LAPORAN PRAKTIKUM KECERDASAN BUATAN

"Klasifikasi Penyakit Kanker menggunakan metode SVM"

Dosen pengampu: Leni Fitriani, ST. M.Kom



Disusun oleh:

Aldi Yunan Anwari 2106006

PROGRAM STUDI TEKNIK INFORMATIKA
INSTITUT TEKNOLOGI GARUT
2023

KATA PENGANTAR

Alhamdulillahirabbil'alamiin, Puji dan Syukur saya panjatkan kepada

AllahSWT atas segala limpahan anugerah dan rahmat-Nya yang diberikan,

sehingga dalam perancangan tugas besar dengan judul "Klasifikasi Penyakit

Kanker menggunakan metode SVM".dapat diselesaikan dengan cukup baik.

Shalawat serta salam selalu tercurah kepadajunjungan kita Nabi Muhammad SAW,

beserta keluarga, para sahabat, dan paratabi'in yang selalu berjuang di jalan Allah

SWT untuk menegakkan Islam hingga akhir zaman.

Laporan ini disusun sebagai salah satu syarat untuk memenuhi tugas besar

Praktikum Kecerdasan Buatan, Program Studi Teknik Informatika Institut

Teknologi Garut. Perancang tugas laporan ini, menyadari bahwa laporan ini masih

jauh dari kata sempurna. Oleh karena itu, perancang sangat mengharapkan kritik

dan saran yang membangun dalam rangka memperbaiki laporan ini. Semoga

laporan ini dapat bermanfaat bagi seluruh pihak yang bersangkutan.

Aldi Yunan Anwari

Garut, 16 Juni 2023

ii

DAFTAR ISI

KATA	PENGANTAR	ii
DAFTA	AR ISIi	ii
BAB I	PENDAHULUAN	1
1.1	Latar Belakang	1
1.2	Tujuan	1
1.3	Manfaat	1
BAB II	HASIL DAN PEMBAHASAN	3
2.1.	Pengumpulan Data	3
2.2.	Data Preparation	3
2.3.	Modelling	5
2.4.	Training	5
2.5.	Evaluation	6
BAB III KESIMPULAN		7
3.1.	Kesimpulan	7
3.2	Saran	7

BABI

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Kanker adalah salah satu penyakit yang serius dan mematikan di seluruh dunia. Untuk membantu dalam deteksi dan klasifikasi jenis kanker, teknik pembelajaran mesin seperti Support Vector Machine (SVM) telah digunakan secara luas dalam analisis data medis.

Metode SVM adalah algoritma pembelajaran mesin yang digunakan untuk klasifikasi dan regresi. SVM bekerja dengan menciptakan garis atau hiperplane yang memisahkan dua kelas berbeda dalam ruang fitur. Dalam konteks klasifikasi penyakit kanker, SVM dapat digunakan untuk membedakan antara pasien yang menderita kanker dengan mereka yang sehat, atau untuk membedakan jenis kanker tertentu berdasarkan gejala atau fitur klinis.

1.2 Tujuan

Adapun tujuan dari laporan ini adalah:

- a) Mengidentifikasi kanker jinak
- b) Meningkatkan akurasi klasifikasi
- c) Membantu pengambilan keputusan medis
- d) Meningkatkan pengobatan dan perawatan

1.3 Manfaat

Klasifikasi Penyakit Kanker Jinak dan Ganas Menggunakan Metode SVM memiliki manfaat yang signifikan dalam bidang kedokteran dan pengobatan. Dalam penelitian ini, penggunaan metode SVM untuk mengklasifikasikan kanker menjadi jinak atau ganas memberikan berbagai manfaat yang penting.

Manfaat utama dari penelitian ini adalah deteksi dini yang lebih baik. Dengan menggunakan metode SVM, penelitian ini membantu mengidentifikasi kanker sedini mungkin, bahkan pada tahap awal yang sulit dideteksi. Deteksi dini ini memungkinkan adanya intervensi medis yang lebih awal dan pengobatan yang tepat waktu, yang pada gilirannya dapat meningkatkan peluang kesembuhan pasien.

Selanjutnya, klasifikasi penyakit kanker menggunakan metode SVM juga memberikan manfaat dalam perencanaan perawatan yang lebih tepat. Dengan kemampuan untuk membedakan antara kanker jinak dan ganas, penelitian ini

membantu dokter dan profesional medis dalam merancang perawatan yang sesuai. Pasien dengan kanker jinak dapat diawasi dengan lebih hati-hati dan menghindari prosedur invasif yang tidak perlu, sementara pasien dengan kanker ganas dapat segera mendapatkan perawatan yang intensif yang dibutuhkan.

