

# **Pengklasifikasian Kanker Payudara Dan Kanker Paru-Paru Dengan Metode Gaussian Naïve Bayes, Multinomial Naïve Bayes, Dan Bernoulli Naïve Bayes** *Classification Of Breast Cancer And Lung Cancer Using The Gaussian Naïve Bayes Multinomial Nave Bayes And Bernoulli Naïve Bayes Methods*

Hedva Kenang Candra Alivian Pratama<sup>1)</sup>, Wiwik Suharso<sup>2)</sup>, Qurrota A'yun<sup>3)</sup>

<sup>1</sup>Mahasiswa Fakultas Teknik, Universitas Muhammadiyah Jember  
Email: [hkenang@gmail.com](mailto:hkenang@gmail.com)

<sup>2</sup>Dosen Fakultas Teknik, Universitas Muhammadiyah Jember  
Email: [wiwiksuharso@unmuhjember.ac.id](mailto:wiwiksuharso@unmuhjember.ac.id)

<sup>3</sup>Dosen Fakultas Teknik, Universitas Muhammadiyah Jember  
Email: [qurrotaayun@unmuhjember.ac.id](mailto:qurrotaayun@unmuhjember.ac.id)

## **Abstrak**

Penyakit kanker merupakan salah satu penyebab utama kematian pada seluruh dunia. Kanker payudara dan kanker paru-paru merupakan jenis kanker yang sering muncul pada kasus baru yang dimana menyebabkan kematian terbesar (setelah dikontrol dengan umur) yaitu dengan jumlah persentase sekitar 43,3% untuk kanker payudara dan 23,1% untuk kanker paru-paru. Oleh karena itu dilakukannya penelitian untuk mengetahui kinerja dari *Gaussian Naïve Bayes*, *Multinomial Naïve Bayes* dan *Bernoulli Naïve Bayes* dengan menggunakan pemrograman berbahasa *python* dengan *tools* pemrograman *google colab*. Data yang digunakan pada penelitian ini sebanyak 699 data pada *Breast Cancer* dan 309 data pada *Lung Cancer*. Hasil dari penelitian ini bahwa performara rata-rata metode *Bernoulli Naïve Bayes* lebih unggul dengan hasil rata-rata *accuracy* 93,25%, rata-rata *precesion* 94,23%, dan rata-rata *recall* 94,69%

**Kata Kunci** : *Bernoulli Naïve Bayes*, *Gaussian Naïve Bayes*, Kanker, Klasifikasi, *Multinomial Naïve Bayes*.

## **Abstract**

*Cancer is one of the leading causes of death worldwide. Breast cancer and lung cancer are types of cancer that often appear in new cases which cause the largest death (after controlling for age) with a total percentage of about 43.3% for breast cancer and 23.1% for lung cancer. Therefore, a study was conducted to determine the performance of Gaussian Naïve Bayes, Multinomial Nave Bayes and Bernoulli Naïve Bayes using Python language programming with Google Colab programming tools. The data used in this study were 699 data on Breast Cancer and 309 data on Lung Cancer. The results of this study show that the average performance of the Bernoulli Naïve Bayes method is superior with an average accuracy of 93.25%, an average precesion of 94.23%, and an average recall of 94.69%..*

**Keywords** : *Bernoulli Nave Bayes*, *Gaussian Nave Bayes*, *Cancer*, *Classification*, *Multinomial Nave Bayes*.

## **1. PENDAHULUAN**

Kanker merupakan suatu pertumbuhan sel yang terjadi secara tidak normal dari sel-sel jaringan tubuh yang berubah menjadi ganas. Sel-sel tersebut dapat tumbuh lebih lanjut serta

menyebarkan ke bagian tubuh lainnya yang dapat menyebabkan kematian. Sel tubuh yang mengalami perubahan mutasi dan mulai tumbuh dapat membelah lebih cepat dan tidak terkendali seperti sel normal. Sel kanker tidak mati setelah usianya melainkan dapat tumbuh terus dan

bersifat *invasive* (menyerang) yang menyebabkan sel normal yang tumbuh terdesak atau malah mati [1].

