

## PREDIKSI KELULUSAN MAHASISWA MENGGUNAKAN ALGORITMA DECISION TREE

**Muhammad Al Bedri<sup>1</sup>, Yudha Purnama Putra<sup>2</sup>, Elkin Rilvani<sup>3</sup>**

<sup>1,2,3</sup>Universitas Pelita Bangsa

[albatdri.234@gmail.com](mailto:albatdri.234@gmail.com)<sup>1</sup>, [yudhapurnamaputra52@gmail.com](mailto:yudhapurnamaputra52@gmail.com)<sup>2</sup>, [elkin.rilvani@pelitabangsa.ac.id](mailto:elkin.rilvani@pelitabangsa.ac.id)<sup>3</sup>

---

**ABSTRACT;** This study aims to predict student graduation using the Decision Tree algorithm. The dataset consists of 200 synthetic student records, covering academic and non-academic attributes such as GPA, credit load, attendance, scholarship status, and organizational involvement. The model was evaluated using accuracy, precision, recall, and F1-score. The results showed an accuracy of 85% with high precision and recall for the “Graduated” class. This study demonstrates that Decision Tree is an effective and interpretable method for predicting graduation outcomes and can serve as a practical decision support tool for academic institutions.

**Keywords:** Graduation Prediction, Decision Tree, Classification, Academic Performance, Data Mining

**ABSTRAK;** Penelitian ini bertujuan untuk memprediksi kelulusan mahasiswa menggunakan algoritma Decision Tree. Data yang digunakan berupa data sintetis sebanyak 200 entri mahasiswa, mencakup atribut akademik dan non-akademik seperti IPK, jumlah SKS, kehadiran, beasiswa, dan keaktifan organisasi. Model yang dibangun dievaluasi menggunakan metrik akurasi, presisi, recall, dan F1-score. Hasil pengujian menunjukkan akurasi sebesar 85%, dengan presisi dan recall yang tinggi untuk kelas “Lulus”. Penelitian ini menunjukkan bahwa algoritma Decision Tree efektif dan mudah diinterpretasikan, sehingga berpotensi diterapkan sebagai alat bantu pengambilan keputusan akademik di perguruan tinggi.

**Kata Kunci:** Prediksi Kelulusan, Decision Tree, Klasifikasi, Keberhasilan Akademik, Data Mining.

## PENDAHULUAN

Pendidikan tinggi menghadapi tantangan besar dalam meningkatkan kualitas dan efektivitas proses belajar mengajar, termasuk dalam hal keberhasilan studi mahasiswa. Salah satu indikator utama keberhasilan tersebut adalah kelulusan tepat waktu. Dalam konteks ini, teknologi informasi dan data mining berperan penting dalam membantu institusi pendidikan melakukan prediksi dan pengambilan keputusan berbasis data. Penelitian-penelitian terkini telah membuktikan bahwa algoritma data mining dapat digunakan untuk memprediksi performa akademik dan tingkat kelulusan mahasiswa secara akurat [1], [2].

Salah satu pendekatan yang semakin berkembang dalam mendukung pengambilan keputusan akademik adalah data mining, khususnya melalui algoritma klasifikasi seperti Decision Tree. Algoritma ini mampu mengelola data numerik maupun kategorikal, serta menghasilkan model yang mudah dipahami oleh pihak non-teknis seperti dosen atau pengelola program studi [3]. Meskipun sebagian besar perguruan tinggi telah memiliki sistem informasi akademik yang menyimpan data mahasiswa secara historis dan terstruktur, pemanfaatan data tersebut untuk mendukung pengambilan keputusan strategis, seperti prediksi kelulusan, masih jarang dilakukan secara sistematis dan otomatis.