BAB II

HASIL DAN PEMBAHASAN

2.1. Pengumpulan Data

Pengumpulan data yang diperoleh untuk tugas ini yaitu dari platform Kaggle. Kaggle adalah platform komunitas yang menyediakan berbagai dataset yang dapat diakses oleh para peneliti, ilmuwan data, dan praktisi di berbagai bidang. Berikut link adalah untuk data kami yang gunakan https://www.kaggle.com/datasets/uciml/breast-cancer-wisconsin-data. Setelah di download kami bagi data tersebut menjadi data training dan data testing, untuk data testing kami hapus kolom "radius" nya untuk nanti nya akan kami jadikan label dari data training. Jadi untuk data training tersedia kolom "radius", dan untuk data testing tidak tersedia kolom "radius".

2.2. Data Preparation

```
1 import pandas as pd
2 from sklearn.model_selection import train_test_split
3 from sklearn.svm import LinearSVC
4 from sklearn.metrics import confusion_matrix
```

```
1 data_train = pd.read_csv('data_train.csv')
2 data_test = pd.read_csv('data_test.csv')
3 data_train.head()
```

	id	diagnosis	radius_mean	texture_mean	perime			
0	842302	М	17.99	10.38				
1	842517	М	20.57	17.77				
2	84300903	М	19.69	21.25				
3	84348301	М	11.42	20.38				
4	84358402	М	20.29	14.34				
5 rows × 33 columns								

1 data_train.shape (569, 33)

```
1 data train.info()
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 569 entries, 0 to 568
Data columns (total 33 columns):
    Column
                           Non-Null Count
                                          Dtype
0 id
                           569 non-null
                                          int64
1 diagnosis
                           569 non-null
                                          object
                           569 non-null
                                          float64
2 radius mean
3 texture_mean
                           569 non-null
                                          float64
4 perimeter mean
                          569 non-null
                                         float64
 5 area_mean
                           569 non-null
                                          float64
 6 smoothness mean
                           569 non-null
                                         float64
                           569 non-null
                                         float64
7 compactness_mean
                           569 non-null
                                         float64
8 concavity_mean
9 concave points_mean
                          569 non-null
                                         float64
10 symmetry mean
                                          float64
                           569 non-null
 11 fractal dimension mean
                           569 non-null
                                          float64
12 radius se
                           569 non-null
                                          float64
                           569 non-null
                                          float64
 13 texture se
 14 perimeter_se
                           569 non-null
                                          float64
 15 area_se
                           569 non-null
                                          float64
```

```
1 data train.isnull().sum()
id
                              0
diagnosis
                              0
radius mean
                              ø
texture mean
                              0
perimeter mean
                              0
area mean
                              0
smoothness mean
                              0
                              0
compactness mean
concavity_mean
                              0
concave points_mean
                              0
                              0
symmetry_mean
fractal dimension mean
                              0
radius se
                              0
texture_se
                              0
                              0
perimeter_se
area se
                              0
                              0
smoothness_se
compactness_se
                              0
                              0
concavity_se
concave points_se
                              0
symmetry_se
                              0
fractal dimension se
                              0
```

2.3. Modelling

2.4. Training

```
1 y_pred = svc.predict(x_test)
2 tn, fp, fn, tp = confusion_matrix(y_test, y_pred).ravel()
3 accuracy = (tn + tp) / (tn + fp + fn + tp)
4 print("Tingkat akurasi nya adalah : ",accuracy)

Tingkat akurasi nya adalah : 0.8321678321678322
```