Penyakit kanker adalah salah satu penyakit yang menyebabkan kematian utama di seluruh dunia. Pada tahun 2012, sekitar 8,2 juta kematian dikarenakan oleh kanker. Disini penulis mengambil Kanker paru-paru dan payudara ke dua penyakit tersebut adalah penyebab kematian terbesar tiap tahunnya [1].

Berdasarkan Data GLOBOCAN, International Agency for Research on Cancer (IARC), diberitahukan pada tahun 2012 terdapat kasus baru yang menyebabkan 14.067.894 korban dan korban kematian kanker sekitar 8.201.575 di seluruh dunia. Kanker payudara dan kanker paru-paru merupakan jenis kanker yang sering muncul pada kasus baru yang dimana menyebabkan kematian terbesar (setelah dikontrol dengan umur) yaitu dengan jumlah persentase sekitar 43,3% untuk kanker payudara dan 23,1% untuk kanker paru-paru [1].

*Naïve Bayes* adalah metode klasifikasi probabilistik yang dimana digunakan untuk menghitung nilai kemunculan probabilitas dengan menambahkan frekuensi dan beberapa kombinasi nilai dari data yang ada. Algoritma yang digunakan adalah teorema *Bayes* yang dimana semua atribut independen atau tidaknya saling terhubung yang dimana diberikannya nilai pada suatu variabel kelas [2].

Penelitian terkait yang sudah pernah dilakukan diantaranya oleh [3] dengan judul “Pengklasifikasian Breast Cancer Dengan Metode *Naïve Bayes*” yang bertujuan untuk mendeteksi resiko terkena kanker payudara dengan data Wisconsin Breast Cancer dengan mendapatkan nilai *accuracy* sebesar 96% dengan data yang digunakan sebanyak 699 data, penelitian lain yang dilakukan oleh [4] dengan judul “Multinomial *Naïve Bayes* Untuk Klasifikasi Status Kredit Mitra Binaan Di Pt. Angkasa Pura I Program Kemitraan” yang bertujuan untuk mendeteksi kredit yang bermasalah dengan hasil yang didapatkan dengan *accuracy* 86%, *precision* 73% dan *recall* 73% dengan data yang digunakan sebanyak 148 data. Penelitian lain yang dilakukan [6] dengan judul “Klasifikasi Dokumen

Berkategori Menggunakan Algoritma *Naïve Bayes* Berbasis Bernoulli” yang bertujuan untuk mengklasifikasi kategori dokumen dengan menggunakan algoritma *Naïve Bayes* Berbasis Bernoulli. Klasifikasi ini ditekankan pada kategori dokumen diantaranya Ekonomi, Kesehatan, Hiburan dan Teknologi, hasil yang di dapatkan *precision* sebesar 70%, *accuracy* 65% dan *recall* 70% dengan objek penelitian sebanyak 60 dokumen.

## 2. TINJAUAN PUSTAKA

### A. *Naïve Bayes* Classifier

Menurut [2] *Naïve Bayes* adalah metode klasifikasi probabilistik yang dimana digunakan untuk menghitung nilai kemunculan probabilitas dengan menambahkan frekuensi dan beberapa kombinasi nilai dari data yang ada. Algoritma yang digunakan adalah teorema *Bayes* yang dimana semua atribut independen atau tidaknya saling terhubung yang dimana diberikannya nilai pada suatu variabel kelas. *Naïve Bayes* merupakan cara pengklasifikasian yang dimana menggunakan metode probabilitas dan statistik yang ditemukan oleh ilmuwan Inggris Thomas Bayes, yang dimana bertujuan untuk memprediksi peluang di masa yang akan datang berdasarkan data dari pengalaman dimasa sebelumnya [2]

Persamaan dari algoritma Bayes adalah [2]:

$$P(H | X) = (P(X | H) \times P(H)) / P(X) \quad (1)$$

Dimana :

X : Data dengan class yang belum diketahui

H : Hipotesis data merupakan suatu class spesifik

$P(H|X)$  : Probabilitas hipotesis H berdasar kondisi X (posteriori probabilitas)

$P(H)$  : Probabilitas hipotesis H (prior probabilitas)

