COLEGIO ESPAÑOL PADRE ARRUPE

COLEGIO INTERNACIONAL



ACTIVIDAD

Avance: Sistema de detección de objetos o formas.

OutfitCombiner

ASIGNATURA

Diseño de Aplicaciones con IA

DOCENTE

Katherine Canales

ESTUDIANTE

Número	Nombre
2	Alexandra Elizabeth Alvarado Bautista

FECHA DE ENTREGA

17/08/2025

Contexto

La deficiencia de visión cromática (CVD o daltonismo) afecta la capacidad de distinguir ciertos tonos, especialmente en los pares rojo—verde (deuteranopia/protanopia) y azul—amarillo (tritanopia). En la vida diaria, esta limitación se vuelve crítica al elegir ropa: las fotos de prendas tienen fondos y luces variables, los balances de blanco cambian el tono aparente y las texturas/patrones añaden ruido visual. Además, la mayoría de reglas de "armonía de color" están escritas para quienes perciben bien el color, por lo que no ofrecen una guía clara y objetiva para quienes tienen CVD. En este contexto nace **OutfitCombiner**, una herramienta que no depende de "ver bien el color", sino de **mediciones objetivas** para decir si dos prendas combinan y explicar por qué.

Problema

Personas con daltonismo reportan dos dificultades recurrentes al vestir: 1) confundir tonos cercanos (por ejemplo, azul marino vs. negro, beige vs. blanco), lo que lleva a conjuntos con muy poco contraste; y 2) sobrecargar el conjunto al combinar dos patrones fuertes o complementarios muy saturados sin un color neutro que los ancle. Esto provoca indecisión, dependencia de terceros y pérdida de tiempo. Las soluciones actuales (apps que nombran colores, blogs con "reglas") no responden la pregunta concreta "¿estas dos prendas específicas combinan?" ni entregan una explicación textual que una persona con CVD pueda comprender sin ver el color.

Necesidad central: una evaluación binaria y comprensible—Combinan / No combinan—acompañada de una explicación corta y accionable (contraste, tono, patrón) que aumente la independencia y la confianza al vestir.

Objetivo y alcance

Objetivo: permitir que el usuario suba dos imágenes de prendas y reciba un veredicto con explicación y recomendación en pocos segundos.

Alcance del prototipo: procesar dos imágenes por sesión; detectar y cortar la prenda en la foto; extraer características interpretables (tono, contraste, saturación, patrón); y decidir con un clasificador entrenable por el propio usuario. Todo corre en Google Colab y guarda datos en Google Drive, sin APIs externas.

Qué implementamos en Colab (visión general)

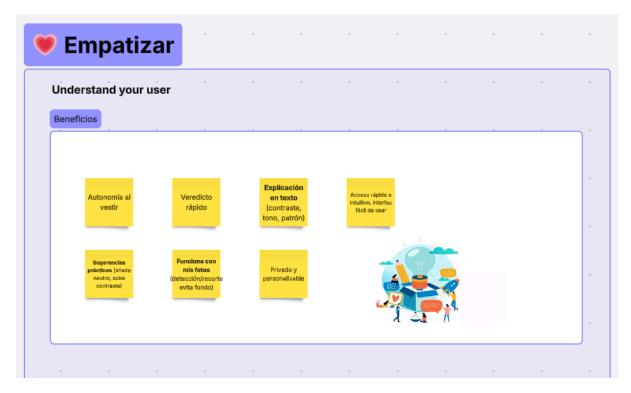
OutfitCombiner se construyó como un cuaderno de Colab con celdas modulares:

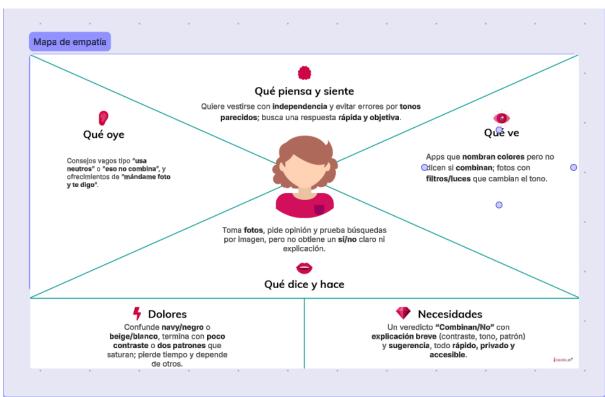
- 1. **Gestión de archivos en Drive.** Se definen carpetas /images, /data y /models. En /data/combina_dataset.csv se registran automáticamente todas las predicciones y ejemplos etiquetados; en /models/combina_model.joblib se guarda el modelo entrenado.
- 2. **Lectura de imágenes y gestión de color.** Para evitar cambios de tono por perfiles ICC, se implementó una lectura **sRGB/ICC-safe**. Esto asegura que los colores analizados

correspondan a lo que el usuario espera.

- 3. Extracción de paletas y métricas objetivas. Para cada prenda se obtiene una paleta dominante y se calculan variables como H/S/V, luminancia (WCAG), contraste, diferencia de tono (ΔH, en grados), diferencia perceptual (ΔE, en Lab) y un proxy de patrón mediante densidad de bordes (Canny). Estas variables son explicables y mapean directamente a razones comprensibles ("poco contraste", "dos patrones fuertes", "tonos muy cercanos").
- 4. Clasificador interpretable y entrenable. Con scikit-learn se entrena un modelo sencillo (LogisticRegression o RandomForest). El entrenamiento es robusto: valida el CSV, maneja datasets pequeños/desbalanceados y, si solo hay una clase, usa un DummyClassifier para no fallar.
- 5. **Predicción con explicación.** El cuaderno ofrece funciones para **subir dos imágenes**, preprocesarlas, **predecir** y **explicar** el resultado con lenguaje claro. Se imprimen métricas clave (contraste, ΔH, patrón) y una **recomendación** ("añade un neutro", "sube el contraste", "evita dos patrones fuertes a la vez"). Cada caso queda **logueado** en el CSV.
- 6. **Detección opcional de prenda.** Con **GroundingDINO** (PyTorch) se pueden recortar automáticamente las prendas en fotos reales. Esto mejora la calidad de la paleta de color al excluir fondos. Las detecciones se muestran con títulos en español ("Camisa" / "Pantalón"). El modelo de combinación funciona tanto con recortes como con imágenes completas.

Design Thinking de OutfitCombiner







Distill your research

Resumen de investigación

Personas con daltonismo confunden tonos cercanos (p. ej., navy vs. negro, beige vs. blanco) y terminan con poco contraste o choque de patrones. Las apps que nombran colores no responden si dos prendas combinan, y las fotos con distintos filtros/luces alteran el tono. En la práctica dependen de terceros, lo que genera **ansiedad** y **pérdida de tiempo**. Prefieren una **respuesta objetiva y rápida** con **explicación textual** (contraste, tono, patrón), que funcione con **sus fotos** y respete su **privacidad**.



Declaración principal

Las personas con daltonismo necesitan una herramienta que, a partir de dos fotos, les diga si las prendas combinan o no, con una explicación breve y una sugerencia práctica, de forma rápida, accesible y privada.

Posibles declaraciones de punto de vista

- Personas con daltonismo necesitan una herramienta que, a partir de dos fotos, les dé un veredicto claro (Combinan/No) con explicación corta basada en contraste, tono y patrón, para decidir sin depender de otros.
- Requieren que funcione con imágenes reales (detección/recorte para evitar fondo) y que sea rápida (≤10 s) y privada (datos en su Drive).
- Valoran sugerencias accionables ("añade un neutro", "sube contraste") y alternativas cuando no combina.





Distill your research

- Evaluador objetivo con explicación y tip

 Dos fotos → veredicto Combinan/No, explicación breve (contraste, ΔΗ/ΔΕ, patrón) y recomendación ("añade un neutro", "sube contraste").

Recorte de prenda para paleta limpia
 GroundingDINO para detectar y recortar la prenda; faliback con máscara HSV si no hay detección. Mejora el color medido.

