PROPOSAL TUGAS AKHIR

KLASIFIKASI MUSIK BERDASARKAN GENRE PADA LAYANAN STREAMING MUSIK SPOTIFY MENGGUNAKAN ALGORITMA K-NEAREST NEIGHBOR DAN MODIFIED K-NEAREST NEIGHBOR



I MADE TANGKAS WAHYU KENCANA YUDA NIM. 1608561031

PROGRAM STUDI INFORMATIKA FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM UNIVERSITAS UDAYANA

JIMBARAN

2020

LEMBAR PERSETUJUAN PROPOSAL TUGAS AKHIR

Judul : Klasifikasi Musik Berdasarkan Genre pada Layanan Streaming Musik

Spotify Menggunakan algoritma k-Nearest Neighbor dan Modified

k-Nearest Neighbor

Nama : I Made Tangkas Wahyu Kencana Yuda

NIM : 1608561031

Tanggal Seminar: 30 April 2020

Disetujui oleh:

TTD Luh Arida Ayu Rahning Putri, Ketua Penguji

S.Kom., M.Cs.

NIP. 198209182008122002

Penguji 1 TTD I Wayan Supriana, S.Si., M.Cs.

NIP. 1984082920181113001

I Gede Santi Astawa, S.T., Penguji 2 TTD

M.Cs.

NIP. 198012062006041003

Penguji 3 TTD I Komang Ari Mogi, S.Kom.,

M.Kom.

NIP. 198409242008011007

<u>Dra. Luh Gede Astuti,M.Kom.</u> NIP. 196401141994022001 Penguji 4 TTD

Mengetahui,

Komisi Seminar dan Tugas Akhir

Program Studi Informatika

FMIPA UNUD

Ketua,

I Gusti Ngurah Anom Cahyadi Putra, ST., M.Cs

NIP. 198403172019031005

KATA PENGANTAR

Proposal penelitian dengan judul Klasifikasi Musik Berdasarkan Genre pada Layanan Streaming Musik Spotify Menggunakan algoritma *k–Nearest Neighbor* dan *Modified k–Nearest Neighbor* ini disusun dalam rangkaian kegiatan pelaksanaan Tugas Akhir di Jurusan Ilmu Komputer FMIPA UNUD. Proposal ini disusun dengan harapan dapat menjadi pedoman dan arahan dalam melaksanakan penelitian di atas.

Sehubungan dengan telah diselesaikannya proposal ini, maka diucapkan terima kasih dan penghargaan kepada berbagai pihak yang telah membantu pengusul, antara lain:

- 1. Bapak I Wayan Supriana, S.Si., M.Cs. sebagai calon Pembimbing I yang telah banyak membantu menyempurnakan proposal ini.
- 2. Bapak I Gede Santi Astawa, S.T., M.Cs. sebagai calon Pembimbing II yang telah bersedia mengkritisi, memeriksa dan menyempurnakan proposal ini.
- 4. Bapak dan Ibu dosen pengajar di Jurusan Ilmu Komputer Fakultas MIPA Universitas Udayana yang telah meluangkan waktu untuk memberikan saran dan masukan dalam menyempurnakan penelitian ini.
- Kawan-kawan di Jurusan Ilmu Komputer yang telah memberikan dukungan moral dalam penyelesaian proposal ini.

Disadari pula bahwa sudah tentu proposal ini masih mengandung kelemahan dan kekurangan. Memperhatikan hal ini, maka masukan dan saran-saran penyempurnaan sangat diharapkan.

Jimbaran, 30 April 2020

Penulis

DAFTAR ISI

| LE | MBAR J | UDUL | i |
|----|---------|---|-----|
| LE | MBAR P | PERSETUJUAN PROPOSAL TUGAS AKHIR | ii |
| KA | TA PEN | GANTAR | iii |
| DA | FTAR IS | SI | iv |
| DA | FTAR T | ABEL | vi |
| DA | FTAR G | AMBAR | vii |
| 1. | Latar B | elakang | 8 |
| 2. | Rumusa | an Masalah | 10 |
| 3. | Tujuan | Penelitian | 10 |
| 4. | Batasan | ı Masalah | 11 |
| 5. | Manfaa | t Penelitian | 11 |
| 6. | Tinjaua | n Pustaka | 12 |
| 6 | .1. Ka | jian Terkait | 12 |
| 6 | 5.2. Ka | jian Teoritis | 13 |
| | 6.2.1. | Lagu dan Musik | 13 |
| | 6.2.2. | Spotify | 20 |
| | 6.2.3. | Identifikasi Fitur Audio Spotify | 21 |
| | 6.2.4. | Transformasi Data | 24 |
| | 6.2.5. | Klasifikasi | 25 |
| | 6.2.6. | K–Fold Cross–Validation | 26 |
| | 6.2.7. | Metode K-Nearest Neighbor (KNN) | 26 |
| | 6.2.8. | Metode Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) | 27 |

| 7. Me | todologi Penelitian | 29 |
|--------|---------------------------------|----|
| 7.1. | Sumber Data | 29 |
| 7.2. | Pengumpulan Data | 29 |
| 7.3. | Variabel dan Definisi Variabel | 30 |
| 7.4. | Alur Penelitian | 32 |
| 7.5. | Proses Klasifikasi KNN | 34 |
| 7.6. | Proses Klasifikasi MKNN | 36 |
| 7.7. | Skenario Pengujian dan Evaluasi | 38 |
| 8. Jad | lwal Pelaksanaan Penelitian | 39 |
| DAFTA | AR PUSTAKA | 41 |
| LAMPI | RAN | 43 |
| LAMPI | KAN | 4 |

DAFTAR TABEL

| Tabel 7.1. Variabel Fitur Pengguna | 30 |
|--|----|
| Tabel 7.2. Variabel Fitur Audio | 31 |
| Tabel 8.1. Jadwal Pelaksanaan Kegiatan | 39 |

DAFTAR GAMBAR

| Gambar 1.1. Keunggulan Spotify (Iriansyah, 2018) | 8 |
|--|----|
| Gambar 7.1. Playlist Genre | 30 |
| Gambar 7.2. Alur Penelitian | 32 |
| Gambar 7.3. Alir Proses klasifikasi KNN | 34 |
| Gambar 7.4. Alir Proses Klasifikasi MKNN | 36 |
| Gambar 7.5. K-Fold Cross Validation | 38 |

1. Latar Belakang

Menurut KBBI (2020), Musik diartikan sebagai : 1) Ilmu dan seni menyusun nada atau suara dalam urutan, kombinasi, dan hubungan temporal untuk menghasilkan komposisi (suara) yang mempunyai kesatuan dan kesinambungan, 2) Nada atau suara yang disusun sedemikian rupa sehingga mengandung irama, lagu, dan keharmonisan (terutama yang menggunakan alat—alat yang dapat menghasilkan bunyi—bunyi itu). Komposisi menjadi penting karena pada alunan musik yang indah tergantung pada penataan atriut musik. Jenis—jenis atribut pada musik ini dapat menghasilkan musik yang berbeda—beda dari yang lain.

Perkembangan teknologi dalam era modern ini, musik dapat didengarkan melalui berbagai macam media yaitu, melalui media transmisi radio hingga media streaming. Adapun jasa layanan streaming musik diantaranya: Spotify, Joox, Apple Music, Deezer dan lain sebagainya. Sejak diluncurkan pada 2008 lalu, Spotify merupakan salah satu jasa layanan streaming musik digital yang paling banyak digunakan oleh pendengar musik dijelaskan pada gambar 1.1 oleh (Iriansyah, 2018). Pengguna Spotify dapat mengakses musik berdasarkan artist, album, genre, playlist, podcasts, atau label rekaman.



Gambar 1.1. Keunggulan Spotify (Iriansyah, 2018)

Menurut Giri, (2017), Genre musik adalah salah satu cara pengelompokan musik sesuai dengan kemiripannya satu sama lain yang sangat umum digunakan untuk mengatur database musik digital. Database/Katalog Musik yang diorganisasi berdasarkan genre musik memberikan kemudahan pada pendengar musik untuk mencari musik—musik sejenis yang sesuai dengan referensinya. Bertambahnya jumlah musik dalam bentuk digital secara pesat menyebabkan pemberian label genre secara manual menjadi tidak efektif. Pemberian label genre secara otomatis dapat dilakukan dengan menerapkan algoritma kecerdasan buatan yang dapat mengklasifikasi musik berdasarkan genre dengan menggunakan fitur—fitur pada atribut lagu.