$P(X|H)$  : Probabilitas X berdasarkan kondisi pada hipotesis H

$P(X)$  : Probabilitas X

### a. Naïve Bayes Gaussian

Untuk fitur bertipe numerik (kontinu), distribusi *Gauss* biasanya dipilih untuk merepresentasikan probabilitas bersyarat dari fitur kontinu pada sebuah kelas,  $P(X_i|C)$  sedangkan distribusi *Gauss* dikarakteristikan dengan dua parameter: *mean*,  $\mu$ , dan variansi,  $\sigma^2$ . Untuk setiap kelas  $c_j$ , probabilitas bersyarat kelas  $y_j$  [7].

untuk fitur  $F_i$  adalah Persamaan dari teorima Naïve Bayes Gaussian [2]:

$$P(X_i = x_i | Y = y_j) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma_{ij}}} e^{-\frac{(x_i - \mu_{ij})^2}{2\sigma_{ij}^2}} \quad (2)$$

Dimana :

P : Peluang

$X_i$  : Atribut ke  $i$

$x_i$  : Nilai atribut ke  $i$

Y : Kelas yang dicari

$\mu$  : Mean, menyatakan rata-rata dari seluruh atribut.

$\sigma$  : Standar deviasi, menyatakan varian dari seluruh atribut

### b. Naïve Bayes Bernoulli

Algoritma *Bernoulli Naive Bayes* mengimplementasikan klasifikasi untuk data yang didistribusikan sesuai dengan distribusi *Bernoulli multivariat*; yaitu, mungkin terdapat beberapa fitur tetapi masing-masing dianggap sebagai variabel bernilai biner (*Bernoulli, boolean*). Oleh karena itu, kelas ini membutuhkan sampel untuk direpresentasikan sebagai vektor fitur bernilai biner [8].

Aturan keputusan untuk algoritma Bernoulli Naive Bayes diberikan pada persamaan berikut [8]:

$$P(x_i | y) = P(i | y) x_i + (1 - P(i | y))(1 - x_i) \quad (3)$$

### c. Naïve Bayes Multinomial

*Multinomial Naive Bayes* merupakan suatu kondisi probabilitas yang dilakukan tanpa memperhitungkan urutan pada kata dan informasi yang telah ada pada dokumen atau kalimat pada umumnya. Dalam algoritma tersebut juga menghitung jumlah kata yang muncul pada dokumen [9]

Menurut [10], model *Multinomial Naïve Bayes* menggunakan rumus sebagai berikut

$$P(c | \text{term dok } d) = P(c) \times P(t_1 | c) \times P(t_2 | c) \times P(t_n | c) \quad (4)$$

Dimana :

$P(c | \text{term dok } d)$ : Probabilitas suatu dokumen dalam kelas  $c$

$P(c)$  : Probabilitas prior dari kelas  $c$

$P(t_n | c)$  : Probabilitas kata ke- $n$  pada kelas  $c$

$t_n$  : kata ke  $n$  pada dokumen

## 3. METODE PENELITIAN

Pada penelitian ini akan dirancang tahapan-tahapan yang meliputi Pengumpulan Dataset, *Preprocessing*, Pengklasifikasian..

1. Pengumpulan Dataset: Dataset yang dikumpulkan berupa dataset publik yang tersedia pada [11] dan [12]
2. *Preprocessing* Data: Mengolah data seperti pembersihan data, pemilihan data, dan perubahan data.
3. Pengklasifikasian: Proses pelatihan data yang dimana nanti akan di ujikan kepada data uji yang telah tersedia

### A. PreProcessing Data

Sebelum data digunakan ke dalam sistem, data perlu dilakukan pengolahan dengan cara sebagai berikut:

#### a. Pembersihan Data

Pembersihan data dilakukan untuk menghilangkan beberapa missing value yang terdapat pada data yang kita kumpulkan. Pada 2 data yang memiliki missing value terdapat pada *Breast Cancer* yang berjumlah 16 data, sehingga data yang semulanya 699 hanya tersisa 683 data..

#### b. Pemilihan Data

Pada tahap ini data yang akan di ambil, merupakan data yang relevan untuk dijadikan fitur. Pada kasus *Breast Cancer* atribut yang dihilangkan adalah atribut *Sample Code*

*Number*, sedangkan pada Lung Cancer atribut yang dihilangkan adalah *GENDER, FATIGUE, WHEEZING, COUGHING*, dan *CHEST PAIN*.