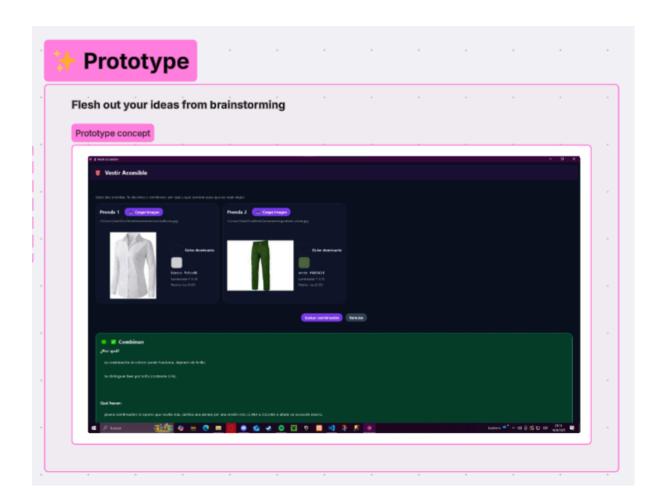
- Personalización y aprendizaje
 Guardar la decisión del usuario (si/no) en el CSV y reentrenar; sliders de tolerancia de tono y nivel de contraste según gusto.

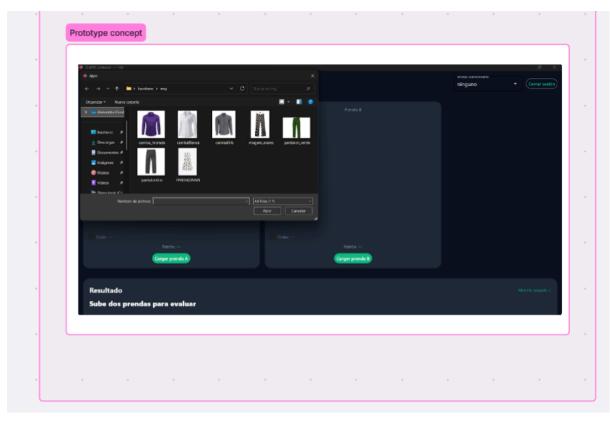
Sugerencias automáticas accesibles
 Si "no combinan", proponer alternativas: neutro compatible, bajar saturación, subir contraste; mostrar paletas amigables para CVD.

• Interfaz clara y accesible

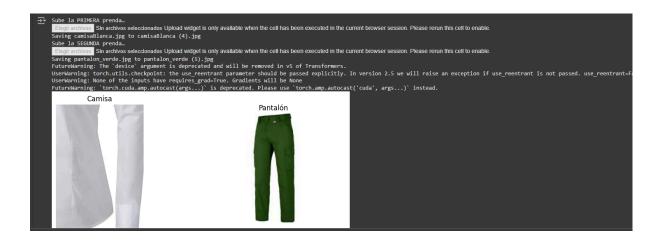
Mensajes en texto e iconos no cromáticos, alto contraste y opción de lectura por voz; flujo completo en ≤10 s.







Implementación hecha, con resultados parciales





Flujo de la implementación

Propósito general: procesar dos imágenes de prendas para (i) detectar y recortar cada prenda, (ii) titular los recortes en español, (iii) extraer características de color/patrón, (iv) predecir si combinan, (v) explicar el veredicto y (vi) registrar todo en un CSV.

1) Ingesta de imágenes

Entrada: dos archivos de imagen (o rutas locales).

Procedimiento: carga vía files.upload() en Colab o lectura desde ruta; los archivos se guardan con nombre único (timestamp) en IMAGES DIR.

Salida: path1, path2 (rutas persistentes).

2) Detección y recorte de prendas

Entrada: path1, path2; prompt de clases (camisa, pantalón, falda, etc.).

Procedimiento: detect_and_crop() ejecuta GroundingDINO, selecciona una caja por *score* ("best") o por área ("largest") y recorta la región. La frase detectada se mapea a etiqueta en español (Camisa, Pantalón, ...).

Salida: para cada imagen: crop (BGR), annotated (RGB con cajas), label_es (etiqueta).

3) Rotulación visual

Entrada: cropA, cropB, label_es por prenda.

Procedimiento: render de los dos recortes en una figura, con el título superior correspondiente

("Camisa", "Pantalón").

Salida: visualización de los recortes titulados; opcionalmente, figuras con las detecciones anotadas.

