

LA INTELIGENCIA ARTIFICIAL
Y EL IMPACTO EN LOS DERECHOS DE LAS MUJERES,
LAS INFANCIAS Y LAS DIVERSIDADES DE GÉNERO

PANELISTAS: DRAS. ELEONORA LAMM (ARG) - YARINA AMOROSO FERNÁNDEZ (CUBA) - CARMEN MAGALLÓN PORTALÉS (ESP) - BETIANA ELIZABETH VARGAS (MÉX)
COORDINACIÓN: DRAS ELENA MENDOZA (ARG) y VANESSA RAMOS (PTO. RICO)

30 JUN 2026

19 HRS. ARGENTINA,
6 PM NUEVA YORK,
16 HRS. CENTROAMÉRICA

JUSTICIA FEMINISTA

IA IA IA IA IA IA IA

**DERECHOS DE LAS MUJERES,
LAS INFANCIAS Y LAS
DIVERSIDADES DE GÉNERO**

WEBINAR CONTINENTAL
AAJ 
Inscripción previa con QR y en
www.asociacionamericanadejuristas.org/web/ 



WOMEN'S INTERNATIONAL LEAGUE FOR
PEACE & FREEDOM

Carmen Magallón,
Presidenta de la Fundación
SIP
Presidenta honoraria de
WILPF España

La inteligencia
artificial y el
impacto en los
derechos de las
mujeres, las
infancias y las
diversidades de
género



Fundación
Seminario
de Investigación
para la Paz

Pº de la Constitución, 6 • Centro Pignatelli
E- 50008 ZARAGOZA
Tel.: +34 976 217 215 • Fax: +34 976 230 113
sipp@seipaz.org • www.seipaz.org

1. Sesgos de género en la ciencia
2. Ciencia en la que se apoya la IA
3. Algoritmos y sesgos de género
4. Otros impactos
5. Propuestas alternativas: IA en positivo

Sesgos de género en la ciencia

- En la comunidad científica: ¿Quiénes producen la ciencia?
 - En el contenido y métodos
 - En la financiación

- Exclusión histórica de las instituciones científicas
- Preguntas-investigaciones que no tienen en cuenta las vidas de mujeres, niñas y diversidades de género
- Sesgos en la producción científica: líneas de investigación, muestras de recogida de datos, interpretación de los datos...
- Sesgos en los reconocimientos

La comunidad que produce la IA

Conferencias sobre IA

Autores: Mujeres: 18%

Catedráticos: 80%

Industria de IA :

investigación Facebook: 15% mujeres

Investigación Google: 10% mujeres

No hay datos públicos sobre trabajadores trans u otros grupos de género .

Personal black: 2,5% en Google; Facebook, Microsoft: 4%

(West et. al., 2019)

Carmen Magallón

Ciencia en la que se apoya la IA

- **Matemáticas, álgebra lineal y cálculo**
- **Ciencias de la computación**
- **Estadística y probabilidad**
- **Neurociencia y Lingüística**

3. Algoritmos y sesgos de género

Algoritmos y sesgos

Construcción de un algoritmo

- 1. Análisis del problema
- 2. Diseño
- 3. Codificación
- 4. Pruebas y optimización
- Los sesgos de género, cultura, pertenencia étnica y diversidades de todo tipo se introducen en **todas las fases** de construcción de un algoritmo.

Machine Learning y Deep Learning (IA)

Característica [1 , 2 , 3 , 4 , 5]	Machine Learning (ML)	Deep Learning (DL)
Relación	Es la categoría general.	Es una subcategoría del ML.
Intervención Humana	Alta (para clasificar datos).	Mínima (aprende solo).
Estructura	Algoritmos estadísticos planos.	Redes neuronales de muchas capas.
Volumen de Datos	Funciona con pocos datos.	Requiere Big Data masivo.
Hardware	CPU estándar.	GPU / TPU de alta gama.
Ejemplos	Filtros de spam, predicción de precios.	Reconocimiento facial, ChatGPT, conducción autónoma.

Algunos ejemplos de impacto de la IA sobre mujeres, niñas y diversidades de género

- La IA se nutre de un pasado androcéntrico, discriminador y sexista ... y en gran medida lo está reproduciendo
 1. Sesgos en la selección profesional para empleos
 2. Sesgos en la Predicción de riesgo criminal
 3. Sesgos en la Orientación profesional a las niñas

Sesgos en la selección profesional para empleos

Lo que aprende el algoritmo: el caso Amazon

- . Entrenamiento con datos históricos masculinos
 - . Criterios de éxito basados en directivos anteriores
 - . Los candidatos masculinos eran preferibles
 - . Incluir la palabra 'mujeres' era penalizado
 - . Entrevistas: expresiones rostro, tono voz, afabilidad
 - . Trayectorias profesionales penalizan lagunas permisos de maternidad, cuidados...

Las herramientas de revisión-corrección de sesgos no abordan la desigualdad estructural

Sesgos en la Predicción de riesgo criminal

Algoritmo de evaluación del riesgo de reincidencia

Entrenamiento con datos masculinos

- . Sobreestimar el riesgo en mujeres
- . Penalización roles de cuidado
 - . Falta de arraigo laboral (maternidad), mayor riesgo
 - . Criminalización de redes de apoyo
 - . Violencia, salud mental y criminalización

Invisibilización de diversidades de género y personas trans

Sesgos en el sistema de menores (niñas)

Sesgos orientación estudios-profesiones a niñas

Entrenamiento del algoritmo con datos históricos de éxito

. En STEM la mayoría son hombres: características masculinas.

Orientación de las niñas a humanidades, ciencias sociales, cuidados

Redes sociales: a niñas se les muestran: moda, estética, emociones, relaciones; niños: tecnología, finanzas

Asignación de menor probabilidad de éxito a las niñas de entornos socioeconómicos vulnerables

Sesgo de confirmación: validar, amplificar y perpetuar un estereotipo (el algoritmo asume de forma estadística que *"por ser niña, solo prefiere ese contenido"*)

Otros impactos

La nueva cara de la misoginia (Bates, 2026)

- . Deepfakes (desnudar mujeres y niñas)
- . Metaverso (acoso)
- . Robots-muñecas sexuales, ciberburdeles...
- . Las novias virtuales... dicen sí a todo

Otros impactos

El impacto material en el planeta

La IA no está en ninguna nube

La IA no es sostenible

La IA necesita centros de datos muy materiales

Los centros de datos consumen enormes cantidades de energía y agua

La proliferación de centros de datos absorbe y anula los esfuerzos de transición energética

La IA en positivo

La IA en positivo

- Usos alternativos y reajustes
- Catherine d'Ignacio: Counting Femicide
- Algoritmos justos: eliminación de sesgos
 - Locating and mitigating bias through algorithms (Kelly, 13)
 - Locating and mitigating bias through operational processes and norms (Kelly, 15)

(Valdivia, Kasirzadeh, D'Ignazio)

Es urgente seguir pensando y actuando juntas globalmente

Es urgente una regulación de la IA impulsada por las
grandes compañías

Es urgente una moratoria en la construcción de
centros de datos

¡Muchas gracias!