### c. Perubahan Data

Pada tahap ini dilakukan perubahan data terhadap data *Breast Cancer* yaitu di mana merubah nilai dari setiap atribut yang berupa angka akan di golongkan menjadi beberapa text.

## B. Pengklasifikasian

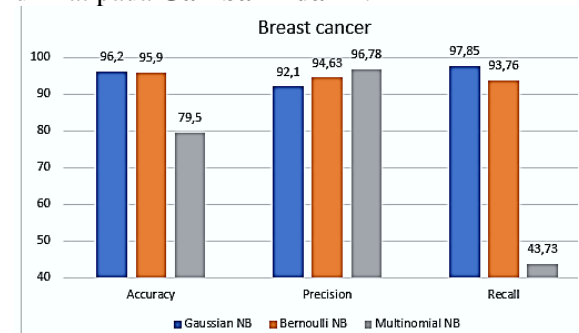
Pada proses ini ada beberapa tahapan seperti berikut :

1. Pada klasifikasi jenis data pada umumnya di pisahkan menjadi data training dan data uji.
2. Clean dataset yang sudah siap, akan di pisah menjadi data training dan data testing. Pada bagian ini dataset akan dibagi dengan menggunakan teknik k-fold cross validation, karena tidak ada aturan formal dalam pemilihan nilai pada K-Fold Cross Validation [13], maka pemilihan nilai fold K tersebut diambil nilai yang habis dibagi atau tidak menyisahkan nilai, sehingga pada setiap partisi akan memiliki nilai yang seimbang. Dimana rasio k-fold yang digunakan adalah k-fold 5 dengan rasionya 80:20, untuk data breast cancer terdapat 546 data training dan 137 untuk data uji, sedangkan data lung cancer terdapat 247 data training dan 62 data uji. Pada k-fold 10 rasionya 90 : 10 untuk data breast cancer terdapat 615 data training dan 68 untuk data uji, sedangkan data lung cancer terdapat 278 data training dan 31 data uji. Setelah pembagian data maka data testing akan di proses kedalam 3 metode, yaitu Naïve Bayes Gaussian, Bernoulli, dan Multinomial
3. Setelah dilakukan data *training* ke 3 metode yang digunakan, selanjutnya dilakukan proses klasifikasi dengan data *testing*.
4. Tahapan selanjutnya setelah proses klasifikasi adalah proses evaluasi menggunakan *confusion matrix*

## 4. HASIL DAN PEMBAHASAN

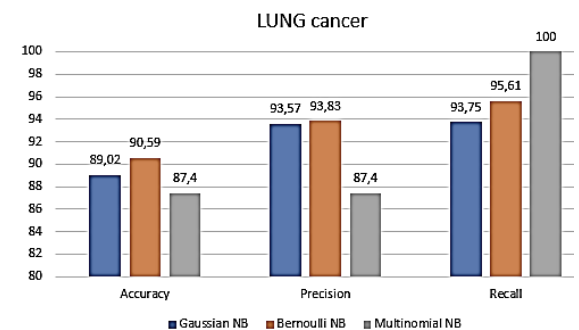
### A. Hasil Klasifikasi

Berdasarkan hasil uji coba dari 2 dataset yang telah dilakukan proses klasifikasi dapat dilihat pada **Gambar 1 dan 2**.



**Gambar 1.** Persentase hasil dataset *Breast Cancer*

Sumber: Hasil Penelitian



**Gambar 2.** Persentase hasil dataset *Lung Cancer*

Sumber: Hasil Penelitian

Berdasarkan Gambar1 hasil terbaik pada dataset *Breast Cancer* dalam hal *accuracy* dan *recall* metode *Gaussian NB* mendapatkan hasil tertinggi dengan nilai 96,2% dan 97,85 , untuk hasil *precision* metode *Multinomial NB* mendapatkan hasil tertinggi dengan nilai 96,78%. Untuk Gambar 2 hasil terbaik pada dataset *Lung Cancer* dalam hal *accuracy* dan *precision* metode *Gaussian NB* mendapatkan hasil tertinggi dengan nilai 90,95% dan 93,81%, dan untuk hasil *recall* metode *Multinomial NB* mendapatkan hasil tertinggi dengan nilai 100%.