4) Extracción de características (features)

Entrada: cropA, cropB.

Procedimiento: pair_features() calcula, entre otras, contraste de luminancia (WCAG), luminancia y diferencia, HSV (saturación/valor) de los colores principales, distancia de tono (dH), distancia en Lab (dE), patrón (densidad de bordes), neutralidad y estadísticos de paleta A */B *.

Salida: feats (diccionario de características) y meta (colores principales, etc.).

5) Predicción

Entrada: feats y feature cols (orden esperado por el modelo).

Procedimiento: construcción del vector X; inferencia con model (predict proba o equivalente).

Salida: pred (1=Combinan, 0=No combinan) y proba (confianza/score).

6) Explicación del resultado

Entrada: feats, meta.

Procedimiento: explain pair() genera notas interpretables (p. ej., "colores casi complementarios",

"contraste alto") y recomendaciones de mejora cuando aplique.

Salida: notes (porqué) y recs (cómo mejorar o recomendación).

7) Registro en CSV (trazabilidad)

Entrada: feats, meta, rutas de imagen, pred, proba, notes, recs, etiquetas detectadas.

Procedimiento: asegurar el esquema con ensure_csv()/_ensure_columns_for_logging() y anexar una fila con **todas** las columnas (features, rutas, colores principales, etiquetas ES, predicción, confianza,

explicación, timestamp, mode, source).

Salida: actualización de DATASET_CSV y confirmación en consola.

Evidencia observada en la captura

Panel superior:

• Dos imágenes lado a lado con títulos "Camisa" y "Pantalón" (crops correctos).

Panel inferior:

- Detecciones A Camisa y Detecciones B Pantalón con cajas resaltando cada prenda.
- En consola se imprime el **veredicto**: "COMBINAN / NO COMBINAN" y la **confianza** (probabilidad).
- Mensaje final confirmando "Guardado en dataset: .../combina_dataset.csv".

Resultados parciales (alcanzados)

- End-to-end funciona en el ejemplo: carga → detecta → recorta → titula → predice → explica → guarda.
- Etiquetas en ES asignadas correctamente (Camisa/Pantalón).
- Crops y anotaciones coherentes con la prenda objetivo.
- Registro en CSV con todas las columnas necesarias para auditoría y reentrenamiento.



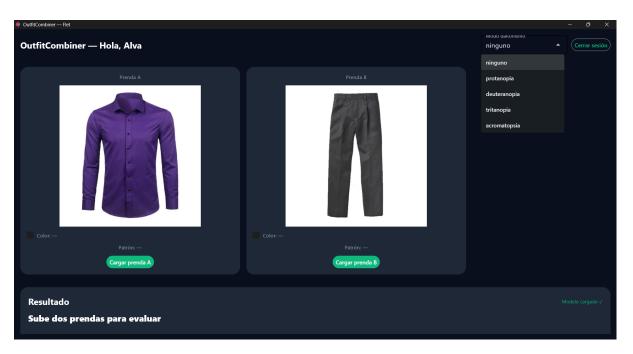
Resultado: NO COMBINAN × | Confianza: 0.42
Por qué: Al menos una prenda es neutra (negro/blanco/gris/beige), lo que suele combinar con casi todo. Diferencia de tono ≈ 24°.
Cómo mejorarlo: La diferencia de brillo es muy baja; prueba un tono más claro/oscuro.
✓ Guardado en: /content/drive/MyDrive/OutfitCombiner/data/combina_dataset.csv

El sistema clasifica la combinación como **NO COMBINAN** (confianza 0.42) porque, aunque al menos una prenda es **neutra** —lo que en general facilita combinar—, la **diferencia de tono** entre ambas es **pequeña** (≈ 24°, colores análogos) y, sobre todo, la **diferencia de brillo/luminancia es muy baja**; ese doble parecido en tono y brillo genera un conjunto **plano**, sin separación visual suficiente. En otras palabras, falta **contraste**: los dos elementos quedan demasiado cercanos en "color" y "claridad", por lo que el modelo penaliza a la pareja.

