

Analítica Aplicada

Consideraciones Éticas en el Análisis de Datos

Clase 3

Maestría en Educación en Inteligencia
Artificial y Entornos Virtuales

La excelencia no se improvisa



INTRODUCCIÓN

El análisis de datos en educación se ha convertido en una herramienta fundamental para mejorar la calidad de la educación y personalizar el aprendizaje. En este contexto, este proceso no está exento de desafíos éticos, que deben ser considerados cuidadosamente. Asimismo, la recopilación y el análisis de grandes volúmenes de datos pueden plantear riesgos significativos para la privacidad de los estudiantes y pueden dilatar sesgos existentes si no se manejan cuidadosamente. Por lo tanto, es esencial abordar estas consideraciones éticas, para garantizar que el uso de datos en la educación sea justo y beneficioso para todos los actores involucrados.

Los desafíos éticos en el análisis de datos educativos incluyen la protección de la privacidad de los estudiantes y la mitigación de sesgos en los algoritmos utilizados. La ética del análisis de datos requiere transparencia y responsabilidad en los procesos, asegurando que los resultados sean precisos y relevantes. Además, la calidad de los datos es crucial para obtener conclusiones válidas y confiables. Por medio de la revisión de casos de estudio, se pueden identificar y abordar dilemas éticos específicos, proporcionando una comprensión más profunda de las implicaciones éticas en el análisis de datos en el ámbito educativo.

Clase 3. Consideraciones Éticas en el Análisis de Datos

El análisis de datos en el ámbito educativo ha experimentado un crecimiento significativo en las últimas décadas, particularmente con el avance de las tecnologías de la información y la implementación de sistemas de Big Data. Estas tecnologías permiten la recopilación y el procesamiento de grandes volúmenes de datos, lo que facilita la identificación de patrones y tendencias, que pueden mejorar la calidad de la educación y personalizar el aprendizaje. Sin embargo, este desarrollo no está exento de desafíos éticos, que deben ser abordados para garantizar que el uso de los datos respete la privacidad, equidad y transparencia.

En primer lugar, la privacidad de los datos de los estudiantes es una preocupación primordial. La recopilación de datos personales debe realizarse de manera responsable, asegurando que se obtenga el consentimiento informado de los participantes y que los datos sean anonimizados para proteger su identidad. Además, es crucial abordar los sesgos que pueden surgir en los algoritmos de análisis de datos. Los sesgos pueden perpetuar desigualdades y discriminar a ciertos grupos de estudiantes, por ello es necesario implementar técnicas de mitigación de sesgos y promover la equidad en el análisis de datos. En este contexto, la ética del análisis de datos en educación se convierte en un aspecto fundamental para la toma de decisiones informadas y responsables, garantizando que los beneficios del análisis de datos se distribuyan de manera justa y equitativa.

Para conocer más sobre ejemplos de dilemas éticos y documentos que regulan las buenas prácticas de investigación visualiza el siguiente video [Introducción. Ética en la investigación | UPV -](#)

Figura 1. Consideraciones éticas



Nota: tomado de Shutterstock (2025)

https://www.freepik.es/fotos-premium/primer-plano-manos-mujer-hombre-tiene-diplomas-dan-mano_27178750.htm#fromView=search&page=1&position=6&uuid=092dd4ba-e796-4b4b-8a36-943e72602818&query=%C3%A9tica+en+la+educaci%C3%B3n

Discusión sobre los desafíos éticos en el análisis de datos en educación, incluyendo privacidad y sesgos

El análisis de datos en el sector educativo plantea múltiples desafíos éticos que requieren atención prioritaria. Entre los más relevantes se encuentran la privacidad de los datos, la equidad en el acceso a la información y la mitigación de sesgos en los algoritmos analíticos.

Privacidad y protección de datos

Uno de los principales retos éticos en el análisis de datos educativos es la protección de la privacidad de los estudiantes y docentes. La recopilación de información académica, socioeconómica y personal plantea riesgos significativos si no se manejan adecuadamente los protocolos de seguridad. Como señalan Alarcón García y Bravo Jaico (2021), la implementación de sistemas analíticos en la educación superior requiere de un marco normativo sólido, que garantice la confidencialidad y el uso adecuado de la información.

