe
dfDiameter1 = pd.DataFrame(data=Diameter1.tolist()).assign(DiameterKe=1)
```

```
dfDiameter2 = pd.DataFrame(data=Diameter2.tolist()).assign(DiameterKe=2)
 # Mengkombinasikan dataframe
combine = pd.concat([dfDiameter1,dfDiameter2],sort=False)
merge = pd.melt(combine, id_vars=['DiameterKe'], var_name=['Diameter'])
# Konfigurasi Boxplot
plt.figure(figsize=(10,8))
plt.grid()
 # Penggambaran Boxplot Gabungan
BoxPlotDiameterm= sns.boxplot(x="Diameter",y="value",hue="DiameterKe",data=merge)
BoxPlotDiameterm.set_title("BoxPlot Diameter1 dan Diameter2")
BoxPlotDiameterm
Rata-rata 20 baris pertama kolom Bulatan sama dengan 20 baris terakhirnya?
1. H0 : \sigma 1^2 = \sigma 2^2
2. H1 : \sigma 1^2 \neq \sigma 2^2 \rightarrow \sigma 1^2 - \sigma 2^2 \neq 0
3. \alpha = 0.1
   Daerah Kritis : f > f\alpha/2(v1, v2) atau f < f1-\alpha/2(v1, v2) : f > 1.232 atau f < 0.812
```



9 Section 6 - Tes Korelasi

Mentukan apakah setiap kolom non-target berkorelasi dengan kolom target, dengan menggambarkan juga scatter plot nya. Tes korelasi menggunakan correlation test. Daftar kolom non-target adalah sebagai berikut : 1. Daerah 2. SumbuUtama 3. SumbuKecil 4. Keunikan 5. AreaBulatan 6. Diameter 7. KadarAir 8. Keliling 9. Bulatan 10. Ransum

Sedangkan kolom target hanya kelas.

Metode yang digunakan sebagai berikut : 1. Melakukan tes korelasi dengan metode Pearson dengan alpha = 0.05 - H0 : p=0 (Tidak ada korelasi diantara kolom non-target dengan kolom target) - H1 : $p \neq 0$ (Ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target)

- 2. Jika terdapat korelasi diantara kolom non-target dan kolom target maka cari berapa koefisien korelasi diantara kedua kolom tersebut. Beberapa kesimpulan yang dapat diambil sebagai berikut:
 - Koefisien Korelasi = 1 (Strong Positive Correlation)
 - 0 < Koefisien Korelasi < 1 (Positive Correlation)
 - Koefisien Korelasi = 0 (No Correlation)

- -1 < Koefisien Korelasi < 0 (Negative Correlation)
- Koefisien Korelasi = -1 (Strong Negative Correlation)
- 3. Tampilkan Scatter Plot diantara dua kolom tersebut

```
[56]: # Deklarasi dataframe kolom kelas dan nilai alpha

Kelas = df["Kelas"]
alpha = 0.05
```

9.0.1 1. Tes Korelasi Kolom Daerah dengan Kolom Kelas

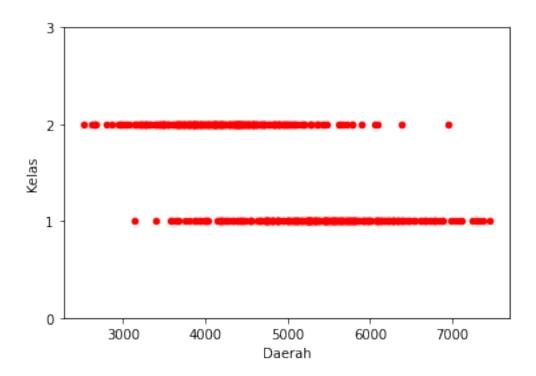
HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[58]: # Koefisien Korelasi
Daerah.corr(Kelas, method='pearson')
```

[58]: -0.6027466517416662

```
[59]: # Scatter Plot df.plot(kind='scatter', x='Daerah', y='Kelas', yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0], U \( \to \color='red' \)
```