Pemberian label Genre musik yang ada di Spotify cukup banyak seperti Jazz, Gospel, Blues, Funk, Rock, EDM, Reggae, Hip-Hop, Pop, pop punk, pop rock, slow pop. dan lainnya. Dari genre musik tersebut kemudian terbagi lagi menjadi beberapa playlist, sehingga total playlist yang ada di Spotify berjumlah ribuan. Pembagian musik berdasarkan genre ini tentunya untuk mempermudah pengguna spotify dalam memilih atau menemukan lagu kesukaannya sesuai genre maupun playlist.

Terdapat beberapa penelitian sebelumnya mengenai pengklasifikasian pada genre musik. Antara lain, pada penelitian Giri (2017) yang berjudul "Klasifikasi Musik Berdasarkan Genre dengan Metode K-Nearest Neighbor", melakukan penelitian klasifikasi musik berdasarkan 10 genre yaitu classical, EDM, hip-hop, metal, pop, punk, R&B, rap, soul dan rock dengan metode K-Nearest Neighbor dan menggunakan 11 fitur audio pada atribut lagu (speechiness, energy, danceability, loudness, tempo, mode, valence, instrumentalness, acoustic-ness, key, dan liveliness). Penelitian ini mendapatkan nilai akurasi klasifikasi K-NN pada penelitian ini adalah 44,8%. Nilai tertinggi ada pada genre classical, dengan total akurasi 100% dan nilai terendah ada pada genre pop dengan akurasi 25%.

Selanjutnya Okfalisa, dkk (2017) pada penelitiannya yang berjudul "Comparative Analysis of K-Nearest Neighbor and Modified K-Nearest Neighbor Algorithm for Data Classification", melakukan perbandingan akurasi metode klasifikasi K-Nearest Neighbor (KNN) dan Modified K-Nearest Neighbor

Commented [MOU1]: Judul pustaka tidak usah ditulis

(MKNN). Analisis komparatif didasarkan pada keakuratan kedua algoritma. Sebelum klasifikasi, K–Fold Cross Validation dilakukan untuk mencari pemodelan data yang optimal menghasilkan pemodelan data pada cross 2 dengan akurasi 93,945%. Hasil pemodelan K–Fold Cross Validation akan menjadi model untuk sampel data pelatihan dan pengujian data untuk menguji KNN dan MKNN untuk klasifikasi. Hasil klasifikasi menghasilkan akurasi berdasarkan aturan matriks kebingungan/confusion matriks. Tes menghasilkan akurasi tertinggi KKN sebesar 94,95% dengan akurasi rata–rata selama tes adalah 93,94% dan akurasi tertinggi MKNN adalah 99,51% dengan akurasi rata–rata selama tes adalah 99,20%.

Pada penelitian ini, penulis ingin mengetahui pengaruh atribut lagu yang digunakan terhadap kinerja untuk mengklasifikasi lagu menggunakan KNN dan MKNN serta perbandingan performa yang dihasilkan algoritma KNN dan MKNN pada klasifikasi musik.

2. Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang di atas, maka dapat dirumuskan permasalahan sebagai berikut :

- a. Bagaimana pengaruh atribut lagu yang digunakan terhadap kinerja untuk mengklasifikasi lagu menggunakan KNN dan MKNN?
- b. Bagaimana perbandingan performa yang dihasilkan algoritma KNN dan MKNN pada klasifikasi musik?

3. Tujuan Penelitian

Berdasarkan rumusan masalah tersebut, tujuan penelitian ini adalah sebagai berikut :

- a. Untuk mengetahui pengaruh atribut lagu yang digunakan terhadap kinerja untuk mengklasifikasi lagu menggunakan KNN dan MKNN.
- b. Untuk mengetahui perbandingan performa yang dihasilkan algoritma KNN dan MKNN pada klasifikasi musik.

Commented [MOU2]: Gunakan istilah confusion matrix saja, tidak usah diterjemahkan ke Bahasa Indonesia

Commented [MOU3]: Belum dijelaskan apa kaitan pemaparan penelitian-penelitian sebelumnya ke topik yang akan diambil

4. Batasan Masalah

Beberapa batasan masalah yang akan dijadikan acuan dalam penelitian ini adalah sebagai berikut :

- a. Data yang digunakan adalah lagu dengan 14 genre musik yang ada di Layanan Streaming Musik Spotify yaitu Blues, Classical, Country, Gospel, Hip Hop, Jazz, Metal, Pop, Reggae, Rock, EDM, Funk, R&B, dan Soul.
- b. Variabel fitur pada atribut lagu yang digunakan adalah 12 fitur antara lain danceability, valence, energy, tempo, loudness, speechiness, instrumentalness, liveness, acousticness, key, mode, dan Duration.
- c. Perbandingan Metode yang digunakan adalah Metode algoritma *k–Nearest Neighbor* dan *Modified k–Nearest Neighbor*.

5. Manfaat Penelitian

Beberapa manfaat yang dapat diambil dari penelitian ini adalah sebagai berikut:

a. Bagi Masyarakat

Penelitian ini dapat membantu untuk mendapatkan informasi tentang pengaruh atribut lagu yang digunakan terhadap kinerja untuk mengklasifikasi lagu menggunakan KNN.

b. Bagi Penulis

Penelitian ini diharapkan dapat menambah pengetahuan bagi penulis mengenai perbandingan performa algoritma algoritma KNN dan MKNN pada klasifikasi musik diajukan.

c. Bagi Keilmuan

Penelitian ini dapat menjadi referensi perbandingan performa algoritma KNN dan MKNN pada penelitian lain yang memiliki karakteristik yang sama.

6. Tinjauan Pustaka

6.1. Kajian Terkait

'Analisis Klasifikasi Genre Musik Pop dan Klasik pada Layanan Streaming Musik Spotify Menggunakan Artificial Neural Network (ANN) (Studi Kasus: Lagu dengan Genre Musik Pop dan Klasik di Layanan Streaming Musik Spotify)", menggunakan lagu dengan genre musik pop dan klasik pada layanan streaming musik Spotify dengan mengimplementasikan Artificial Neural Network (ANN) metode Backpropagation guna mengklasifikasikan genre musik pop dan klasik. Data input 7 fitur audio yang digunakan adalah acousticness, danceability, energy, loudness, speechiness, tempo dan valence kemudian outputnya adalah genre musik pop dan klasik. Dari hasil implementasi ANN dengan metode backpropagation

digunakan arsitektur jaringan saraf tiruan 7 neuron input, 1 hidden layer dengan 4 neuron dan 1 output. Hasil akurasi dari pengujian

diperoleh sebesar 99,5%.

Penelitian tugas akhir oleh Supriyadi, (2018) yang berjudul

Pada jurnal oleh Ravi, dkk (2019) yang berjudul Implementasi Algoritme Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) Untuk Mengidentifikasi Penyakit Gigi Dan Mulut", dilakukan identifikasi jenis penyakit gigi dan mulut yang ditentukan dari gejala yang dialami dengan menggunakan metode klasifikasi Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) menggunakan 6 kelas data yang meliputi Pulpitis, Gingivtis, Karies Gigi, Periodontitis, Deposits, dan Nekrosis Pulpa. Pada penelitian ini membuktikan bahwa pada data latih sebanyak 70 dan data uji 30 serta nilai K=60, metode MKNN dapat melakukan identifikasi jenis penyakit gigi dan mulut dengan mencapai 86,6%. Pada penelitian ini juga membuktikan bahwa metode MKNN cenderung lebih tinggi akurasinya dibandingkan dengan metode KNN dimana metode MKNN memiliki tingkat akurasi 76,66% sedangkan KNN 43,33%.

Commented [MOU4]: Berikan tambahan paragraf yang merangkum apa yang bisa anda ambil dari penelitian sebelumnya (persamaan) dan apa yang membedakan penelitian anda dengan penelitian sebelumnya.

Pada jurnal Parvin, dkk (2010) yang berjudul Modification on K-Nearest Neighbor Classifier, dilakukan pengujian untuk membandingkan K-Nearest Neighbor (KNN) dengan Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) dengan empat dataset yaitu (a) Iris (b) Balance scale (c) Bupa (d) SAHeart dan nilai K yang berbeda. Hasil dari penelitian adalah akurasi K = 3, 5 dan 7. Metode Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) lebih baik dari K-Nearest Neighbor (KNN).