Figura 2. Privacidad y protección de datos



Nota: tomado de Freepick (2025)

https://www.freepik.es/foto-gratis/concepto-control-calidad-estandar-m_36027734.htm#fromView=search&page=1&position=1&uuid=7ef44c44-bada-46c7-badc-587039e339ac&query=Privacidad+y+protecci%C3%B3n+de+datos

El Reglamento General de Protección de Datos (RGPD), de Europa, y otras regulaciones locales han establecido directrices sobre la recolección, almacenamiento y procesamiento de datos personales. Sin embargo, en muchas instituciones educativas persisten brechas en la aplicación de estos principios, lo que puede derivar en vulneraciones a la privacidad de los individuos.

Sesgos en los algoritmos de análisis de datos

Otro desafío ético es la presencia de sesgos en los modelos de análisis de datos utilizados en educación. Los algoritmos pueden perpetuar desigualdades preexistentes, si los datos de entrada reflejan prejuicios históricos o si las metodologías analíticas no han sido diseñadas con criterios de equidad. Como señala Medina La Plata (2023), el Big Data en educación puede generar valor si se aplica equitativamente; pero el uso inadecuado de estos datos puede reforzar discriminaciones en la asignación de recursos y oportunidades académicas.

Figura 3. Sesgos en los algoritmos



Nota: tomado de shutterstock (2025)

El problema del sesgo algorítmico se manifiesta, por ejemplo, en los sistemas de predicción de rendimiento estudiantil. Si estos modelos se entrenan con datos que reflejan desigualdades socioeconómicas, pueden contribuir a la exclusión de ciertos grupos de estudiantes, generando resultados discriminatorios.

Para atenuar estos sesgos, es esencial desarrollar enfoques de análisis de datos que incluyan revisión constante de modelos, diversificación de las fuentes de datos e implementación de auditorías éticas para garantizar la transparencia en los procesos analíticos.

Ética del análisis

La ética en el análisis de datos en educación implica no solo la protección de la privacidad y la mitigación de sesgos, sino también la promoción de principios, como la transparencia, la responsabilidad y la equidad en la toma de decisiones basada en datos.

La transparencia en el análisis de datos implica que las instituciones educativas deben informar a los estudiantes, docentes y otros actores sobre cómo se recopilan, almacenan y utilizan sus datos. La falta de claridad en estos procesos puede generar desconfianza y afectar la disposición de los individuos a participar en sistemas de análisis de datos.

Figura 4. Ética en el análisis de datos



Nota: tomado de Shutterstock (2025)

En este contexto, la ética en el análisis cualitativo requiere que los investigadores sean explícitos en sus métodos y criterios de interpretación de datos, para evitar manipulaciones o sesgos en la presentación de resultados. En el ámbito educativo, esto implica la necesidad tanto de desarrollar políticas claras de acceso a la información, como de garantizar que los datos sean usados con fines legítimos, en beneficio de la comunidad educativa.

Por otro lado, la responsabilidad en el análisis de datos se traduce en la obligación de los analistas de garantizar la precisión y validez de los resultados obtenidos. Eso significa adoptar buenas prácticas en gestión de datos; que incluye verificación de fuentes, validación de modelos analíticos y corrección de posibles errores en procesos de interpretación.

Calidad de los datos

La calidad de los datos es un aspecto fundamental en el análisis educativo, ya que de ello depende la validez de las conclusiones obtenidas y la efectividad de las decisiones basadas en estos análisis. Un dato de baja calidad puede llevar a interpretaciones erróneas y, en consecuencia, a implementar políticas o estrategias educativas inadecuadas.

Criterios para evaluar la calidad de los datos

Según López Benítez (2018), la calidad de los datos en sistemas de Business Intelligence depende de múltiples factores, entre los que se destacan:

- **Precisión.** Los datos deben reflejar con exactitud la realidad que representan. Por ejemplo, en un sistema de gestión escolar, es crucial que las calificaciones de los estudiantes se registren correctamente. Un error en la nota de un examen puede afectar la evaluación final del estudiante y su progreso académico.
- **Integridad.** Los datos deben estar completos y sin valores faltantes que puedan distorsionar los análisis. Por ejemplo, en una base de datos de estudiantes, es importante que todos los campos (como nombre, fecha de nacimiento, asignaturas, etc.) estén llenos. Si faltan datos, como el número de identificación del estudiante, puede ser difícil realizar un seguimiento adecuado de su historial académico.