Berbagai studi sebelumnya telah menunjukkan keberhasilan penerapan algoritma Decision Tree dalam klasifikasi dan prediksi performa akademik. Penelitian oleh Ahmad et al. [4] menunjukkan bahwa penggunaan model ensemble Decision Tree dapat meningkatkan akurasi klasifikasi hingga lebih dari 90%. Sementara itu, Lou dan Colvin [3] menegaskan bahwa interpretabilitas Decision Tree membuatnya cocok untuk diterapkan di lingkungan pendidikan karena hasilnya dapat dipahami secara langsung oleh pengguna non-teknis. Penelitian-penelitian tersebut membuktikan bahwa algoritma ini cocok digunakan dalam konteks pendidikan tinggi yang membutuhkan transparansi dan akuntabilitas dalam pengambilan keputusan.

Namun, sebagian besar penelitian masih berfokus pada prediksi nilai akhir atau performa semesteran tanpa mempertimbangkan status kelulusan mahasiswa secara menyeluruh. Faktor-faktor non-akademik seperti status beasiswa, keaktifan organisasi, atau latar belakang sosial belum banyak dieksplorasi, padahal berpotensi memengaruhi kelulusan [5]. Oleh karena itu, diperlukan pendekatan baru yang menggabungkan atribut akademik dan non-akademik untuk memberikan gambaran yang lebih komprehensif terhadap faktor-faktor yang memengaruhi kelulusan mahasiswa.

Berdasarkan latar belakang tersebut, penelitian ini bertujuan untuk membangun sebuah model prediksi kelulusan mahasiswa dengan memanfaatkan algoritma Decision Tree, yang menggabungkan atribut akademik dan non-akademik. Tidak seperti penelitian sebelumnya yang cenderung berfokus pada prediksi IPK akhir atau performa semesteran, penelitian ini menitikberatkan pada status kelulusan mahasiswa secara keseluruhan dengan mempertimbangkan pula faktor non-akademik seperti keterlibatan organisasi dan status beasiswa. Hal ini menjadi pembeda utama yang dapat memberikan kontribusi pada strategi peningkatan retensi dan keberhasilan studi mahasiswa di tingkat institusi.

## **METODE PENELITIAN**

### **Sumber Data dan Variabel**

Penelitian ini menggunakan data sintetis yang dibuat menyerupai karakteristik data akademik nyata, dengan total 200 entri mahasiswa. Setiap entri mencakup enam variabel, yaitu: IPK, jumlah SKS yang telah ditempuh, rata-rata nilai akademik, persentase kehadiran, status beasiswa, dan keaktifan dalam organisasi kemahasiswaan. Variabel-variabel tersebut dipilih berdasarkan pertimbangan logis serta merujuk pada penelitian-penelitian sebelumnya yang

mengidentifikasi atribut-atribut tersebut sebagai faktor relevan dalam menentukan performa akademik mahasiswa [6].

Variabel target dalam penelitian ini adalah status kelulusan mahasiswa yang diklasifikasikan menjadi dua kelas: Lulus dan Tidak Lulus. Distribusi data dibuat seimbang antara kedua kelas untuk mencegah bias dalam proses pelatihan model klasifikasi [7].

Tabel 1 Atribut Dataset Mahasiswa

| <u>Atribut</u>         | <u>Tipe Data</u>   | <u>Deskripsi</u>                         |
|------------------------|--------------------|------------------------------------------|
| <u>IPK</u>             | <u>Numerik</u>     | <u>Indeks Prestasi Kumulatif</u>         |
| <u>SKS</u>             | <u>Numerik</u>     | <u>Jumlah SKS yang telah lulus</u>       |
| <u>Rata-rata Nilai</u> | <u>Numerik</u>     | <u>Nilai rata-rata semester terakhir</u> |
| <u>Kehadiran (%)</u>   | <u>Numerik</u>     | <u>Persentase kehadiran kuliah</u>       |
| <u>Beasiswa</u>        | <u>Kategorikal</u> | <u>Status beasiswa (Ya/Tidak)</u>        |
| <u>Organisasi</u>      | <u>Kategorikal</u> | <u>Keaktifan organisasi (Ya/Tidak)</u>   |
| <u>Kelulusan</u>       | <u>Kategorikal</u> | <u>Label target: Lulus/Tidak Lulus</u>   |