Cambios y mejoras recientes

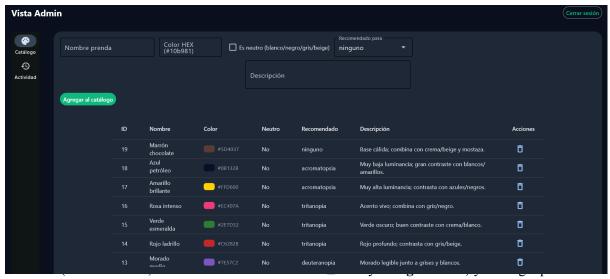
Selector de "Modo de daltonismo" (vista de usuario).

Se añadió un *dropdown* en la pantalla de usuario con las opciones **ninguno**, **protanopia**, **deuteranopia**, **tritanopia** y **acromatopsia**; este dato **no modifica** la lógica del modelo ni el pipeline de features, pero **se usa para personalizar las recomendaciones** y **se registra en el CSV** como cvd_mode para trazabilidad y futuros análisis. El flujo es transparente: el usuario elige su modo una vez, se guarda junto a cada predicción y luego el motor de sugerencias del catálogo lo pondera para priorizar ítems acordes a su condición.



Recomendaciones del catálogo integradas al resultado (si "No combinan"). Vista Administrador

Cuando el veredicto es **NO COMBINAN**, ahora se muestra un bloque de "Sugerencias del catálogo" con hasta 3 ítems ordenados por un score que combina cuatro señales objetivas: diferencia de tono (premia casi complementarios, ΔH alrededor de 120°), contraste de luminancia (WCAG) para mejorar legibilidad visual, bonificación por neutros (blanco/negro/gris/beige) porque estabilizan la combinación, y bonificación por CVD si el ítem fue marcado en la base como recomendado para el modo de daltonismo elegido. En términos simples: el sistema propone alternativas que elevan contraste y armonía sin tocar la predicción base.



"puntos" tengan **tamaño razonable** (entre **2% y 12%** del lado menor) y aparezcan con **densidad suficiente** *y* en **texturas globales bajas** (si hay demasiados bordes, se descarta la hipótesis de lunares). Además, se **controlan líneas** (H/V) y **anisotropía** para no confundir **rayas/pliegues** con puntos. El efecto práctico es que prendas lisas o con pequeñas arrugas ya **no se clasifican erróneamente** como "lunares".

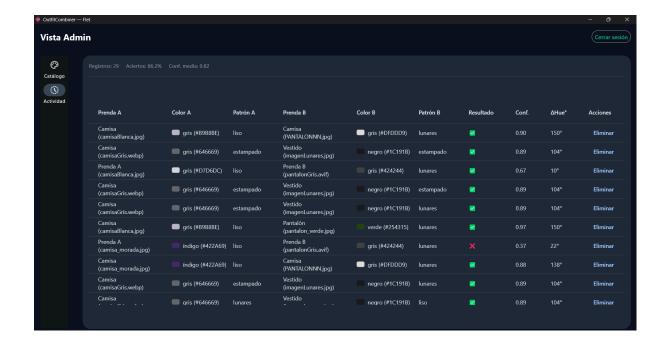
Bloque de resultado con sugerencias y "Modelo cargado ✓".

Se mejoró la **experiencia de usuario**: el panel de resultado ahora muestra, de forma compacta, el veredicto con confianza, la explicación breve y, si aplica, las **sugerencias del catálogo**; además, se mantiene un "**Modelo cargado** ✓" para indicar estado del clasificador. Todo se diseñó para **no obstaculizar** el flujo (cargar prendas → evaluar → actuar) y para que el usuario tenga **acciones inmediatas** cuando la respuesta es negativa. Todo esto, si al usuario le sale el resultado de que sus prendas no combinan, habrá un bloque de sugerencias para el, para indicarle según su condición con que lo puede acompañar.

Qué es y de dónde salen los datos

La vista **Actividad** muestra un historial de predicciones recientes tomadas del archivo data/combina_dataset.csv.

Para no saturar la UI, se cargan **solo las últimas 300 filas** (df.tail(300)) y se muestran **en orden cronológico inverso** (la más reciente arriba). Cada fila en la tabla corresponde a **una evaluación** que hizo cualquier usuario desde la app.