- **Consistencia.** Los datos deben mantener coherencia a lo largo del tiempo y entre diferentes fuentes. Por ejemplo, si un estudiante cambia de dirección, esta actualización debe reflejarse en todos los sistemas relevantes, como el registro de asistencia y el sistema de comunicación con los padres. Si una base de datos muestra la dirección antigua y otra la nueva, puede causar problemas en la entrega de información importante.
- **Actualidad.** Es fundamental que los datos sean recientes y estén actualizados para evitar sesgos temporales en el análisis. Por ejemplo, en el análisis de rendimiento académico, utilizar datos de hace varios años sin actualizarlos puede llevar a conclusiones erróneas sobre las necesidades actuales de los estudiantes y las áreas que requieren intervención.
- **Accesibilidad.** Los datos deben ser fácilmente recuperables y utilizables por los analistas, siempre dentro del marco de la privacidad y la seguridad. Por ejemplo, en una institución educativa, los profesores y administradores deben poder acceder a la información necesaria sobre los estudiantes, sin enfrentar barreras técnicas; pero también se deben implementar medidas de seguridad para proteger la información sensible de accesos no autorizados.

Un problema frecuente en el análisis de datos educativos es la presencia de información incompleta o inexacta, lo que puede afectar a la toma de decisiones. Como indica Garriga Trillo (2009), la depuración de datos es un proceso clave para garantizar que los análisis reflejen la realidad de manera fiel y objetiva.

Impacto de la calidad de los datos en la toma de decisiones

Figura 5. Calidad de los datos educativos



Nota: tomado de Shutterstock (2025)

Cuando los datos carecen de calidad, las decisiones educativas basadas en ellos pueden ser erróneas o perjudiciales. Por ejemplo, si un sistema de análisis de rendimiento estudiantil se basa en información incompleta, las intervenciones diseñadas para mejorar el aprendizaje pueden no ser efectivas o incluso pueden generar efectos negativos.

Para garantizar la calidad de los datos en educación, es esencial implementar mecanismos de verificación y validación de información, así como capacitar a los profesionales en la correcta interpretación y gestión de datos.

Para tener una buena referencia para entender los desafíos éticos en el manejo de datos en el ámbito educativo visualiza el siguiente video [Implicaciones éticas de la ciencia de datos -](#)

Revisión de casos de estudio donde se enfrentaron dilemas éticos

Para comprender mejor la aplicación de las consideraciones éticas en el análisis de datos en educación, es útil examinar casos en los que se han enfrentado dilemas éticos en el uso de datos educativos. A continuación, se presentan tres casos ilustrativos:

Caso 1. Uso de datos de estudiantes sin consentimiento informado

En una universidad de América Latina, se implementó un sistema de monitoreo del desempeño académico basado en análisis de Big Data. Sin embargo, los estudiantes no fueron informados adecuadamente sobre el uso de sus datos personales. Como resultado, algunos alumnos expresaron preocupaciones sobre la privacidad y el acceso a su información sin consentimiento explícito. Este caso destaca la importancia de la transparencia y el consentimiento informado en el uso de datos educativos.

Contexto: Las universidades albergan una gran cantidad de datos sensibles; proteger estos datos es crucial para la privacidad y seguridad de la comunidad universitaria. En este caso, la falta de comunicación clara sobre cómo se utilizarían los datos de los estudiantes generó desconfianza y preocupación. Las instituciones de educación superior deben enfocarse en fortalecer la confianza y la seguridad de la información mediante prácticas transparentes y seguras de manejo de datos.

Lecciones aprendidas:

- Transparencia. Es fundamental que las instituciones educativas informen claramente a los estudiantes sobre cómo se utilizarán sus datos.
- Consentimiento informado. Los estudiantes deben dar su consentimiento explícito antes de que sus datos sean recopilados y analizados.

Caso 2. Sesgo en la asignación de becas

Un sistema de IA usado en una institución educativa para la asignación de becas mostró un sesgo a favor de estudiantes de ciertos sectores socioeconómicos. Este sesgo se debía a que los datos históricos utilizados en el entrenamiento del modelo reflejaban desigualdades preexistentes. Para corregir este problema, la institución tuvo que rediseñar sus algoritmos y garantizar la equidad en el proceso de selección.