6.2. Kajian Teoritis

6.2.1. Lagu dan Musik

Menurut KBBI (2020), Musik diartikan sebagai: 1) Ilmu dan seni menyusun nada atau suara dalam urutan, kombinasi, dan hubungan temporal untuk menghasilkan komposisi (suara) yang mempunyai kesatuan dan kesinambungan, 2) Nada atau suara yang disusun sedemikian rupa sehingga mengandung irama, lagu, dan keharmonisan (terutama yang menggunakan alat–alat yang dapat menghasilkan bunyi–bunyi itu).

Lagu merupakan ragam suara yang berirama (dalam bercakap, bernyanyi, membaca, dan sebagainya). Selain itu lagu juga sering dikenal dengan suatu syair atau lirik yang mempunyai irama, sebuah lagu biasanya selalu diiringi dengan alat musik untuk menghasilkan musik yang mengandung suara yang berirama. Secara umum lagu memang tidak lepas dengan musik. Pengertian seni musik adalah suatu yang membuahkan hasil karya seni, berupa bunyi berbentuk lagu atau komposisi yang mengungkapkan pikiran serta perasaan penciptanya lewat unsur—unsur pokok musik, yakni irama, melodi, harmoni, serta bentuk atau susunan lagu dan ekspresi sebagai satu kesatuan (Jamalus, 1988).

Dari sekian banyak lagu yang ada saat ini terbagi lagi menjadi beberapa genre atau jenis musik yang sesuai dengan lagu tersebut. Genre merupakan pengelompokan music yang sesuai dengan kemiripan antara satu sama lainnya. Pada umumnya sebuah genre musik dapat didefinisikan berdasarkan teknik musik, gaya, konteks, maupun temanya. Genre secara umum berarti tipe atau kelas dari musik yang kita dengar. Genre musik memberikan ekspektasi bagaimana bunyi musik, berapa lama musik tersebut, dan bagaimana pendengar harus berperilaku. Pada era Mozart, ada lima genre utama, yaitu symphony, string quartet, sonata, concerto, dan opera. Pada era musik modern, musik dapat dibagi menjadi berbagai genre seperti *Blues, Classical, Country, Gospel, Hip Hop, Jazz, Metal, Pop, Reggae, Rock, EDM, Funk, R&B,* dan *Soul*. Deskripsi dari genre—genre tersebut adalah sebagai berikut:

1. Musik Blues

Blues merupakan sebuah aliran musik yang berasal dari Amerika Serikat. Blues berkembang dari musik-musik spiritual dan puji-pujian yang muncul dari komunitas budak-budak Afrika di AS silam. Sebelum abad ke-20, musik blues hanya populer di kalangan orang Amerika. Ciri-ciri musik ini yaitu pola irama yang sering digunakan, terkesan sedih dan permainan gitarnya selalu penuh dengan improvisasi.

2. Musik Classical

Musik classical/klasik adalah kumpulan dari genre musik pada era Mozart dengan bentuk seperti symphony, string quartet, sonata, concerto, dan opera. Musik classical biasa dimainkan dengan alat—alat musik tertentu seperti biola, beranjak pada abad ke—9 hingga abad ke—21 dan biasanya merujuk pada musik klasik Eropa. Ciri—ciri musik klasik yakni penggunaan dinamika crescendo dan decrescendo. Crescendo yaitu perubahan dinamika lagu dari lembut menjadi keras dan nyaring. Sedangkan decrescendo sebaliknya, perubahan dinamikanya dari keras menjadi lembut. Ciri lainnya yaitu perubahan

temponya menggunakan accelerando (semakin cepat) dan ritardando (semakin lembut).

3. Musik Country

Genre Country adalah campuran dari unsur—unsur musik Amerika yang berasal dari Amerika Serikat Bagian Selatan dan Pegunungan Appalachia. Musik ini berakar dari lagu rakyat Amerika Utara, musik kelt, musik gospel, dan berkembang sejak tahun 1920—an di Amerika bagian selatan, saat itu musik country dimainkan memakai gitar, bass, dan steel guitar. Istilah musik country mulai dipakai sekitar tahun 1940—an untuk menggantikan istilah musik hillbilly yang berkesan merendahkan. Pada tahun 1970—an, istilah musik country telah menjadi istilah populer. Istilah lain untuk genre musik ini adalah country and western, namun sudah semakin jarang dipakai kecuali di Britania Raya dan Irlandia. Contoh orang yang menggunakan Genre Country: Taylor Swift.

4. Musik Gospel

Gospel merupakan salah satu jenis musik religius yang pertama kali dikenalkan gereja—gereja Afro—Amerika pada tahun 1930—an dan dibawakan oleh kalangan kulit hitam. Dalam perkembangannya jenis musik ini terpecah menjadi dua aliran, Gospel kulit hitam dan Gospel kulit putih. Hal ini terjadi karena adanya diskriminasi ras pada saat itu di Amerika.

Ciri khas dari genre Gospel adalah vokal yang dominan dengan harmoni yang kuat dan liriknya yang religius, khususnya Kristen. Gospel juga identik dengan paduan suara, koor dan choir. Lambat laun musisi gospel mencoba untuk memperkenalkan jenis musik ini ke kancah yang lebih luas. Salah satunya Mahalia Jackson, membawakan Gospel yang sudah dikombinasikan dengan genre musik lain. Kemudian

diikuti oleh Golden Gate Quartet dan Clara War yang lebih berani membawakan tembang-tembang gereja ini di club malam dalam performnya. Hingga kini Musik Gospel sudah lagi tidak ada perbedaan yang kentara dengan musik kontemporer.

5. Musik Hip Hop

Hip Hop merupakan salah satu genre musik yang terdiri dari perpaduan rapping, DJing, Breakdance dan Graffiti. Hip Hop mulai ada sekitar tahun 1970-an yang dipelopori oleh kalangan Afro-Amerika dan Amerika Latin. Awalnya Hip Hop hanyalah musik dari Disk Jockey yang membuat variasi dengan memutar disk sehingga menciptakan bunyi yang unik. Kemudian Rapping masuk untuk menghiasi vokal dari bunyi-bunyi tersebut. Sedangkan untuk koreografinya diisi dengan tarian patah-patah yang biasa disebut breakdance. Seperti genre musik yang lain, Hip Hop juga memiliki era dan melahirkan musisi dalam perkembangannya. Diantara musisi Hip Hop yang terkenal ialah Nate Dogg, Snoop Dogg and Ludacris.

6. Musik Jazz

Genre musik jazz merupakan jenis musik yang tumbuh dari penggabungan blues, ragtime, dan musik Eropa, terutama musik band. Aliran musik ini berasal dari masyarakat Afro-Amerika Selatan pada akhir abad ke-19 dan awal abad ke-20. Kata Jazz berasal dari bahasa slang (bahasa daerah pinggiran pantai barat Amerika Serikat) dan pertama kali dipakai istilah jazz pada tahun 1915 di Chicago. Ciri-ciri dari genre ini yaitu banyak menggunakan instrumen gitar, trombone, terompet, saksofon dan vokal liriknya cenderung dianggap sebagai bagian dari bunyi instrumen, ritme dan melodinya memiliki cenderung mengimprovisasi nada.

7. Musik Metal

Musik Metal mengutamakan permainan gitar dan biasanya dimainkan dengan tempo lagu yang sangat cepat. Musik Metal berawal dari kata Heavy Metal yang terdapat dari lagu band Hard Rock tahun 1960–an, Steppenwolf. Seiring berkembangnya musik rock pada tahun 1970–an, nama Heavy Metal kemudian dijadikan aliran tersendiri, dengan merujuk pada blues rock dan psychedelic rock. Genre baru ini bercirikan solo gitar yang panjang, distorsi gitar yang kuat dan ketukan yang cepat di semua instrumen alat musiknya.

Heavy metal pada era ini melahirkan band-band besar seperti Led Zeppelin, Black Sabbath dan Deep Purple. Namun, elemen blues masih terlihat kental mempengaruhi di era ini. Selanjutnya Judas Priest mengimprovisasi genre ini dengan meniadakan unsur blues nya, sehingga hanya mengandalkan distorsi, beat yang lebih cepat dan harmoni.

Perkembangan demi perkembangan terus terjadi dalam sejarah salah satu jenis musik ini sampai akhirnya menjadikannya terbagi menjadi beberapa sub-genre, diantaranya Nu Metal, Glam Metal, Death Metal, Doom Metal, Black Metal, Trash Metal, Folk Metal dan Power Metal.