Explicación de las columnas:

1. Fecha

- Qué muestra: fecha y hora de la predicción.
- o **Origen:** columna timestamp (segundos UNIX) del CSV.
- o **Tipo:** texto.

2. Usuario

- Qué muestra: nombre de usuario que ejecutó la evaluación.
- o **Origen:** user_name. Si no hay valor, se muestra "-".
- o **Tipo:** texto.

3. Prenda A

- Qué muestra: etiqueta de la prenda detectada + nombre de archivo.
- **Origen:** detA_label (p. ej., "Camisa", "Pantalón"...) y imgA_path (se muestra basename).
- Fallbacks: si no hay detA label se usa "A"; si no hay ruta, se muestra "-".
- **Tipo:** texto multilínea (etiqueta + archivo).

4. Color A

- Qué muestra: chip de color + texto "nombre (HEX)".
- Origen: a color hex (para el chip) y a color name (para el nombre).
- Cómo se obtiene:
 - En cada evaluación se calcula el color principal de A (RGB) y se pasa a **HEX**.
 - El nombre básico ("gris", "verde", etc.) se infiere con una regla por **HSV** (ver "Reglas de cálculo", abajo).
- Tipo: chip + texto.

5. Patrón A

- Qué muestra: una de liso, lunares, cuadros, estampado.
- Origen: a_pattern calculado al momento de la predicción con heurística robusta (ver "Reglas de cálculo").
- o **Tipo:** texto.

6. Prenda B

- o **Igual que Prenda A**, pero con detB_label y imgB_path.
- Notas: cuando B no trae patrón guardado, la vista lo **recalcula al vuelo** si el archivo existe (detect pattern(read bgr(imgB path))).

7. Color B

• **Igual que Color A**, pero con b_color_hex y b_color_name.

8. Patrón B

o **Igual que Patrón A**, pero para B. También se recalcula si faltaba.

9. Resultado

- Qué muestra: ✓ si pred == 1 (COMBINAN) o ★ si pred == 0 (NO COMBINAN).
- Origen: pred predicho por el modelo.
- **Tipo:** icono.

10. **Conf.**

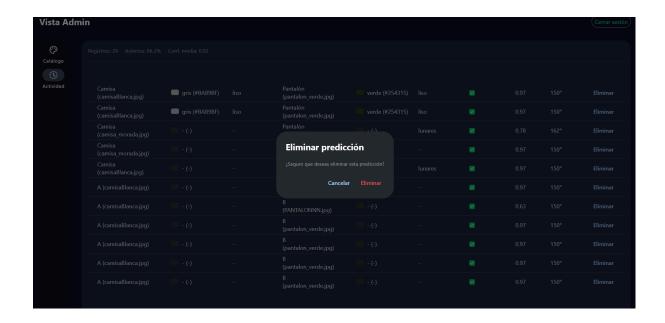
- Qué muestra: confianza del modelo en la clase positiva (0.00–1.00).
- o **Origen:** pred proba.
- Cómo se calcula: se intenta model.predict_proba(X)[:,1]; si no está disponible, se usa decision_function o predict como fallback.
- o **Tipo:** número con 2 decimales.

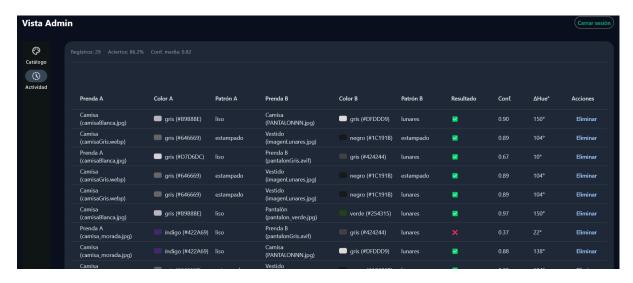
11. ΔHue°

- Qué muestra: diferencia de tono (en grados) entre los colores principales de A y B.
- o Origen: hue pair note (entero).
- Cómo se calcula:
 - Se obtiene el **tono H** (0–360) de los colores principales de A y B.
 - Se aplica distancia circular: $d = min(|H1-H2|, 360-|H1-H2|) \rightarrow rango$ **0–180°**.
 - Se guarda como entero (ej. "104°", "150°").
- **Tipo:** número entero + símbolo "•".