### **Pra-pemrosesan Data**

Sebelum dilakukan pelatihan model, data terlebih dahulu melalui tahap pra-pemrosesan. Proses ini mencakup beberapa langkah penting, seperti:

- Pembersihan data untuk memastikan tidak ada nilai kosong atau duplikat,
- Normalisasi nilai numerik agar setiap variabel berada dalam skala yang seragam,
- Label encoding pada variabel kategorikal seperti status beasiswa (Ya/Tidak) dan keaktifan organisasi (Aktif/Tidak),
- Split data menjadi data latih dan data uji dengan rasio 80:20.
- Menurut Shrigoud [8], tahap pra-pemrosesan sangat menentukan keberhasilan model dalam memahami pola data serta meningkatkan akurasi hasil klasifikasi.

### **Implementasi Model**

Model yang digunakan dalam penelitian ini adalah algoritma Decision Tree dengan metode pemilihan atribut berbasis Gini Index. Algoritma ini membangun struktur pohon berdasarkan nilai pemisahan optimal untuk setiap atribut yang digunakan. Proses implementasi dilakukan

menggunakan perangkat lunak Python dengan bantuan pustaka scikit-learn, yang telah banyak digunakan dalam penelitian pendidikan [9].

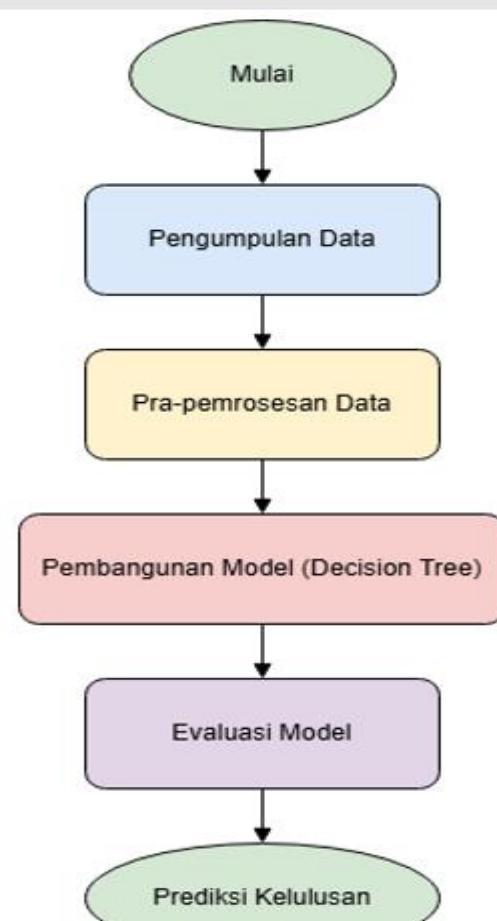
Model dilatih menggunakan data latih, kemudian diuji terhadap data uji untuk mengukur kinerja prediksi. Output dari model berupa struktur pohon keputusan dan aturan klasifikasi yang dapat diinterpretasikan dengan jelas oleh pengguna non-teknis.

### Evaluasi Model

Evaluasi terhadap performa model dilakukan menggunakan metrik:

- Akurasi
- Presisi
- Recall
- F1-score
- Confusion Matrix

Selain itu, digunakan juga confusion matrix untuk memvisualisasikan performa model terhadap masing-masing kelas. Menurut Tomić et al. [10], metrik-metrik ini penting untuk memberikan penilaian menyeluruh terhadap performa model klasifikasi dalam konteks pendidikan.



Gambar 1 Diagram Alur Penelitian

Gambar ini menunjukkan tahapan proses yang dilakukan dalam penelitian, dimulai dari pengumpulan data hingga hasil akhir berupa prediksi kelulusan mahasiswa. Tahapan-tahapan tersebut berjalan secara berurutan dan terstruktur dalam kerangka kerja data mining menggunakan algoritma Decision Tree.