8. Musik Pop

Musik pop atau musik populer merupakan jenis—jenis musik yang saat ini digemari oleh masyarakat awam. Genre ini mulai berkembang dan populer pada tahun 1950—an. Genre dinamakan populer karena memiliki daya tarik masa yang lebih besar dibandingkan dengan genre lainnya. Ciri— ciri musik pop yaitu melodi yang digunakan mudah diterapkan dengan berbagai karakter lirik, fleksibel dan mudah dipadukan dengan jenis lain,

lagu mudah disenandungkan dan mudah dipahami, harmoni tidak rumit, temponya dapat divariasikan.

9. Musik Reggae

Musik Reggae mempunyai ciri khas dengan ritme backbeat dan progresif kord sederhana. Genre musik ini berasal dari Jamaika dan mirip dengan gaya musik ska dan rocksteady. Walaupun unsur utama Reggae dari ska dan rocksteady, salah satu jenis musik ini juga mengadopsi jazz, R&B dan Jamaican mento. Amerika Serikat dan Jamaika mengakui Reggae sebagai aliran musik tersendiri pada tahun 1960–an. Dahulu musik reggae sering dianggap dengan jiwa muda, rude boys atau anak laki–laki kasar dan pemberontakan. Dan kita semua tahu, genre musik ini melahirkan beberapa musisi hebat seperti Bob Marley, Prince Buster, Desmond Dekker dan Jackie Mittoo sebagai legendanya meskipun sebetulnya masih banyak lagi yang lain.

10. Musik Rock

Lahirnya musik Rock berawal dari kombinasi dari genre musik rhythm dan blues, country, jazz, musik klasik termasuk musik rakyat (folk music). Jenis musik ini mulai dikenal secara umum pada pertengahan tahun 1950–an. Rock mempunyai ciri khas yang didominasi oleh vokal, gitar, drum, keyboard maupun synthesizer. Musik Rock mirip dengan metal, mengutamakan permainan gitar tetapi memiliki tempo lagu yang lebih lambat dari genre metal Dalam beberapa dekade saja genre musik ini sudah menelurkan sub–genre baru seperti soft rock, glam rock, hard rock, progressive rock, punk rock dan alternative rock. Dalam perkembangannya hingga tersebar ke seluruh dunia musik Rock juga melahirkan beberapa band yang bisa dibilang legendaris seperti The Beatles, Dream Theater dan lainnya.

11. Musik EDM

Musik Electronic/Techno atau dikenal dengan Electronic Dance Music (EDM) mulai ada sekitar tahun 1980 di Detroit, awal mula musik ini dibentuk sebagai bentuk tari dan musik pesta. Seperti namanya, genre musik ini mengedepankan ragam suara dari teknologi dalam musiknya. Sebagian besar musik Techno merupakan kombinasi synthesizer, hentakan drum dan sequencer. Biasanya musik techno menghiasi di setiap club malam dunia. Dan beberapa musisi yang terkenal dalam genre musik ini adalah Carl Cox dan Richie Hawtin.

12. Musik Funk

Funk merupakan jenis musik yang berasal dari kolaborasi genre rhythm & blues, jazz dan soul music yang dijadikan sebuah ritmik. Jenis seni musik ini terlahir pada tahun 1960–an ketika para musisi Afro–Amerika mencoba berimprovisasi. Musik Funk dapat dikenali dari bunyi gitarnya yang kuat, drum yang dominan, alunan nada yang terpotong singkat dan memberikan kesan dansa dan gembira ketika mendengarnya.

13. Musik Rhythm and Blues (R&B)

Musik R&B atau Rhythm dan Blues merupakan gabungan dari genre jazz, blues dan gospel. Pada awalnya musik ini hanya ditujukan bagi pendengar kulit hitam. Nama Rhythm dan Blues sendiri dibuat pada akhir tahun 1940–an di Amerika Serikat sebagai istilah pemasaran agar tidak dianggap rasis.

Periode awal musik R&B berfokus pada ritme boogie dengan musisi ternama seperti Bo Diddley dan Chuck Berry. Sementara jenis musik ini berkembang selama bertahun-tahun sampai akhirnya menumbuhkan beberapa genre baru. Musik R&B kontemporer mempunyai susunan tersendiri yang berbeda

dengan pendahulunya, dengan beralih fokus pada unsur pop (walaupun elemen jazz, gospel dan blues terkadang masih tetap muncul). Dari waktu ke waktu, kesan genre R&B sebagai musik kalangan kulit hitam semakin memudar dengan menyebarnya musik ini ke seluruh dunia.

14. Musik Soul

Musik Soul adalah salah satu genre musik populer yang berasal dari Amerika Serikat. Aliran musik ini muncul dan berkembang pada akhir 1950 dan awal 1960. Jenis musik ini menggabungkan dua aliran musik yang telah lahir sebelumnya, yakni Rythm and blues serta musik gospel Afrika Amerika. Menurut Rock and Roll Hall of Fame, musik Soul adalah jenis musik yang muncul melalui transformasi musik gospel dan RnB menjadi satu bentuk yang lebih funky serta irama yang catchy. Sehingga irama yang dihasilkan mampu membuat tubuh bergerak, mengalir mengikuti alunan musik. Hal ini yang kemudian menjadi satu hal penting dalam musik soul.

6.2.2. Spotify

Spotify merupakan layanan streaming musik asal Swedia yang menyediakan hak digital manajemen yang dilindungi konten dari label rekaman dan perusahaan media. Musik yang ada pada Spotify dapat diakses atau dicari berdasarkan artist, album, genre, playlist, podcasts, atau label rekaman. Selain itu Spotify juga berperan sebagai penyedia hak cipta digital atas musik yang diunggah, sehingga lagu—lagu yang disajikan merupakan lagu resmi dan pengguna tentunya dapat menikmati koleksi yang beragam tersebut secara resmi pula. Hal yang cukup menarik dari Spotify adalah ia menawarkan dua model berlangganan, gratis dan premium (Spotify, 2020).

Sebagai layanan streaming musik tentunya Spotify memiliki banyak fitur yang beragam guna memberikan pelayanan yang terbaik bagi penggunanya. Beberapa fitur-fitur pengguna tersebut seperti :

1. Katalog musik

Beragamnya musik yang disediakan oleh suatu layanan streaming musik tentu menjadi daya tarik tersendiri bagi penggunanya, pada tahun 2012 saja, Spotify mengklaim mempunyai 20 juta koleksi lagu dari berbagai genre musik di seluruh dunia.

2. Playlist

Playlist yang disediakan oleh aplikasi resmi Spotify sangat banyak, selain itu pengguna juga bisa membuat playlist musik sendiri sesuai dengan musik yang disukai. Sehingga lagu—lagu yang disukai dapat diputar dengan mudah tanpa harus mencari—cari lagi.

3. Radio

Spotify juga menyediakan akses ke beberapa stasiun radio populer dunia, disini pengguna dapat memilih sendiri genre musik yang digemari.

4. Mode Offline

Bagi pengguna premium fitur ini dapat digunakan namun tidak untuk pengguna gratis. Fitur ini dapat memutar musik yang sudah diunduh sebelumnya tanpa harus terhubung ke internet terlebih dahulu.

5. Integrasi Media Sosial

Spotify memungkinkan akun penggunanya untuk terintegrasi dengan akun media sosial pengguna tersebut yaitu Facebook dan Twitter. Setelah terhubung mereka dapat mengakses musik favorit dan juga dapat mengikut playlist dari teman—temannya.

6.2.3. Identifikasi Fitur Audio Spotify

Untuk setiap lagu di platform mereka, Spotify menyediakan data untuk 13 Fitur Audio pada Atribut Lagu. Panduan pengembang

API Web Spotify mendefinisikannya sebagai berikut (Ashrith, 2018):

1. Danceability

Menjelaskan seberapa kecocokan sebuah lagu atau trek musik untuk menari berdasarkan kombinasi elemen musik termasuk tempo, stabilitas ritme, kekuatan beat, dan keteraturan keseluruhan. Nilai danceability antara 0,0 sampai dengan 1,0, semakin mendekati 1.0 maka trek pada musik tersebut semakin cocok untuk menari begitu pula sebaliknya.

2. Valence

Mengindikasi jenis emosi. Lagu dengan valence tinggi terdengar lebih positif (mis. Bahagia, ceria, gembira), sedangkan trek dengan valence rendah terdengar lebih negatif (mis. Sedih, tertekan, marah). Hal ini juga diukur pada skala 0.0 sampai 1.0, dengan nilai yang lebih rendah yang mewakili emosi negatif dan nilai yang lebih tinggi mewakili emosi positif.