[59]: <AxesSubplot:xlabel='Daerah', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Daerah (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai daerah yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.2 2. Tes Korelasi Kolom SumbuUtama dengan Kolom Kelas

```
[60]: # Tes Korelasi
stat, p = st.pearsonr(SumbuUtama, Kelas)
if p < alpha:
    print("HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom
    →target")
else:
    print("HO tidak bisa ditolak, sehingga tidak ada korelasi antara kolom
    →non-target dan kolom target")
```

HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[61]: # Koefisien Korelasi
SumbuUtama.corr(Kelas, method='pearson')

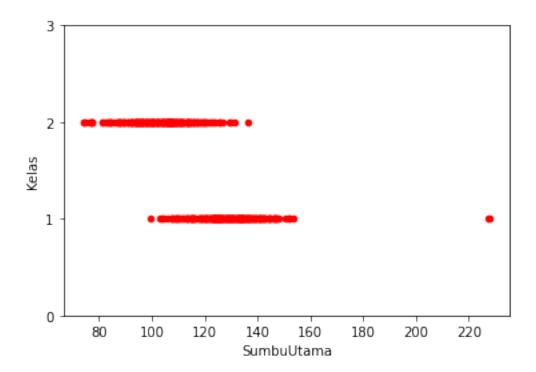
[61]: -0.7130906104204593

[62]: # Scatter Plot
```

```
df.plot(kind='scatter', x='SumbuUtama', y='Kelas', yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0], 

⇔color='red')
```

[62]: <AxesSubplot:xlabel='SumbuUtama', ylabel='Kelas'>

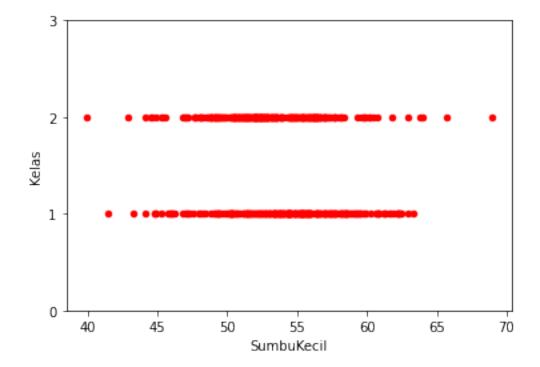


Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom SumbuUtama (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai SumbuUtama yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.3 3. Tes Korelasi Kolom SumbuKecil dengan Kolom Kelas

HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

[65]: <AxesSubplot:xlabel='SumbuKecil', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom SumbuKecil (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai SumbuKecil yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.4 4. Tes Korelasi Kolom Keunikan dengan Kolom Kelas

```
[66]: # Tes Korelasi
stat, p = st.pearsonr(Keunikan, Kelas)
if p < alpha:
    print("HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom
    →target")
else:
    print("HO tidak bisa ditolak, sehingga tidak ada korelasi antara kolom
    →non-target dan kolom target")</pre>
```

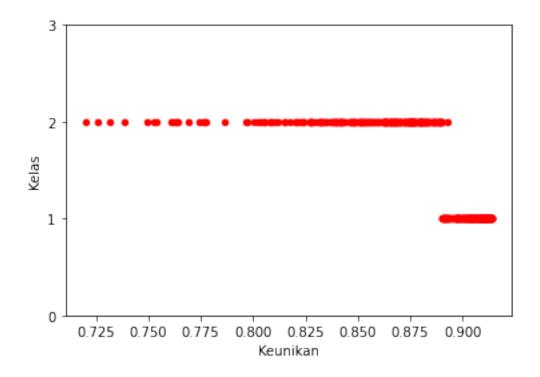
HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[67]: # Koefisien Korelasi
Keunikan.corr(Kelas, method='pearson')

[67]: -0.7304563686511922

[68]: # Scatter Plot
df.plot(kind='scatter', x='Keunikan', y='Kelas', yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0], u
-color='red')
```

