Gaussian Naive Bayes

Cara Kerja:

- 1. Hitung rata-rata dan variansi pada setiap fitur untuk setiap kelas.
- 2. Hitung probabilitas posterior menggunakan Teorema Bayes.
- 3. Klasifikasikan data baru dengan nilai probabilitas posterior tertinggi.

Perbandingan:

• Scratch

```
[31]: from gnb import GaussianNaiveBayesScratch
      gnb_scratch = GaussianNaiveBayesScratch()
      gnb_scratch.fit(X_train, y_train)
      y_pred_gnb_scratch = gnb_scratch.predict(X_test)
      validate_model(gnb_scratch, method_name="Gaussian Naive Bayes from Scratch")
      Hold-Out Validation (Gaussian Naive Bayes from Scratch):
      precision recall f1-score support
                     0.92 0.96
0.92 0.86
                                                     72
                0
                                        0.94
                                        0.89
                                                     42
                                          0.92
                                                     114
         accuracv
     macro avg 0.92 0.91
weighted avg 0.92 0.92
                                          0.91
                                                     114
                                          0.92
                                                     114
      K-Fold Cross-Validation (Gaussian Naive Bayes from Scratch):
      F1 Scores for each fold: [0.8955223880597015, 0.9846153846153847, 0.9014084507042254, 0.8888888888888
      Mean F1 Score: 0.9140870224536402
      Standard Deviation of F1 Score: 0.03553317277632346
```

• *Library*

```
[32]: from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
      gnb = GaussianNB()
      gnb.fit(X_train, y_train)
      y_pred_gnb = gnb.predict(X_test)
      validate_model(gnb, method_name="Gaussian Naive Bayes from Library")
      Hold-Out Validation (Gaussian Naive Bayes from Library):
      F1 Score: 0.9090909090909091
                  precision recall f1-score support
                      0.91 1.00 0.95
1.00 0.83 0.91
                1
                                                      42
          accuracy
                                           0.94
                                                      114
                                          0.94
0.93
      macro avg 0.96 0.92 0.93
weighted avg 0.94 0.94 0.94
                                                      114
                                                      114
      K-Fold Cross-Validation (Gaussian Naive Bayes from Library):
      F1 Scores for each fold: [0.92307692307, 0.9846153846153847, 0.8985507246376812, 0.9014084507042
      254, 0.9]
      Mean F1 Score: 0.9215302966068428
      Standard Deviation of F1 Score: 0.03279824222386503
```

Dari implementasi secara scratch dan library, terlihat bahwa penggunaan library memiliki nilai F1 score yang lebih tinggi. Ini juga didukung dengan presisi memprediksi diagnosis kanker(1) dengan skor 1.

Improvement:

Improvement yang dapat dilakukan pada algoritma *Gaussian Naive Bayes* secara *scratch* dapat dilakukan dengan menggunakan vektorisasi saat melakukan perhitungan matematis, terutama untuk data yang memiliki variansi sangat kecil.