3. Energy

Merupakan ukuran intensitas dan aktivitas suatu tingkat dari kemampuan suatu musik untuk meningkatkan emosi dari pendengarnya. Maksudnya ada suatu musik yang memiliki energi meningkat dan ada juga yang menurun. Biasanya kontrol pada energi musik dapat dilakukan dengan meningkatkan jumlah instrument, mengatur dinamika, maupun irama pada musik tersebut. Semakin energik suatu musik, maka nilai energi akan semakin besar, begitu pula sebaliknya, semakin lembut suatu musik, maka semakin kecil nilai energinya. Sebagai contoh, death metal memiliki energi tinggi, sedangkan prelude Bach mendapat skor rendah pada skala.

4. Tempo

Tempo merupakan cepat atau lambatnya sebuah lagu dan ukuran dari sebuah tempo adalah beat. Beat sendiri dapat

diartikan sebagai ketukan dasar yang menunjukan banyaknya ketukan dalam satu menit Beat Per Minute (BPM).

5. Loudness

Keseluruhan kenyaringan trek dalam desibel (dB). Loudness dihitung dalam desibel dengan mengukur intensitas gelombang audio selama durasi lagu. Lagu yang lebih keras cenderung lebih energik atau agresif, sedangkan lagu yang lembut cenderung menggunakan instrumen yang lembut dan menggambarkan emosi yang lebih tenang. Nilai tipikal berkisar antara –60 dan 0 db.

6. Speechiness

Mendeteksi keberadaan kata-kata yang diucapkan di dalam sebuah trek lagu. Seperti eksklusif pidato atau rekaman (mis. Acara bincang-bincang, buku audio, puisi). Nilai di atas 0,66 menggambarkan trek yang mungkin seluruhnya terbuat dari kata-kata yang diucapkan. Nilai antara 0,33 dan 0,66 menggambarkan trek yang mungkin berisi musik dan ucapan baik dalam bagian atau berlapis, termasuk kasus seperti musik rap. Nilai di bawah 0,33 kemungkinan besar mewakili musik dan trek nonspeech.

7. Instrumentalness

Memprediksi apakah suatu lagu mengandung vocal atau tidak. Suara "Ooh" dan "aah" diperlakukan sebagai instrumen dalam konteks ini. Rap atau trek kata yang diucapkan jelas "vokal". Nilai instrumentalness mempunyai range dari 0,0 hingga 1,0. Semakin dekat ke nilai 1,0, semakin tinggi kecenderungan musik tersebut tidak disertai dengan vokal.

8. Liveness

Mendeteksi keberadaan audiens dalam rekaman. Nilai liveness yang lebih tinggi mewakili probabilitas yang meningkat bahwa trek dilakukan secara langsung.

9. Acousticness

Suatu ukuran yang menunjukan apakah trek tersebut akustik atau tidak. Ukuran kepercayaan dari 0,0 hingga 1,0 dari apakah trek akustik. Semakin mendekati nilai 1.0 pada trek tersebut menunjukan semakin tinggi kepercayaan lintasannya akustik, begitu pula sebaliknya apabila semakin mendekati 0.0 maka semakin rendah kepercayaan lintasnya akustik.

10. Key

Taksiran keseluruhan kunci trek. Integer memetakan ke pitch menggunakan notasi Pitch Class standar. Misalnya 0 = C, $1 = C \sharp /D b$, 2 = D, dan seterusnya.

11. Mode

Mengindikasikan modalitas (besar atau kecil) dari suatu trek, jenis skala dari mana konten melodinya diturunkan. Mayor diwakili oleh 1 dan minor adalah 0.

12. Duration

Durasi trek musik dalam milidetik. Nilai *Duration* mempunyai range dari 0,0 hingga 1,0. Semakin dekat ke nilai 1,0, semakin Panjang durasi trek musik.

13. Time Signature

Perkiraan *Time Signature* keseluruhan dari sebuah lagu. *Time Signature* (meter) adalah konvensi notasi untuk menentukan berapa banyak ketukan di setiap bar (atau ukuran).

Penelitian ini akan menggunakan variabel fitur audio pada atribut lagu spotify yang digunakan adalah 12 fitur antara lain danceability, valence, energy, tempo, loudness, speechiness, instrumentalness, liveness, acousticness, key, mode dan duration yang diambil dengan menggunakan Spotify API.

6.2.4. Transformasi Data

Proses transformasi dilakukan untuk menskalakan atribut numerik dalam range yang lebih kecil seperti –1.0 sampai 1.0, atau

0.0 sampai 1.0. Ada banyak metode transformasi salah satunya Minmax normalization. Minmax normalization merupakan metode normalisasi dengan melakukan transformasi linier terhadap data asli ang dituliskan dalam persamaan 2.1 mendefinisikan rumus minmax normalization.

$$V' = \frac{v_{-Min_A}}{max_A - Min_A} (New_max_A - New_min_A) + New_min_A \quad .. \ (2.1)$$

Keterangan:

V' = Nilai yang dicari

V = Nilai pada variabel A

MinA = Nilai minimal variabel A

MaxA = Nilai maksimal variabel A

New minA = Rentang nilai minimal pada variabel A

New_maxA = Rentang nilai maksimal pada variabel A

6.2.5. Klasifikasi

Klasifikasi adalah salah satu tugas dari data mining yang bertujuan untuk memprediksi label kategori benda yang tidak diketahui sebelumnya, dalam membedakan antara objek yang satu dengan yang lainnya berdasarkan atribut atau fitur (Mutrofin, dkk 2014).

Di dalam klasifikasi terdapat dua pekerjaan yang dilakukan, (Prasetya, 2012) yaitu :

- Pembangunan model sebagai prototype untuk disimpan sebagai memori.
- Penggunaan model tersebut untuk melakukan pengenalan klasifikasi atau prediksi pada suatu objek data lain agar diketahui di kelas mana objek data tersebut dalam model yang sudah disimpannya.

Terdapat beberapa banyak algoritma klasifikasi yang sudah dikembangkan oleh para peneliti diantaranya adalah K-Nearest Neighbor (KNN), Modified K-Nearest Neighbor (MKNN), Decision Tree Classifier, Rule-Based Classifier, Neural-Network, Artificial Neural Network (ANN), Support Vector Machine, dan Naive Bayes Classifier.

6.2.6. K-Fold Cross-Validation

Cross-validation (CV) adalah metode statistik yang dapat digunakan untuk mengevaluasi kinerja model atau algoritma dimana data dipisahkan menjadi dua subset yaitu data proses pembelajaran dan data validasi/evaluasi. Model atau algoritma dilatih oleh subset pembelajaran dan divalidasi oleh subset validasi. K-fold cross-validation adalah kasus khusus dari cross-validation di mana mengulangi set dataset k kali. Dalam setiap putaran, dataset akan dibagi menjadi bagian k: satu bagian digunakan untuk validasi, dan bagian yang tersisa digabung ke dalam subset pelatihan untuk evaluasi. 10-fold cross-validation adalah salah satu k-fold cross-validation yang direkomendasikan untuk pemilihan model terbaik (Wibowo, 2017).

6.2.7. Metode K-Nearest Neighbor (KNN)

Pada algoritma KNN, sebagian atau seluruh data latih disimpan, kemudian digunakan dalam proses prediksi. Algoritma K-Nearest Neighbor (KNN) adalah sebuah metode untuk melakukan klasifikasi terhadap objek berdasarkan data pembelajaran yang jaraknya paling dekat dengan objek tersebut. Teknik dari algoritma K-Nearest Neighbor (KNN) yakni mengelompokkan suatu data baru berdasarkan jarak data baru tersebut ke beberapa data dengan jarak ketetanggaan terdekat (Jarak Euclidean Distance) (Widiantara, 2018).

Dalam menghitung Euclidean Distance, langkah pertama yang harus dilakukan adalah menentukan data latih. Setelah mendapat data latih kemudian melakukan proses perhitungan untuk mencari jarak dengan tetangga terdekatnya. Selanjutnya dilakukan proses perhitungan jarak menggunakan Euclidean Distance. Dalam metode KNN, yang dituliskan dalam persamaan 2.2 mendefinisikan rumus Jarak Euclidean Distance (Parvin, dkk (2010).

$$d_{(x,y)} = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} (x_i - y_i)^2}$$
(2.2)

Keterangan:

d(x,y): Jarak Antara Data Uji Dengan Data Latih

x : Data Uji

y : Data Latih

i : Mempresentasikan Nilai Atribut

n : Jumlah Dimensi Atribut

Keunggulan dari algoritma K-Nearest Neighbor ini adalah tidak memerlukan waktu yang lama untuk proses trainingnya, jika dibandingkan dengan algoritma backpropagation. (Redjeki, 2013)

6.2.8. Metode Modified K-Nearest Neighbor (MKNN)

Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) merupakan algoritma pengembangan dari kelemahan algoritma K-Nearest Neighbor (KNN). Kelemahan K-Nearest Neighbor (KNN) terdapat pada penanganan data latih yang hanya berbasis jarak untuk menentukan ketetanggan pada setiap data latih tanpa memperhitungkan nilai bobot pada setiap data latih (Parvin, 2010).