**Tabel 1.** Tabel Tabulasi

| Dataset       | Accuracy(%) |       |       | Precision(%) |       |       | Recall(%) |       |       |
|---------------|-------------|-------|-------|--------------|-------|-------|-----------|-------|-------|
|               | GNB         | BNB   | MNB   | GNB          | BNB   | MNB   | GNB       | BNB   | MNB   |
| Breast Cancer | 96,2        | 95,9  | 79,5  | 92,1         | 94,63 | 96,78 | 97,85     | 93,76 | 43,73 |
| Lung Cancer   | 89,02       | 90,59 | 87,4  | 93,57        | 93,83 | 87,4  | 93,75     | 95,61 | 100   |
| Rata-rata     | 92,61       | 93,25 | 83,45 | 92,84        | 94,23 | 92,09 | 95,8      | 94,69 | 71,87 |

Sumber: Hasil Perhitungan

Dari tabel 1. diatas dapat dilihat kinerja hasil dari setiap metode sebagai berikut:

1. *Accuracy*: Pada dataset *Breast Cancer* metode *Gaussian NB* lebih unggul dengan nilai 96,2% dan pada dataset *Lung Cancer* metode *Gaussian NB* lebih unggul dengan nilai 90,59%. Untuk performa rata-rata dalam kedua dataset *Gaussian NB* memiliki nilai rata-rata lebih unggul dengan hasil 93,58%.

2. *Precision*: Pada dataset *Breast Cancer* metode *Multinomial NB* lebih unggul dengan nilai 96,2% dan pada dataset *Lung Cancer* metode *Bernoulli NB* lebih unggul dengan nilai 93,83%. Untuk performa rata-rata dalam kedua dataset *Bernoulli NB* memiliki nilai rata-rata lebih unggul dengan hasil 94,23%.

3. *Recall*: Pada dataset *Breast Cancer* metode *Gaussian NB* lebih unggul dengan nilai 96,2% dan pada dataset *Lung Cancer* metode *Multinomial NB* lebih unggul dengan nilai 100%. Untuk performa rata-rata dalam kedua dataset *Gaussian NB* memiliki nilai rata-rata lebih unggul dengan hasil 95,8%.

## 5. KESIMPULAN

Berdasarkan dari hasil penelitian yang sudah dilakukan maka dapat disimpulkan :

1. Dari hasil yang didapatkan dalam pembuatan model prediksi dengan 2 dataset menggunakan metode *Gaussian Naïve Bayes*, *Bernoulli Naïve Bayes*, dan *Multinomial Naïve Bayes*. Didapatkan bahwa metode *Bernoulli Naïve Bayes* memiliki performa rata-rata lebih unggul dengan hasil rata-rata *accuracy* 93,25%, rata-rata *precesion* 94,23%, dan rata-rata *recall* 94,69%
2. Pada hasil performa metode *Gaussian Naïve Bayes* memiliki hasil yang

hampir sama atau tidak memiliki selisih hasil yang terlalu jauh dengan metode *Bernoulli Naïve Bayes*

## 6. SARAN

Saran pengembangan dari sistem deteksi *Breast Cancer* dan *Lung Cancer* untuk penelitian kedepannya adalah:

1. Gunakan metode lain untuk melakukan klasifikasi pada dataset *breast cancer* dan *lung cancer*, seperti *k-means* dan *fuzzy c-means*
2. Gunakan metode *balance dataset*, seperti *oversampling*, *under sampling*, *class weight* atau *threshold*
3. Gunakan teknik train, test, validasi

## DAFTAR PUSTAKA

- [1]. Amalia, N. (2017). *Penerapan Ketetapan Waktu Lulus Mahasiswa Teknik Informatika Universitas Telkom Menggunakan Algoritma Naive Bayes Classifier*. Universitas Telkom Bandung, Teknik Informatika, Bandung.
- [2]. Ariani. (2015). *STOP KANKER*. Jogjakarta: Istana Media.
- [3]. Ashari, H. (2020). *Perbandingan Kinerja Algoritma Multinomial Naive Bayes (MNB), Multivariate Bernoulli Dan Racchio Algorithm Dalam Klasifikasi Konten Berita Hoax Berbahasa Indonesia Pada Media Sosial*. Universtias Muhammadiyah Jember, Fakultas Teknik, Jurusan Teknik Informatika, Jember.