[68]: <AxesSubplot:xlabel='Keunikan', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Keunikan (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai Keunikan yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.5 5. Tes Korelasi Kolom AreaBulatan dengan Kolom Kelas

```
print("HO tidak bisa ditolak, sehingga tidak ada korelasi antara kolom_{\sqcup} _{\hookrightarrow}non-target dan kolom target")
```

HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[70]: # Koefisien Korelasi
AreaBulatan.corr(Kelas, method='pearson')

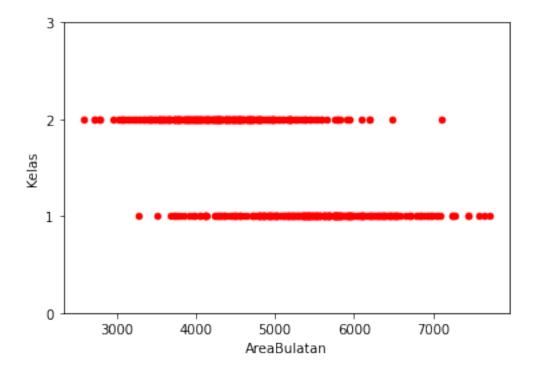
[70]: -0.6073125434153751
```

```
[71]: # Scatter Plot

df.plot(kind='scatter', x='AreaBulatan', y='Kelas', yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0],

→color='red')
```

[71]: <AxesSubplot:xlabel='AreaBulatan', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom AreaBulatan (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai AreaBulatan yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.6 6. Tes Korelasi Kolom Diameter dengan Kolom Kelas

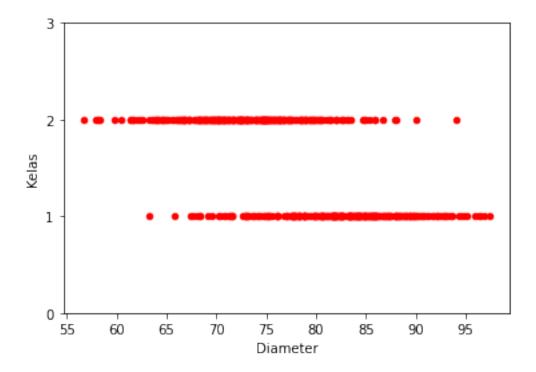
HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[73]: # Koefisien Korelasi
Diameter.corr(Kelas, method='pearson')
```

[73]: -0.6025356896618813

```
[74]: # Scatter Plot
df.plot(kind='scatter', x='Diameter', y='Kelas', yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0],⊔
⇒color='red')
```

[74]: <AxesSubplot:xlabel='Diameter', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Diameter (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai Diameter yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.7 7. Tes Korelasi Kolom KadarAir dengan Kolom Kelas

```
[75]: # Tes Korelasi
stat, p = st.pearsonr(KadarAir, Kelas)
if p < alpha:
    print("HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom
    →target")
else:
    print("HO tidak bisa ditolak, sehingga tidak ada korelasi antara kolom
    →non-target dan kolom target")</pre>
```

HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[76]: # Koefisien Korelasi
KadarAir.corr(Kelas, method='pearson')

[76]: 0.13434422605727642

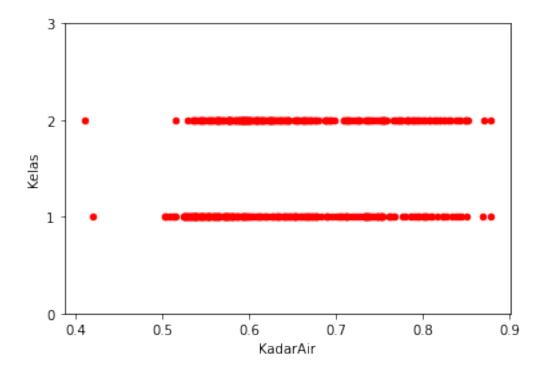
[77]: # Scatter Plot
```

```
[77]: # Scatter Plot

df.plot(kind='scatter', x='KadarAir', y='Kelas',yticks=[0.0, 1.0, 2.0, 3.0],

→color='red')
```

[77]: <AxesSubplot:xlabel='KadarAir', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom KadarAir (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Positive Correlation. Sehingga nilai KadarAir yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih besar atau sebaliknya.

9.0.8 8. Tes Korelasi Kolom Keliling dengan Kolom Kelas