Contexto: El sesgo educativo puede afectar a la calidad de la educación y perpetuar desigualdades. En este caso, el sistema de IA no consideró adecuadamente las diferencias socioeconómicas y resultó en una distribución injusta de las becas. Las instituciones deben revisar continuamente sus algoritmos para asegurar no perpetuar desigualdades existentes.

Lecciones aprendidas:

- Equidad. Es crucial que los algoritmos sean diseñados y entrenados para evitar perpetuar desigualdades.
- Revisión continua. Los sistemas de IA deben ser revisados y ajustados regularmente para asegurar que operen de manera justa.

Caso 3. Evaluación docente basada en métricas de desempeño

En una escuela secundaria, se implementó un sistema de evaluación docente basado en métricas de desempeño estudiantil. Sin embargo, no se consideraron factores externos, como el contexto socioeconómico o las condiciones de enseñanza; esto llevó a evaluaciones injustas para algunos docentes. Este caso resalta la importancia de diseñar sistemas de análisis de datos que tomen en cuenta múltiples variables y no dependan exclusivamente de métricas cuantitativas.

Contexto: La evaluación del desempeño docente es un tema complejo que debe considerar múltiples factores. En este caso, la falta de consideración de factores externos llevó a evaluaciones injustas. Es fundamental que las evaluaciones docentes incluyan una variedad de métricas y consideren el contexto en el que se desempeñan los docentes.

Lecciones aprendidas:

- Contextualización. Las evaluaciones deben considerar el contexto en el que se desempeñan los docentes.
- Multidimensionalidad. Es importante utilizar una variedad de métricas y no depender únicamente de datos cuantitativos para evaluar el desempeño.

El análisis de datos en educación plantea múltiples desafíos éticos que requieren un enfoque responsable y transparente. La protección de la privacidad, la mitigación de sesgos y la garantía de la calidad de los datos son elementos claves para un uso ético de la información. A través de marcos normativos adecuados y buenas prácticas en la gestión de datos, es posible aprovechar el potencial del análisis educativo sin comprometer los derechos de los individuos.

Revisión y refinamiento del trabajo realizado

La revisión y refinamiento del trabajo en el análisis de datos en educación es una fase fundamental para garantizar la calidad, precisión y relevancia de los resultados obtenidos. Este proceso no solo permite identificar errores y corregir sesgos, sino que también proporciona una oportunidad para mejorar la aplicación práctica de los datos y reflexionar sobre los desafíos éticos enfrentados. A través de la revisión en clase, de la evaluación de aplicaciones prácticas y de la discusión de resultados es posible fortalecer la toma de decisiones informadas en el ámbito educativo.

Revisión en clase del progreso del proyecto

La revisión del progreso de los proyectos en clase es un componente clave para garantizar el desarrollo efectivo de un análisis de datos en educación. Este proceso implica evaluar la coherencia de los objetivos planteados, la calidad de los datos recolectados y la metodología aplicada en el análisis.

En el contexto educativo, una revisión en clase permite a los estudiantes y docentes reflexionar sobre las estrategias utilizadas para la recopilación y el procesamiento de datos, así como sobre la interpretación de los resultados. La revisión en grupo promueve el aprendizaje colaborativo, ya que permite la identificación de errores y la generación de soluciones a partir de diferentes perspectivas.

Durante la revisión del proyecto, se deben considerar los siguientes aspectos:

- **Calidad y validez de los datos.** Se debe analizar si los datos recopilados son precisos, completos y representativos del fenómeno estudiado.
Ejemplo: En una investigación sobre el rendimiento académico de los estudiantes, es crucial que las calificaciones registradas sean precisas y completas. Si los datos de las notas de los exámenes están incompletos o contienen errores, los resultados del análisis pueden ser engañosos. Si se omiten las calificaciones de un grupo de estudiantes, el promedio general puede no reflejar la realidad del rendimiento académico de toda la clase.
- **Metodología aplicada.** Evaluar si las técnicas utilizadas para el análisis de datos son apropiadas y si permiten obtener resultados confiables.
Ejemplo: Si se está utilizando el método de aprendizaje basado en proyectos (ABP) para evaluar el desarrollo de habilidades críticas en los estudiantes, es importante que la metodología de análisis de datos sea adecuada. Se pueden usar rúbricas detalladas para evaluar el desempeño de los estudiantes en diferentes aspectos del proyecto, como investigación, colaboración y presentación. Esto asegura que los resultados sean confiables y reflejen verdaderamente las habilidades adquiridas por los estudiantes.
- **Ética en el manejo de datos.** Verificar si se han respetado los principios de privacidad, consentimiento informado y equidad en la interpretación de datos.
Ejemplo: En un estudio que analiza el impacto de las intervenciones educativas en estudiantes de diferentes contextos socioeconómicos, es fundamental obtener el consentimiento informado de los participantes y garantizar la privacidad de sus datos. Antes de recopilar datos sobre el rendimiento académico y las condiciones socioeconómicas de los estudiantes, se debe informar a los padres y tutores sobre el propósito del estudio y obtener su consentimiento. Además, los datos deben ser anonimizados para proteger la identidad de los estudiantes.

