**KNN**

1. **Baseline (Normalisasi)**
2. **Baseline + Smote**
3. **Baseline + Feature Selection**
4. **Baseline + Smote + Feature Selection**

**Kombinasikan semua Langkah diatas menggunakan metode normalisasi**

**Alur semua:**

**Normalisasi -> Smote -> Feature Selection -> Model**

**Ringkasan Akurasi Feature Selection**

Berikut adalah akurasi untuk setiap percobaan:

1. **Tanpa Pregnancies**: 0.785714
2. **Tanpa Glucose**: 0.688312
3. **Tanpa BloodPressure**: 0.772727
4. **Tanpa SkinThickness**: 0.792208
5. **Tanpa Insulin**: 0.766234
6. **Tanpa BMI**: 0.740260
7. **Tanpa DiabetesPedigreeFunction**: 0.746753
8. **Tanpa Age**: 0.772727

**Analisis**

Dari ringkasan di atas, kita dapat melihat bahwa akurasi tertinggi dicapai ketika fitur **Pregnancies** dihilangkan, dengan akurasi **0.785714**. Namun, fitur **SkinThickness** juga memberikan hasil yang baik dengan akurasi **0.792208**, yang merupakan akurasi tertinggi di antara semua percobaan.

**Kesimpulan**

* **Fitur yang memberikan akurasi terbaik**: **SkinThickness** (0.792208)
* **Fitur yang memberikan akurasi terendah**: **Glucose** (0.688312)

Dari analisis ini, Anda mungkin ingin mempertimbangkan untuk menggunakan model dengan fitur **SkinThickness** yang dihilangkan, karena memberikan akurasi terbaik. Namun, penting juga untuk mempertimbangkan metrik lain seperti precision, recall, dan f1-score, terutama jika ada ketidakseimbangan kelas dalam dataset Anda.