2.5. Evaluation

```
1 fitur_test = data_test[['radius_mean', 'texture_mean', 'perimeter_mean', 'area_m
2 y_pred_test = svc.predict(fitur_test)
3 # M = Malignant = Ganas
5 print(y_pred_test)
'M' 'M' 'B' 'B' 'M' 'M' 'M'
                            .w. .w. .w. .w. .w.
                                                 .w. .w. .w. .w. .w. .w.
                                                         'в'
                                                             .B. .B.
                    'B'
                        'B'
                             'B'
'M' 'B'
        'M' 'M' 'B'
                                'м'
                                     'в'
                                         'м'
                                             'м'
                                                 'в'
                                                     'в'
                                                         'в'
                                                              'в'
                                                                 .м.
                                                                      'в'
    'м'
        'B' 'M'
                'в'
                     .м.
                         'м'
                             'в'
                                 'в'
                                     'в'
                                         .м.
                                             'м'
                                                 'в'
                                                     'м'
                                                                 'в'
                                                          'м'
                                                              .м.
                                                                      'м'
                         'B'
                             'в'
                                                 'в'
                                                     'В'
                                                                 'B'
    .м.
        'м'
                'м'
                     'м'
                                     'м'
                                         .м.
                                             'в'
                                                          'в'
'M' 'B'
            'B' 'B'
                                                          'м'
                                                              'в'
                                                                      'м'
.w. .w.
        'в'
            'м'
                'в'
                    .м.
                                 .м.
                                     .м.
                                         .м.
                                                 'м'
                                                     'в'
                                                         'в'
                                                              .м.
                                                                      'в'
'B' 'B'
                    'M' 'B'
                             'B' 'B' 'B'
                                                             'B' 'M'
                                                         'в'
                                                                      'м'
'M' 'B'
        'м' 'В' 'В'
                             'M' 'B' 'M'
                    .w. .w.
                                         'M' 'B'
                                                 'B' 'B'
                                                         'в'
                                                             'M' 'B'
                                                                      'в'
.W. .W.
        'M' 'B' 'M' 'B' 'M'
                             'B' 'B' 'B' 'M' 'B'
                                                 .B. .W.
                                                         'м'
                             'M' 'B' 'M'
        .w. .w. .w.
                                                 'M' 'B'
                    .w. .w.
                             .w. .w. .w.
         'M' 'M' 'B'
                    'B'
                        'в'
                                             .м.
                                                 .w. .w.
            .м.
                        'B'
                                                         'В'
    .м.
                'м'
                    'м'
                             'в'
                                         .м.
                                             'B'
                                                 'В'
                                                     'в'
        'м'
                'м'
                     .м.
                         'м'
                                 'м'
                                     .м.
                                                     'м'
    'м'
            'м'
                             'м'
                                         .м.
                                             .м.
                                                 'м'
                                                         'R'
                                                              'R'
                                                                 'в'
         'м'
                                                                      'B'
'B'
    'B'
            'B'
                 'м'
                     'B'
                         'в'
                             .м.
                                 'м'
                                     'B'
                                         'м'
                                             'в'
                                                  'м'
                                                     'м'
                                                          'B'
                                                              'B'
                                                                 'B'
         'м'
                                                                      'R'
    'в'
         .м.
            'м'
                 'в'
                     'в'
                         'в'
                             'в'
                                 'в'
                                     'м'
                                         .м.
                                             'в'
                                                  'м'
                                                     'в'
                                                          'м'
                                                              'В'
                                                                  'в'
                                                                      'в'
                 'в'
                                                 'в'
                                                     'в'
        'м'
            'М'
                     .м.
                                     'в'
                                         'в'
                                             'м'
                                                         'в'
        'M' 'B' 'M' 'M'
                                                 .B. .W. .B.
                             'в'
                                 .B. .B. .B.
'B' 'B'
                                             'м'
.B. .B. .B. .B. .B. .W.
```

BAB III

KESIMPULAN

3.1. Kesimpulan

Laporan ini bertujuan untuk mengklasifikasikan penyakit kanker menjadi kategori jinak dan ganas menggunakan metode SVM. Dalam upaya mencapai tujuan tersebut, data dikumpulkan dari sumber Kaggle, sebuah platform yang menyediakan berbagai dataset untuk digunakan dalam penelitian.

Melalui penggunaan metode SVM, penelitian ini berhasil mengklasifikasikan jenis kanker dengan tingkat akurasi yang tinggi. Hasil penelitian ini memberikan manfaat signifikan dalam deteksi dini, perencanaan perawatan yang tepat, dan pengurangan kesalahan diagnosis.

Deteksi dini kanker menjadi kunci penting dalam meningkatkan prognosis dan peluang kesembuhan pasien. Dalam penelitian ini, metode SVM membantu mengidentifikasi kanker sedini mungkin, memungkinkan penanganan medis yang lebih awal dan pengobatan yang tepat waktu.

3.2. Saran

Tentunya terhadap penulis sudah menyadari jika dalam penyusunan makalah di atas masih banyak ada kesalahan serta jauh dari kata sempurna.

Adapun nantinya penulis akan segera melakukan perbaikan susunan laporan itu dengan menggunakan pedoman dari beberapa sumber dan kritik yang bisa membangun dari para pembaca.