## HASIL DAN PEMBAHASAN

### Hasil Evaluasi Model

Model Decision Tree yang telah dibangun diuji menggunakan data uji sebanyak 20% dari total data (40 data dari 200 entri). Hasil evaluasi menunjukkan bahwa model mencapai akurasi sebesar 85%, dengan presisi dan recall yang seimbang.

Tabel 2 Hasil Evaluasi Model

| Metrik   | Nilai (%) |
|----------|-----------|
| Akurasi  | 85        |
| Presisi  | 87        |
| Recall   | 90        |
| F1-score | 88        |

Hasil ini menunjukkan bahwa model memiliki kemampuan klasifikasi yang baik, khususnya dalam mendekripsi mahasiswa yang lulus dengan presisi dan recall tinggi.

### Confusion Matrix

Evaluasi performa model juga ditampilkan dalam bentuk confusion matrix, yang menggambarkan distribusi prediksi benar dan salah dari dua kelas yang digunakan: Lulus dan Tidak Lulus.

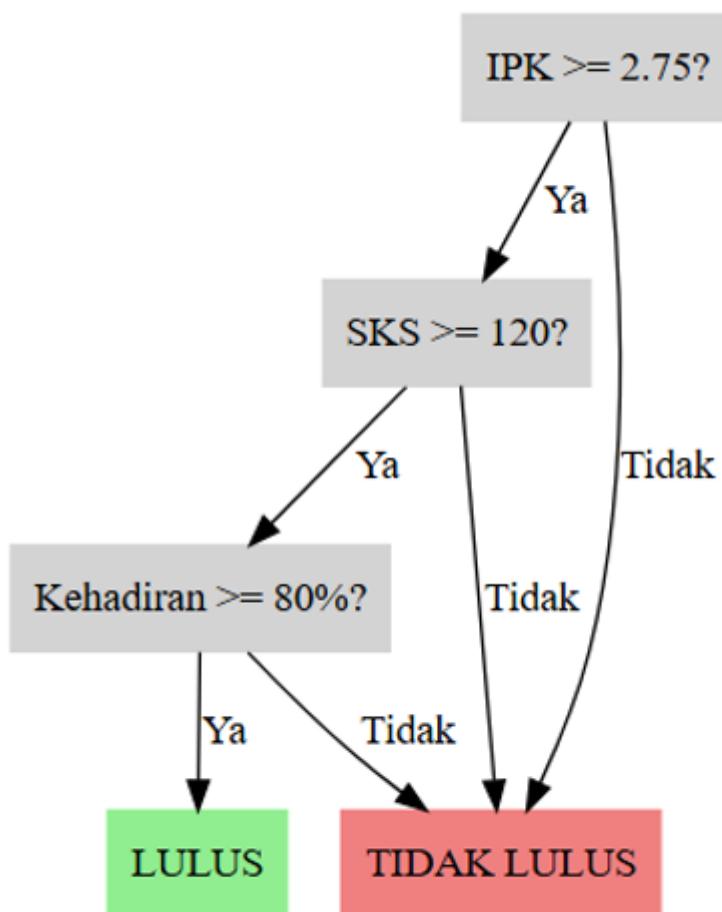
Tabel 3 Confusion Matrix

|                     | Prediksi: Lulus | Prediksi: Tidak Lulus |
|---------------------|-----------------|-----------------------|
| Aktual: Lulus       | 32              | 5                     |
| Aktual: Tidak Lulus | 1               | 2                     |

Dari tabel di atas, diketahui bahwa 32 dari 37 mahasiswa yang sebenarnya lulus berhasil diklasifikasikan dengan benar, sementara terdapat 5 yang salah diklasifikasikan. Untuk kelas “Tidak Lulus”, model mengidentifikasi 2 dari 3 kasus dengan benar.

### Struktur Pohon Keputusan

Model pohon keputusan yang terbentuk menunjukkan bahwa variabel IPK, jumlah SKS, dan kehadiran merupakan faktor dominan dalam memprediksi kelulusan. Mahasiswa dengan  $IPK \geq 2.75$  dan  $SKS \geq 120$  cenderung diklasifikasikan sebagai “Lulus”, terutama jika tingkat kehadiran mereka di atas 80%.