Un aspecto fundamental en esta etapa es la autoevaluación y la evaluación entre pares, ya que permiten identificar áreas de mejora a través de la retroalimentación constructiva. La evaluación crítica de un proyecto de análisis de datos debe ser un proceso iterativo, en el que se detecten fallos y se propongan ajustes antes de la presentación final.

Revisión de aplicaciones prácticas en análisis de datos y desafíos éticos enfrentados

El análisis de datos en educación tiene múltiples aplicaciones prácticas, desde la identificación de patrones de aprendizaje hasta la personalización de estrategias pedagógicas. Sin embargo, su implementación no está exenta de desafíos éticos que deben ser evaluados de manera continua.

Aplicaciones prácticas del análisis de datos en educación

El uso del análisis de datos en educación ha permitido mejorar la gestión académica, optimizar el desempeño estudiantil y personalizar la enseñanza. Algunos ejemplos de aplicaciones incluyen:

- **Sistemas de alerta temprana.** La identificación de estudiantes en riesgo de abandono escolar mediante el análisis de su desempeño académico y asistencia.
Ejemplo: En una escuela secundaria, se implementó un sistema de alerta temprana que monitorea las calificaciones y la asistencia de los estudiantes. Si un estudiante comienza a

faltar a clases con frecuencia o sus calificaciones disminuyen significativamente, el sistema genera una alerta para que los consejeros escolares intervengan. Si un estudiante muestra una caída en sus notas de matemáticas y ha faltado a varias clases, el consejero puede programar una reunión con el estudiante y sus padres para discutir posibles problemas y ofrecer apoyo adicional.

- **Análisis de rendimiento docente.** Evaluación del impacto de diferentes metodologías de enseñanza en el aprendizaje de los estudiantes.

Ejemplo: En una universidad, se llevó a cabo un estudio para evaluar el impacto del ABP, en comparación con la enseñanza tradicional. Los investigadores recopilaron datos sobre el rendimiento académico de los estudiantes en ambas metodologías y analizaron los resultados. Descubrieron que los estudiantes que participaron en ABP mostraron mayor comprensión de los conceptos y habilidades prácticas. Este análisis ayudó a la universidad a decidir implementar ABP en más cursos para mejorar la calidad de la educación.


- **Optimización de recursos educativos.** Uso de Big Data para mejorar la asignación de recursos en instituciones educativas.

Ejemplo: Una universidad utiliza Big Data para analizar el uso de sus recursos educativos, como bibliotecas, laboratorios y aulas. Mediante el análisis de datos sobre la frecuencia de uso y la demanda de estos recursos, la universidad puede identificar áreas donde se necesitan más recursos o donde se pueden reasignar. Si los datos muestran que ciertos laboratorios están infrautilizados, mientras que otros están constantemente llenos, la universidad puede redistribuir el equipo y ajustar los horarios para optimizar el uso de los laboratorios.

Desafíos éticos enfrentados

A pesar de sus beneficios, el análisis de datos en educación plantea desafíos éticos que deben ser abordados de manera proactiva. Entre los principales problemas se encuentran:

- **Privacidad y consentimiento informado.** Muchas veces, los estudiantes y docentes no son conscientes de cómo se utilizan sus datos ni han dado su consentimiento explícito para su uso. Ejemplo: En una universidad, se implementó un sistema de monitoreo del desempeño académico que recopilaba datos sobre las calificaciones, asistencia y participación en actividades extracurriculares de los estudiantes. Sin embargo, los estudiantes no fueron informados adecuadamente sobre el uso de sus datos personales ni se les pidió su consentimiento explícito. Esto generó preocupaciones sobre la privacidad y la seguridad de la información. Para abordar este problema, la universidad tuvo que desarrollar políticas claras de privacidad y obtener el consentimiento informado de los estudiantes antes de recopilar y utilizar sus datos.
- **Sesgo en los datos y algoritmos.** Si los datos analizados no representan la diversidad de los estudiantes, las decisiones basadas en ellos pueden ser discriminatorias. Por ejemplo, los sistemas de predicción de rendimiento pueden favorecer a ciertos grupos en detrimento de otros.