```
[78]: # Tes Korelasi
stat, p = st.pearsonr(Keliling, Kelas)
if p < alpha:
    print("HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom
    →target")
else:
    print("HO tidak bisa ditolak, sehingga tidak ada korelasi antara kolom
    →non-target dan kolom target")
```

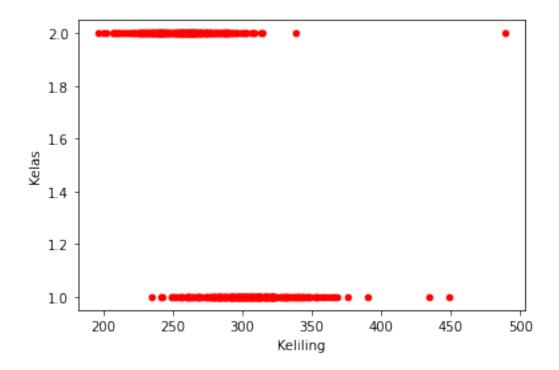
HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[79]: # Koefisien Korelasi
Keliling.corr(Kelas, method='pearson')
```

[79]: -0.6348607454756858

```
[80]: # Scatter Plot df.plot(kind='scatter', x='Keliling', y='Kelas', color='red')
```

[80]: <AxesSubplot:xlabel='Keliling', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Keliling (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai Keliling yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.

9.0.9 9. Tes Korelasi Kolom Bulatan dengan Kolom Kelas

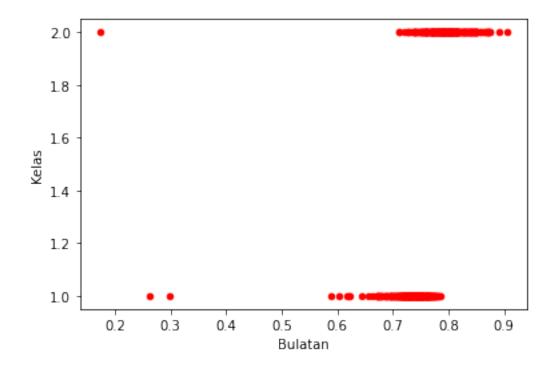
HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target

```
[82]: # Koefisien Korelasi
Bulatan.corr(Kelas, method='pearson')
```

[82]: 0.5450045317240076

```
[83]: # Scatter Plot
df.plot(kind='scatter', x='Bulatan', y='Kelas', color='red')
```

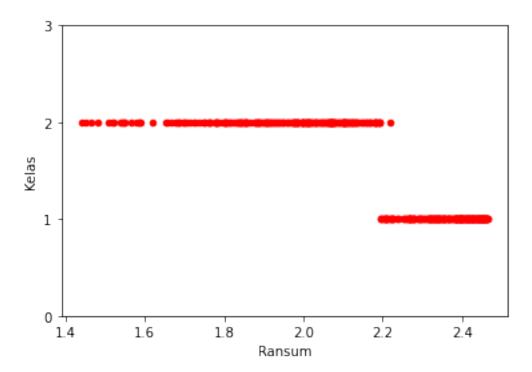
[83]: <AxesSubplot:xlabel='Bulatan', ylabel='Kelas'>



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Daerah (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Positive Correlation. Sehingga nilai Bulatan yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih besar atau sebaliknya.

9.0.10 10. Tes Korelasi Kolom Ransum dengan Kolom Kelas

HO ditolak, sehingga ada korelasi antara kolom non-target dan kolom target



Kesimpulan Terdapat korelasi diantara kolom Ransum (non-target) dan kolom Kelas (target) yaitu Negative Correlation. Sehingga nilai Ransum yang lebih besar akan dikategorikan pada kelas yang lebih kecil atau sebaliknya.