Pada algoritma Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) dilakukan proses perhitungan data latih dengan tetangga terdekatnya. Kemudian hasil dari perhitungan data latih tersebut diklasifikasikan dengan data uji yang telah ditentukan. Dalam proses algoritma Modified K-Nearest Neighbor (MKNN), terdapat beberapa tambahan proses dibandingkan dengan K-Nearest

Neighbor (KNN) yaitu, menghitung validitas dan weight voting. Sedangkan proses KNN tidak menggunakan perhitungan validitas dan weight voting (Parvin dkk, (2010).

6.2.8.1. Menghitung Nilai Validitas

Dalam algoritma MKNN, perhitungan validitas dihitung dari hasil euclidean distance setiap data berdasarkan tetangganya. Perhitungan validitas dilakukan setelah perhitungan jarak euclidean dilakukan. Dalam perhitungan validitas, mencari nilai tertinggi dari hasil perhitungan jarak. Dalam metode MKNN, yang dituliskan dalam persamaan 2.3 mendefinisikan rumus untuk menghitung nilai validitas pada data training (Parvin dkk, (2010).

$$Validitas(x) = \frac{1}{H} \sum_{i=1}^{H} S\left(lbl(x), lbl(N_i(x))\right) \quad(2.3)$$

Keterangan:

H : Jumlah Titik Terdekat

lbl(x) : Kelas x

 $lbl(N_i(x))$: Label Kelas Titik Terdekat x

Fungsi S digunakan untuk menghitung kesamaan antara titik x dan data ke-i dari tetangga terdekat. Yang dituliskan dalam persamaan 2.4 mendefinisikan fungsi S.

$$S(a,b) = \begin{cases} 1 & jika \ a = b \\ 0 & jika \ a \neq b \end{cases}$$
 (2.4)

Keter angan:

a : Kelas a Pada Data Training

b : Kelas Lain Selain a Pada Data Training

6.2.8.2. Menghitung Weighted Voting

Dalam metode MKNN, perhitungan weight voting menggunakan hasil dari nilai validitas dan perhitungan jarak data uji dan data latih. Masing–masing data tetangga dihitung dengan menggunakan rumus bobot $1/(de+\alpha)$, kemudian validitas dari tiap data pada data training dikalikan dengan weighted berdasarkan pada jarak Euclidian. Dalam metode MKNN, yang dituliskan dalam persamaan 2.5 mendefinisikan rumus weight voting tiap tetangga (Parvin dkk, (2010).

$$w_{(i)} = Validitas_{(i)} \times \frac{1}{d_e + \alpha}$$
 (2.5)

Keterangan:

 $w_{(i)}$: Perhitungan Weight Bobot

Validitas(i): Nilai Validitas

d_e : Jarak Euclidean Distance

 α : Nilai α bernilai 0,5 smooting (pemulusan)

7. Metodologi Penelitian

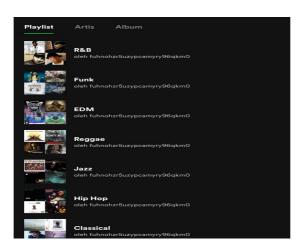
7.1. Sumber Data

Dalam penelitian ini data yang digunakan adalah data sekunder yang diperoleh dari website https://www.spotify.com dengan akses API Spotify pengambilan data menggunakan Python.

7.2. Pengumpulan Data

Data dalam penelitian ini digunakan berjumlah 50 musik untuk setiap genre. Genre yang digunakan berjumlah 14, yaitu *Blues, Classical, Country, Gospel, Hip Hop, Jazz, Metal, Pop, Reggae, Rock, EDM, Funk, R&B,* dan *Soul.* Jadi total musik yang digunakan dalam penelitian ini adalah 700 musik di layanan streaming musik Spotify seperti gambar 7.1.

Commented [MOU5]: Jangan menggunakan kata hubung di awal kalimat.



Gambar 7.2. Playlist Genre

7.3. Variabel dan Definisi Variabel

Secara keseluruhan jumlah variabel atribut lagu dalam API Spotify ada 18 variabel. Akan tetapi variabel yang digunakan pada penelitian ini hanya 13 variabel saja yaitu 1 fitur pengguna: playlist dan 12 fitur audio: danceability, valence, energy, tempo, loudness, speechiness, instrumentalness, liveness, acousticness, key, mode, dan Duration. Variabel yang digunakan dalam penelitian ini ditampilkan penjelasan dan definisi variabel dalam Tabel 7.1 dan Tabel 7.2.

Tabel 7.1. Variabel Fitur Pengguna

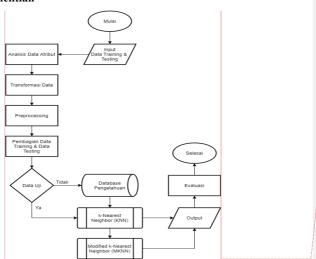
| No | Variabel | Definisi Variabel | Ukuran |
|----|----------|---|--------|
| 1 | Playlist | Playlist adalah atribut yang didalamnya | - |
| | | berisikan data lagu. Playlist akan dibuat | |
| | | untuk setiap genre. Misalkan daftar | |
| | | playlist 0 untuk genre musik Blues, 1 | |
| | | untuk genre musik Classical dan 2 untuk | |
| | | genre musik Country dan seterusnya | |

Tabel 7.2. Variabel Fitur Audio

| 1 | Danceability | Menjelaskan seberapa kecocokan sebuah lagu atau trek musik untuk menari | 0,0 - 1,0 |
|----|------------------|---|--|
| 2 | Valence | Mengindikasi jenis emosi (seperti bahagia atau sedih) | 0,0 – 1,0 |
| 3 | Energy | Ukuran intensitas dan aktivitas suatu tingkat dari kemampuan suatu musik untuk meningkatkan emosi dari pendengarnya | 0,0 – 1,0 |
| 4 | Тетро | Tempo merupakan cepat atau lambatnya sebuah lagu dan ukuran dari sebuah tempo adalah beat per minute (BPM) | Beats Per Minute (BPM) |
| 5 | Loudness | Kenyaringan suatu lagu dalam desibel (dB) | -60 - 0 Db |
| 6 | Speechiness | Mendeteksi keberadaan kata-kata yang diucapkan di dalam sebuah trek lagu | > 0,66 = Trek Kata-kata 0,66 - 0,33 = Musik & Kata- kata < 0,33 = Trek NonSpeech |
| 7 | Instrumentalness | Memprediksi apakah suatu lagu mengandung vocal atau tidak seperti suara "Ooh" dan "aah" | 0,0 – 1,0 |
| 8 | Liveness | Mendeteksi keberadaan audiens dalam rekaman. | 0,0 – 1,0 |
| 9 | Acousticness | Suatu ukuran yang menunjukan apakah trek tersebut akustik atau tidak | 0,0 - 1,0 |
| 10 | Key | Taksiran keseluruhan kunci trek. Integer memetakan ke pitch menggunakan notasi Pitch Class standar. | 0 = C, 1 = C♯/D b, 2 = D |

| 11 | Mode | Mengindikasikan modalitas (besar atau | Mayor diwakili |
|----|----------|--|------------------|
| | | kecil) dari suatu trek, jenis skala dari | oleh 1 dan minor |
| | | mana konten melodinya diturunkan | adalah 0 |
| 12 | Duration | Durasi trek musik dalam milidetik | 0,0 – 1,0 |

7.4. Alur Penelitian



Gambar 7.3. Alur Penelitian

Pada alur penelitian ini, dijelaskan pada gambar 7.2 diagram alur tahapan — tahapan dalam menyelesaikan keseluruhan penelitian ini. Penelitian ini akan dimulai dari input data training dan data testing, setelah itu dilakukan analisis data atribut, transformasi data, seleksi fitur, pembagian data training dan data testing, klasifikasi dengan metode KNN dan MKNN, output yang diinginkan dan evaluasi. Berikut definisi dari alur penelitian pada gambar 7.2.