Ejemplo: Un sistema de IA utilizado para predecir el rendimiento académico de los estudiantes mostró un sesgo a favor de aquellos provenientes de áreas urbanas. Esto se debía a que los datos históricos utilizados para entrenar el modelo no incluían suficientes ejemplos de estudiantes de áreas rurales. Como resultado, los estudiantes rurales recibían menos apoyo y recursos. Para corregir este sesgo, la institución educativa tuvo que recopilar y utilizar datos más representativos de toda la población estudiantil y ajustar el algoritmo para garantizar la equidad.

- **Uso de datos para la vigilancia en lugar de la mejora educativa.** En algunos casos, el análisis de datos ha sido utilizado para monitorear y sancionar a los estudiantes y docentes, en lugar de mejorar la calidad educativa.

Ejemplo: En una escuela secundaria, se implementó un sistema de monitoreo que rastreaba la asistencia y el comportamiento de los estudiantes en tiempo real. Aunque el objetivo inicial era identificar a los estudiantes que necesitaban apoyo adicional, el sistema se utilizó principalmente para sancionar a aquellos con ausencias o comportamientos problemáticos. Esto creó un ambiente de desconfianza y estrés entre los estudiantes y docentes. Para abordar este problema, la escuela tuvo que reorientar el uso del sistema hacia el apoyo y la mejora educativa, proporcionando intervenciones y recursos en lugar de sanciones.

La revisión de estas aplicaciones y desafíos éticos permite mejorar la implementación del análisis de datos en educación y garantizar que su uso sea beneficioso para todos los actores involucrados.

Referencias citadas en la clase 3

Alarcón García, R. E. & Bravo Jaico, J. L. (Dir.). (2021). *Sistema analítico basado en un modelo predictivo de procesamiento de datos en la Big Data en la Educación Superior*: (ed.). D - Universidad Señor de Sipán.

Casas Roma, J. Nin Guerrero, J. & Julbe López, F. (2019). *Big data: análisis de datos en entornos masivos*: (ed.). Editorial UOC. <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/117744>

Freidin, B. M. Dabenigno, V. & Borda, P. (2017). *Estrategias para el análisis de datos cualitativos*: (ed.). D - IIGG. <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/66349>

Garriga Trillo, A. J. (2009). *Introducción al análisis de datos*: (ed.). UNED - Universidad Nacional de Educación a Distancia. <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/48460>

Gibbs, G. (2014). *El análisis de datos cualitativos en investigación cualitativa*: (ed.). Ediciones Morata, S. L. <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/51842>

López Benítez, Y. (2018). *Business Intelligence*. ADGG102PO: (ed.). IC Editorial. <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/124393>

Medina La Plata, E. H. (2023). *Big data: los datos como generadores de valor*: (1ª ed.). Universidad Peruana de Ciencias Aplicadas (UPC). <https://elibro.puce.elogim.com/es/lc/puce/titulos/231338>

Definición de los términos citados en la clase 3

Protección de datos.

Se refiere a las prácticas y medidas adoptadas para salvaguardar la información personal y sensible de individuos contra el acceso no autorizado, el uso indebido, la divulgación, la alteración y la destrucción. La protección de datos es fundamental para garantizar la privacidad y la seguridad de la información en diversos contextos, incluyendo el ámbito educativo, empresarial y gubernamental.

Sesgo algorítmico.

Se refiere a las decisiones y resultados injustos o discriminatorios producidos por algoritmos debido a datos sesgados o a la forma en que el algoritmo fue diseñado. Este sesgo puede surgir de varias fuentes, incluyendo datos de entrenamiento que reflejan prejuicios históricos, decisiones de diseño que favorecen ciertos grupos, o la falta de consideración de la diversidad en la población objetivo.



La excelencia no se improvisa

síguenos