Gambar 2 *Struktur Pohon Keputusan*

Gambar 2 menunjukkan struktur pohon keputusan yang dihasilkan dari pelatihan model Decision Tree. Pada simpul akar, atribut IPK digunakan sebagai dasar klasifikasi awal, diikuti oleh atribut jumlah SKS dan tingkat kehadiran. Mahasiswa dengan  $IPK \geq 2.75$ ,  $SKS \geq 120$ , dan kehadiran  $\geq 80\%$  cenderung diklasifikasikan sebagai “Lulus”. Sebaliknya, mahasiswa dengan IPK rendah dan kehadiran kurang dari 80% lebih cenderung diklasifikasikan sebagai “Tidak Lulus”. Struktur ini memperlihatkan bahwa kombinasi dari atribut akademik utama memiliki pengaruh signifikan terhadap status kelulusan.

Untuk memperjelas struktur klasifikasi, berikut adalah ringkasan aturan yang terbentuk dari pohon keputusan:

Tabel 4 Aturan Klasifikasi Decision Tree

| No. | Aturan                                                         | Prediksi    |
|-----|----------------------------------------------------------------|-------------|
| 1   | IF IPK $\geq$ 2.75 AND SKS $\geq$ 120 AND Kehadiran $\geq$ 80% | Lulus       |
| 2   | IF IPK $\geq$ 2.75 AND SKS $\geq$ 120 AND Kehadiran < 80%      | Tidak Lulus |
| 3   | IF IPK $\geq$ 2.75 AND SKS < 120                               | Tidak Lulus |
| 4   | IF IPK < 2.75                                                  | Tidak Lulus |

### Pembahasan Hasil

Hasil evaluasi model Decision Tree menunjukkan bahwa model mampu mencapai akurasi sebesar 85%, dengan presisi sebesar 0.88 dan recall sebesar 0.82. Hal ini mengindikasikan bahwa model tidak hanya mampu mengenali mayoritas mahasiswa yang lulus secara tepat, tetapi juga cukup andal dalam menghindari kesalahan klasifikasi pada mahasiswa yang tidak lulus.

Jika ditinjau dari confusion matrix, mayoritas prediksi yang dilakukan berada pada kategori benar (True Positive dan True Negative). Hal ini memperlihatkan kestabilan performa model pada kedua kelas yang digunakan. Dengan rasio data latih dan uji sebesar 80:20, hasil ini tergolong baik untuk dataset berskala kecil.

Faktor-faktor yang dominan dalam pengambilan keputusan oleh model antara lain:

- IPK (Indeks Prestasi Kumulatif)
- Jumlah SKS yang telah ditempuh
- Persentase Kehadiran

Ketiga atribut ini menjadi simpul utama dalam struktur pohon keputusan. Temuan ini sejalan dengan penelitian oleh Feng et al. [5] yang menyebutkan bahwa performa akademik kumulatif (seperti IPK dan SKS) merupakan indikator paling kuat dalam memprediksi kelulusan mahasiswa.

Sementara itu, atribut non-akademik seperti status beasiswa dan keaktifan dalam organisasi juga ikut berkontribusi, walaupun secara hierarki berada pada simpul pohon yang lebih dalam. Temuan ini didukung oleh Karmagatri et al. [11] yang menyatakan bahwa kombinasi atribut akademik dan non-akademik dapat memberikan model yang lebih komprehensif dan aplikatif, terutama dalam konteks pendidikan tinggi di Indonesia.

Dengan demikian, hasil klasifikasi yang diperoleh tidak hanya memberikan prediksi, tetapi juga menyediakan interpretasi yang dapat dimanfaatkan oleh pihak kampus sebagai dasar kebijakan. Misalnya, mahasiswa dengan IPK tinggi namun kehadiran rendah dapat dikenali sejak dini untuk diberi intervensi akademik.