1. Data Training & Data Testing

Pada tahap ini akan dibuatkan playlist lagu yang akan bekerja sama dengan mahasiswa lulusan Institut Seni Indonesia Denpasar jurusan Seni Karawitan untuk masing – masing 14 genre pada layanan streaming Commented [MOU6]: Perbesar gambarnya, tulisan tidak terbaca!

Spotify yang kemudian di unduh menggunakan API Web yang kemudian disimpan ke dalam database yaitu excel.

2. Analisis Data Atribut

Pada tahap ini, penulis membuatkan plot sebaran data atribut lagu berdasarkan variabel tabel 7.1 dan 7.2 pada genre musik yang digunakan.

3. Transformasi Data

Transformasi data dilakukan guna mendapatkan range data yang sama dari 2 variabel data atau lebih yang memiliki range berbeda jauh dari variabel yang lainnya.

4. Preprocessing

Pada tahap ini melakukan preprocessing dengan seleksi fitur. Menurut Putri, (2017), seleksi fitur adalah metode yang penting untuk menghasilkan klasifikasi yang baik. Tujuan dari seleksi fitur adalah membandingkan masing—masing fitur kelas datanya, jika nilainya diluar batas fitur maka membuang atribut yang tidak relevan. Pada penelitian ini, metode seleksi fitur yang akan digunakan adalah anova dan chi square (Brownlee, 2020).

5. Pembagian Data Training dan Data Testing

Pembagian disini adalah menggunakan metode K-Fold Cross-Validation. Metode K-Fold Cross-Validation membagi data secara acak sejumlah k subset yang saling bebas dengan ukuran yang kira-kira sama atau berbeda. Setelah subset terbentuk, dilakukan pengulangan sebanyak k-kali untuk data training dan data testing.

6. Database Pengetahuan

Pada tahap ini data training kemudian akan disimpan pada database pengetahuan yang nantinya akan digunakan untuk referensi dalam pengujian.

7. Proses klasifikasi KNN dan MKNN

Pada tahap ini proses pengklasifikasian dilakukan menggunakan metode *k–Nearest Neighbor* (KNN) dan *Modified k–Nearest Neighbor* (MKNN).

Commented [MOU7]: Apa hubungannya preprocessing dengan seleksi fitur? Tidakkah seleksi fitur digunakan dalam pengujian untuk mengetahui pengaruh fitur terhadap akurasi?

Proses apa yang sebenarnya dilakukan dalam preprocessing?

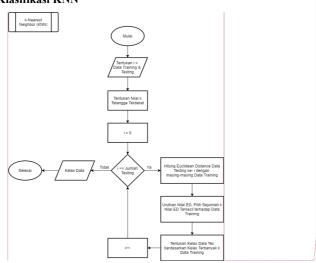
8. Output

Pada tahap ini berfungsi untuk mendapatkan hasil klasifikasi metode KNN dan MKNN.

9. Evaluasi

Pada tahap ini berfungsi untuk membandingkan performa dari klasifikasi metode KNN dan MKNN.

7.5. Proses Klasifikasi KNN



Gambar 7.4. Alir Proses klasifikasi KNN

Pada alir proses klasifikasi KNN, dijelaskan pada gambar 7.3 diagram alir tahapan – tahapan proses klasifikasi metode algoritma *k–Nearest Neighbor* (KNN) dalam menyelesaikan keseluruhan penelitian ini. Pada proses klasifikasi KNN akan dimulai dari tentukan i yang menyatakan data training dan data testing, setelah itu tentukan nilai k jumlah tetangga terdekat, hitung Euclidean Distance, urutkan nilai ED, tentukan kelas data hingga outputnya mendapatkan kelas data. Berikut definisi dari alir proses klasifikasi KNN pada gambar 7.3.

1. Pada proses KNN menggunakan iterasi yaitu i menyatakan data training dan data testing. Sedangkan k menyatakan jumlah tetangga terdekat.

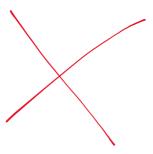
Commented [MOU8]: Perbesar gambar, tulisan tidak terbaca!

Commented [MOU9]: i dan k itu menyatakan apa?

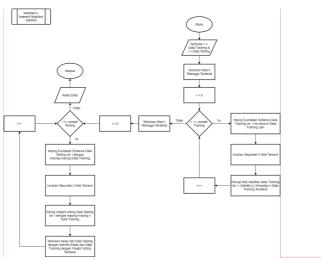
Commented [tw10R9]: i menyatakan data training & data testing. Sedangkan k menyatakan jumlah tetangga terdekat

Commented [MOU11R9]: Apakah memungkinkan data training dan data testing dilambangkan dengan variable yang sama (i), padahal jumlah data keduanya berbeda?

- 2. Variabel nya yaitu Euclidean Distance (ED).
- Pada tahap ini, memisahkan data lagu menggunakan k-fold crossvalidation.
- Pada tahap ini, tentukan nilai k. Penentuan nilai k dipertimbangkan berdasarkan banyaknya data yang ada dan ukuran dimensi yang dibentuk oleh data.
- 5. Pada tahap ini iterasi i bernilai 0.
- Pada tahap ini, jika i kurang dari sama dengan data testing maka akan lanjut ke tahap berikutnya. Jika i sama dengan data testing maka output nya kelas data.
- Pada tahap ini, data akan dihitung jarak ketetanggaan (Euclidean Distance) pada data testing ke- i dengan masing - masing data training.
- 8. Pada tahap ini, urutkan nilai jarak Euclidean Distance. Lalu pilih sejumlah k pada nilai Euclidean Distance terkecil terhadap data training.
- Pada tahap ini, tentukan kelas data testing berdasarkan kelas terbanyak k data training.
- Nilai i akan melakukan perulangan hingga nilai i sama dengan jumlah testing.
- 11. Jika nilai i sama dengan data testing, output kelas data. Selesai.



7.6. Proses Klasifikasi MKNN



Gambar 7.5. Alir Proses Klasifikasi MKNN

Pada alir proses klasifikasi MKNN, dijelaskan pada gambar 7.4 diagram alir tahapan – tahapan proses klasifikasi metode algoritma *Modified k–Nearest Neighbor* (MKNN) dalam menyelesaikan keseluruhan penelitian ini. Pada proses klasifikasi MKNN akan dimulai dari tentukan menyatakan data training dan x menyatakan data testing. Sedangkan h dan k menyatakan jumlah tetangga terdekat, hitung Euclidean Distance, setelah itu dilakukan perhitungan validitas yang dihitung dari hasil euclidean distance setiap data berdasarkan tetangganya, setelah mendapatkan validitas dilakukan perhitungan weight voting menggunakan hasil dari nilai validitas dan perhitungan jarak data training dan data testing hingga outputnya kelas data. Berikut definisi dari alir proses klasifikasi MKNN pada gambar 7.4.

 Pada proses MKNN menggunakan iterasi yaitu i menyatakan data training dan x menyatakan data testing. Sedangkan h dan k menyatakan jumlah tetangga terdekat. Commented [MOU12]: Perbesar gambar, tulisan tidak bisa

- 2. Variabel nya yaitu Euclidean Distance (ED), Validity/Validitas dan Weight Voting.
- 3. Pada tahap ini, iterasi x bernilai 0.
- 4. Pada tahap ini, jika x kurang dari sama dengan data training maka akan lanjut ke tahap Validity/Validitas. Namun, jika x sama dengan data training maka lanjut ke tahap hitung Weight Voting saja tanpa melakukan Validity/Validitas.
- Pada tahap Validity/Validitas. Data akan dihitung jarak ketetanggaan (Euclidean Distance) pada data training ke- x ke seluruh data training lain.
- 6. Pada tahap ini, urutkan sejumlah iterasi h nilai terkecil.
- Pada tahap ini, menghitung nilai Validitas Data Training ke- x
 (Validity(x)) terhadap h Data Training Terdekat, x++.
- 8. Nilai x akan melakukan perulangan hingga nilai x sama dengan jumlah training. Selanjutnya ke tahap hitung dengan Weight Voting.
- 9. Pada tahap Weight Voting, iterasi i bernilai 0.
- 10. Pada tahap ini, jika i kurang dari sama dengan data testing maka akan lanjut ke tahap Weight Voting. Namun, jika kelas x sama dengan data testing maka proses selesai.
- Pada tahap ini, menghitung Euclidean Distance Data Testing ke- i dengan masing-masing Data Training.
- 12. Pada tahap ini, urutkan sejumlah iterasi k nilai terkecil.
- Pada tahap ini, menghitung Weight Voting Data Testing ke- i dengan masing-masing k Data Training.
- 14. Jika i sama dengan K lanjut ke proses menentukan kelas data testing berdasarkan weight voting data training terbesar.
- 15. Pada tahap ini proses tentukan Kelas dari Data Testing dengan memilih Kelas dari Data Training dengan Weight Voting Terbesar.
- Nilai i akan melakukan perulangan hingga nilai i sama dengan jumlah testing.
- 17. Jika nilai i sama dengan data testing, output kelas data. Selesai.