- [4]. Bunga, M. T. (2018). Multinomial Naive Bayes Untuk Klasifikasi Status Kredit Mitra Binaan di PT. Agkasa Pura I Program Kemitraan. *Jurnal Komputer & Informatika*, 30-34.
- [5]. Feni, S. (2020). *Perbandingan Algoritma Support Vector Machine (SVM) Dan Multinomial Naive Bayes (MNB) Dalam Klasifikasi Abstrak Tugas Akhir ( Studi Kasus: Fakultas Teknik Universitas Muhammadiyah Jember*. Universitas Muhammadiyah Jember, Fakultas Teknik, Jurusan Teknik Informatika, Jember.
- [6]. GLOBOCAN. (2018). *Cancer Today*. Retrieved from Global Cancer Observatory: <https://gco.iarc.fr/>
- [7]. Handri, R. P. (2019). Analisis Klasifikasi Kanker Payudara Menggunakan Algoritma Naive Bayes. *Informatic Journal*, 117-120.
- [8]. Hasbi, W. (2018). *Pengklasifikasian Breast Cancer dengan Metode Naive Bayes*. Universitas Hasanudin, Fakultas Teknik Informatika, Makassar.
- [9]. Kementerian Kesehatan Republik Indonesia. (2019). *INFODATIN (Pusat Data dan Informasi Kementerian Kesehatan RI)*. Jakarta Selatan, Indonesia: Kementerian Kesehatan Republik Indonesia.
- [10]. Makhmudah, U. (2019). *Analisis Sentimen Terhadap Tweet Kaum Homoseksual Indonesia Menggunakan Metode Support Vector Machine*. Universitas Jember, Fakultas Ilmu Komputer, Jember.
- [11]. Prajoko, Y. W. (2017, 10 21-22). Peran Pendekatan Multidisiplin Dalam Peningkatan Kualitas Tatalaksana Kanker di Indonesia. 1-12.
- [12]. Saifullah. (2019). *Deteksi Kelayakan Fisik Air Untuk Konsumsi Menggunakan Naive Bayes Classifier*. Universitas Islam Negeri Maulana Malik Ibrahim, Fakultas Sains dan Teknologi, Malang.
- [13]. Saleh, A. (2014). Klasifikasi Metode Naive Bayes dalam Data Mining untuk Menentukan Konsentrasi Siswa (Studi Kasus di MAS PAB 2 Medan). *KeTIK (Konferensi Nasional Pengembangan Teknologi Indormasi dan Komunikasi*.
- [14]. Saraswati, M. (2020). Analisis Sentimen Terhadap Pelayanan KRL Cummuterline Berdasarkan Data Twitter Menggunakan Algoritma Benoulli Naive Bayes. *Jurnal Ilmiah Informatika Komputer*, 225-238.
- [15]. Sobri, F. B., Rachman, A., Badrudin, F. M., Sari, U. N., Ayudiyasari, W., Yuneva, A., & Yuswar, P. W. (2017). *Cerdas Menghadapi Kanker Payudara*. Depok: Gema Insani.
- [16]. Staceyinrobert. (2017, September 18). *survey lung cancer*. Retrieved from data.world: (<https://data.world/sta427ceyin/survey-lung-cancer>)
- [17]. Susanti, M. A. (2016). Klasifikasi Dokumen Berkategori Menggunakan Algoritma Naive Bayes Berbasis Bernoulli.
- [18]. Wibowo, A. P., & Jumiati, E. (2018). Sentiment Analysis Masyarakat Pekalongan Terhadap Pembangunan Jalan Tol Pemalang-Batang di Media Sosial. *IC-Tech*, 42-48.
- [19]. Wolberg, W. H., Street, W. N., & Mangasarian, O. L. (1995, 11 1). *Breast Cancer Wisconsin (Diagnostic)*. Retrieved from data.world: <https://data.world/uci/breast-cancer-wisconsin-diagnostic>