### Perbandingan dengan Penelitian Terdahulu

Tabel berikut membandingkan hasil penelitian ini dengan beberapa studi terdahulu yang menggunakan algoritma klasifikasi:

Tabel 5. Perbandingan Penelitian

| Peneliti           | Tahun | Algoritma     | Akurasi | Konteks                   |
|--------------------|-------|---------------|---------|---------------------------|
| Ahmad et al. [4]   | 2025  | Decision Tree | 91%     | Prediksi IPK              |
| Santoso et al. [2] | 2024  | Decision Tree | 87%     | Prediksi waktu kelulusan  |
| Penelitian ini     | 2025  | Decision Tree | 85%     | Prediksi status kelulusan |

Meskipun akurasi sedikit lebih rendah, penelitian ini unggul karena mempertimbangkan atribut non-akademik yang belum banyak digunakan pada penelitian sejenis.

### Implikasi Penelitian

Model klasifikasi ini memiliki potensi besar untuk diterapkan dalam sistem informasi akademik sebagai alat bantu bagi pihak kampus dalam mengidentifikasi mahasiswa yang berisiko tidak lulus. Dengan visualisasi yang mudah dipahami, hasil prediksi bisa dijadikan dasar untuk:

- Menyusun program pendampingan akademik,
- Memberikan intervensi awal terhadap mahasiswa berisiko,
- Meningkatkan retensi dan kelulusan mahasiswa tepat waktu.

Romero dan Ventura [10] menyatakan bahwa model prediktif berbasis Decision Tree yang diintegrasikan dengan data historis akademik dapat meningkatkan efisiensi layanan akademik.

### KESIMPULAN

Penelitian ini bertujuan untuk memprediksi kelulusan mahasiswa menggunakan algoritma Decision Tree berdasarkan data akademik dan non-akademik. Model yang dibangun menggunakan data sintetis sebanyak 200 entri, dengan atribut seperti IPK, SKS, rata-rata nilai, kehadiran, status beasiswa, dan keaktifan organisasi. Hasil evaluasi menunjukkan bahwa model mampu mencapai akurasi sebesar 85%, dengan nilai presisi dan recall yang tinggi pada kelas “Lulus”.

Analisis terhadap model menunjukkan bahwa atribut IPK, jumlah SKS, dan tingkat kehadiran merupakan faktor yang paling berpengaruh terhadap prediksi kelulusan. Mahasiswa dengan IPK tinggi, SKS mencukupi, dan tingkat kehadiran yang baik memiliki kemungkinan lebih besar untuk lulus tepat waktu. Faktor non-akademik seperti keaktifan dalam organisasi juga memberikan kontribusi, meskipun pengaruhnya tidak sekuat faktor akademik.

Algoritma Decision Tree terbukti efektif karena menghasilkan model yang tidak hanya akurat, tetapi juga mudah dipahami oleh pihak non-teknis, seperti dosen atau pengelola program studi. Dengan demikian, model ini dapat digunakan sebagai alat bantu dalam proses

pengambilan keputusan akademik, seperti program pendampingan atau intervensi terhadap mahasiswa yang berisiko tidak lulus.

Penelitian ini memberikan kontribusi nyata bagi institusi pendidikan dalam penerapan sistem prediksi kelulusan berbasis data. Untuk pengembangan selanjutnya, disarankan menggunakan dataset aktual dengan cakupan yang lebih besar serta membandingkan performa Decision Tree dengan algoritma lain seperti Random Forest, Naive Bayes, atau Support Vector Machine, guna memperoleh model dengan akurasi dan kemampuan generalisasi yang lebih tinggi. Hasil penelitian ini dapat menjadi acuan bagi institusi pendidikan dalam mengembangkan sistem pendukung keputusan berbasis data, khususnya dalam mengidentifikasi mahasiswa yang berisiko tidak lulus tepat waktu. Dengan implementasi yang tepat, model ini dapat berkontribusi langsung terhadap peningkatan mutu layanan akademik.