Commented [MOU13]: i itu untuk data training atau data testing?

x itu untuk data training atau data testing?

Sepertinya penjelasan tentang variable i dan x terbalik.

7.7. Skenario Pengujian dan Evaluasi

7.7.1. Skenario Pengujian

Pengujian ini berfungsi untuk mengetahui kinerja dari sistem itu sendiri dalam melakukan tugas yaitu mengklasifikasi. Pada tahap ini terdapat beberapa skenario pengujian yang akan dilakukan pada penelitian ini yaitu (Subramanian, 2019):

- Penentuan nilai k pada algoritma KNN dan MKNN ada 3 cara yaitu (Potdar, & Kinnerkar, 2016):
 - Penentuan K menggunakan langkah trial and error. Dengan cara ini mencari nilai k dengan cara coba-coba misalnya k=1 sampai k=10.
 - Penentuan K melalui k-fold cross-validation. Salah satu cara untuk memilih dataset validasi silang dari dataset training dan dataset uji. Misalnya data total 700 data maka data akan dibagi sebanyak 10 iterasi yang berisi 9 bagian data training dan 1 bagian data testing. Seperti gambar 7.5.



Gambar 7.6. K-Fold Cross Validation

3. Penentuan k dengan rumus k = sqrt (N) di mana N adalah jumlah sampel dalam set data training.

Maka dari penjelasan di atas pada penelitian ini, penulis menggunakan penentuan nilai k pada algoritma knn dan mknn menggunakan penentuan k-fold cross-validation.

- Dilakukan analisis atribut dengan menampilkan plot penyebaran jarak variabel fitur audio pada data.
- Dilakukan transformasi data untuk mendapatkan range data yang sama dari 2 variabel fitur atau lebih yang memiliki range berbeda jauh. Seperti fitur instrumentalness, tempo, loudness, dan duration yang data nya berbeda dari yang lainnya.
- Dilakukan preprocessing dengan menggunakan seleksi fitur yaitu metode anova dan chi square menggunakan tools spss dan python.
- Dilakukan klasifikasi terhadap metode KNN dan MKNN dengan K-Fold Cross-Validation dalam menentukan kelas data.

7.7.2. Evaluasi

Pada tahap ini terdapat beberapa evaluasi yang ingin didapatkan pada penelitian ini yaitu :

 Perbandingan performa dan seleksi fitur dilihat berdasarkan nilai akurasi, precision dan recall dengan menggunakan confusion matriks serta membandingkan hasil menggunakan seleksi fitur.

8. Jadwal Pelaksanaan Penelitian

Pelaksanaan dari kegiatan penelitian yang penulis lakukan direncanakan menghabiskan waktu selama lima bulan. Rincian dari kegiatan yang dilakukan dapat dilihat pada tabel 8.1 di bawah ini.

Tabel 8.3. Jadwal Pelaksanaan Kegiatan

| | | Minggu Ke- | | | | | | | | | | | | | |
|-----------------|---|------------|---|---|---|---|---|---|---|----|----|----|----|----|----|
| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 | 13 | 14 | 15 |
| Studi Literatur | | | | | | | | | | | | | | | |

Commented [MOU14]: Bagimana cara menghitung akurasinya?

Commented [tw15R14]: Perbandingan performa dan seleksi fitur dilihat berdasarkan nilai akurasi, precision dan recall dengan menggunakan confusion matriks.

Commented [MOU16R14]: Tambahkan rumus untuk menghitung akurasi, precision dan recall! Kenapa ketiga ukuran ini digunakan?

Apakah evaluasi performa hanya dilakukan untuk seleksi fitur, bagaimana dengan pemilihan nilai k terbaik?

| Pengumpulan | | | | | | | | |
|----------------|--|--|--|--|--|--|--|--|
| Data Genre | | | | | | | | |
| Analisis Fitur | | | | | | | | |
| Atribut Lagu | | | | | | | | |
| Tahapan | | | | | | | | |
| Penelitian | | | | | | | | |
| Pengujian | | | | | | | | |
| Penelitian | | | | | | | | |

DAFTAR PUSTAKA

- Ashrith. (2018, December 04). Analyzing Spotify's Top Tracks Of 2017 Using Data Visualization. Retrieved from Toward Data Science: https://towardsdatascience.com/what-makes-a-song-likeable-dbfdb7abe404
- Brownlee, J. (2020, May 14). https://machinelearningmastery.com/about/.

 Retrieved from https://machinelearningmastery.com/contact/:

 https://machinelearningmastery.com/feature-selection-with-real-and-categorical-data/
- Giri, G.A.V.M.G. (2017). Klasifikasi Musik Berdasarkan Genre dengan Metode K-Nearest Neighbor. *Jurnal Ilmu Komputer, VOL. XI No. 2*, 103-108.
- Iriansyah, F.Y. (2018, November 13). [Update] Apa Beda Spotify dengan Apple Music, Joox, dan Deezer? Retrieved from Techinasia: https://id.techinasia.com/komparasi-layanan-streaming-spotify
- Jamalus. (1998). Panduan Pengajaran buku Pengajaran musik melalui pengalaman musik. Jakarta: Proyek Pengembangan Lembaga Pendidikan.
- Mutrofin, S., Izzah, A., Kurniawardhani, A. & Masrur, Mukhamad. (2014).

 Optimasi Teknik Klasifikasi Modified K-Nearest Neighbor Menggunakan Algoritma Genetika. *JURNAL GAMMA*, 130-134.
- Okfalisa., Mustakim., Gazalba, Ikbal. & Reza, N.G.I. (2017). Comparative
 Analysis of K-Nearest Neighbor and Modified K-Nearest Neighbor
 Algorithm for Data Classification. International Conferences on
 Information Technology, Information Systems and Electrical Engineering
 (ICITISEE), 294-298.
- Parvin, H., Alizadeh, H. & Minati, B. (2010). A Modification on K-Nearest Neighbor Classifier. Global Journal of Computer Science and Technology, 37-41.

- Potdar, K. & Kinnerkar, R. (2016). A Comparative Study of Machine Learning Algorithms applied to Predictive Breast Cancer Data. *International Journal of Science and Research (IJSR), Vol 5 Issue 9*, 1550-1553.
- Prasetya, E. (2012). *Data Mining-Konsep dan Aplikasi menggunakan MATLAB*. Yogyakarta: Andi.
- Ravi, M.R., Indriati, & Adinugroho, S. (2019). Implementasi Algoritme Modified K-Nearest Neighbor (MKNN) Untuk Mengidentifikasi Penyakit Gigi Dan Mulut. Jurnal Pengembangan Teknologi Informasi dan Ilmu Komputer, Vol 3, 2596-2602.
- Spotify. (2020, June 12). https://www.spotify.com/us/about-us/contact/. Retrieved from https://newsroom.spotify.com/company-info/: https://www.spotify.com/
- Subramanian, D. (2019, June 08). A Simple Introduction to K-Nearest Neighbors

 Algorithm. Retrieved from Toward Data Science:

 https://towardsdatascience.com/a-simple-introduction-to-k-nearest-neighbors-algorithm-b3519ed98e
- Supriyadi. (2018). Analisis Klasifikasi Genre Musik Pop dan Klasik pada

 Layanan Streaming Musik Spotify Menggunakan Artificial Neural

 Network (ANN) (Studi Kasus: Lagu dengan Genre Musik Pop dan Klasik

 di Layanan Streaming Musik Spotify) . Yogyakarta: Universitas Islam

 Indonesia.
- Wibowo, A. (2017). *Binus University Graduate Program*. Retrieved February 8, 2020, from https://mti.binus.ac.id/2017/11/24/10-fold-cross-validation/
- Widiantara, W.D. (2018). Klasifikasi Genre Musik Menggunakan Metode Modified K-Nearest Neighbor. Riau: Universitas Islam Negeri Sultan Syarif Kasim Riau.

LAMPIRAN