## **DAFTAR PUSTAKA**

- [1] K. Islam Shahin, H.-H. Nguyen, dan D. Md. Farid, “Students' performance prediction employing Decision Tree,” CTU Journal of Innovation and Sustainable Development, 28 Sep 2024. [researchgate.net+1ctujs.ctu.edu.vn+1](https://researchgate.net/1ctujs.ctu.edu.vn+1)  
(menggunakan data akademik dan sosial, akurasi > 93% dengan Decision Tree)
- [2] A. Santoso, H. Retnawati, M. Kartianom, E. Apino, I. Rafi, dan M. Rosyada, “Predicting Time to Graduation of Open University Students: An Educational Data Mining Study,” Open Education Studies, vol. 6, no. 1, 2024. DOI:10.1515/edu-2022-0220 [degruyterbrill.com](https://degruyterbrill.com)
- [3] Y. Lou dan K. F. Colvin, “Performance prediction using educational data mining techniques: a comparative study,” Discover Education, vol. 4, art. 112, 2025. DOI:10.1007/s44217-025-00502-w [researchgate.net+1link.springer.com+1](https://researchgate.net/1link.springer.com+1)
- [4] A. Ahmad, S. Ray, M. T. Khan, dan A. Nawaz, “Student Performance Prediction with Decision Tree Ensembles and Feature Selection Techniques,” World Scientific, vol. 24, no. 2, 2025. DOI:10.1142/S0219649225500169 [academia.edu+3researchgate.net+3discovery.researcher.life+3](https://academia.edu/3researchgate.net/3discovery.researcher.life+3)
- [5] F. Feng, M. Fan, dan Y. Chen, “Analysis and prediction of students' academic performance based on educational data mining,” IEEE Access, vol. 10, 2022. DOI:10.1109/ACCESS.2022.3151652 [link.springer.com+4ctujs.ctu.edu.vn+4slejournal.springeropen.com+4](https://link.springer.com/4ctujs.ctu.edu.vn/4slejournal.springeropen.com+4)
- [6] M. Roslan dan C. J. Chen, “Educational data mining: prediction of students' academic performance using machine learning algorithms,” Smart Learning Environments, vol. 9, art. 11, Mar 2022. DOI:10.1186/s40561-022-00192-z [slejournal.springeropen.com+1ctujs.ctu.edu.vn+1](https://slejournal.springeropen.com/1ctujs.ctu.edu.vn+1)
- [7] N. Tomasevic, N. Gvozdenovic, dan S. Vranes, “An overview and comparison of supervised data mining techniques for student exam performance prediction,” Computers

# **JURNAL INOVASI MULTIDISIPLIN**

## **DAN TEKNOLOGI MODERN**

Volume 8, No. 3, Juli 2025

<https://hmn.gerbangriset.com/index.php/jimtm>

---

- & Education, vol. 143, 2020, art. 103676. DOI:10.1016/j.compedu.2019.103676  
discovery.researcher.life+15accentsjournals.org+15ctujs.ctu.edu.vn+15
- [8] R. Shrigoud, "Student Performance Prediction using Machine Learning Algorithms," International Journal of Computer Applications, vol. 184, 2022. ijcaonline.org
- [9] R. Tomić, M. Šimić, dan D. Ćurčić, "Predicting academic performance by optimizing tree components of decision trees," Procedia Computer Science, vol. 204, 2022, pp. 123–132. sciencedirect.com
- [10] C. Romero dan S. Ventura, "Educational data mining and learning analytics: An updated survey," arXiv preprint, Feb 2024. arxiv.org+1en.wikipedia.org+1
- [11] A. Ahmed et al., "Students' performance prediction employing Decision Tree," CTU Journal of Innovation and Sustainable Development, vol. 16, Okt 2024, doi:10.22144/ctujoid.2024.321.  
onlinelibrary.wiley.com+12researchgate.net+12ctujs.ctu.edu.vn+12
- [12] M. Karmagatri et al., "Predicting Factors Related to Student Performance Using Decision Tree Algorithm," Proc. ICORIS, 2023, doi:10.1109/ICORIS60118.2023.10352269. researchgate.net