12. Acciones

- Qué hace: Eliminar quita esa fila del CSV.
- **Cómo funciona:** se abre confirmación; si se acepta, se carga el CSV completo, se hace drop(index=csv_index) y se guarda.
- Notas: el índice que se usa es el índice original del CSV (se preserva al invertir el orden), por eso el borrado es preciso.





Manual del Administrador

Introducción

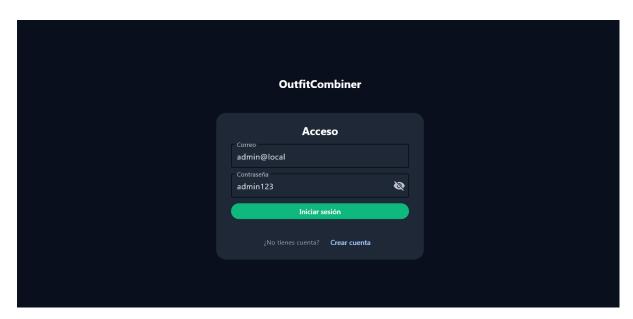
El **Administrador** tiene un rol **operativo y acotado** dentro de OutfitCombiner. Sus responsabilidades se limitan a:

- **Historial: ver** el registro de predicciones realizadas por los usuarios (sin editar resultados).
- Catálogo: ingresar (alta) y eliminar (baja) elementos del catálogo de colores/prendas, incluyendo su etiqueta de recomendación para cada tipo de daltonismo.

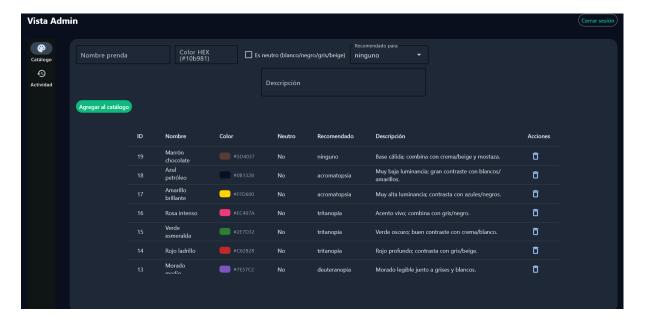
Instalación y Configuración

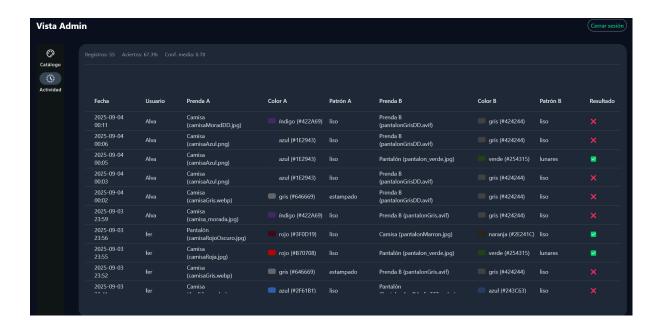
Acceso inicial

- 1. Abra la aplicación OutfitCombiner.
- 2. Inicie sesión con su usuario y contraseña de administrador.



3. Verifique en la barra lateral que aparecen las secciones Catálogo y Actividad.





Configuración básica que sí hace el Admin

Catálogo

- Alta de elementos con: Nombre, Color HEX (formato #RRGGBB), Es neutro (blanco/negro/gris/beige), Recomendado para (ninguno, protanopia, deuteranopia, tritanopia, acromatopsia) y Descripción opcional.
- Baja de elementos mediante el botón Eliminar en la tabla.

Verificación visual

• Tras agregar, valide que el chip de color y el HEX se muestren correctamente en la tabla.

Uso Básico (según alcance del Admin)

1) Ver Historial (Actividad)

- Abra **Actividad** en la barra lateral.
- En la parte superior verá estadísticas resumidas (cantidad de registros recientes, confianza media, etc.).

- En la tabla podrá ver por fila:
 - Fecha y usuario, nombres de prenda detectada (A/B)
 - Color A/B (nombre y HEX)
 - o Patrón A/B (liso, lunares, cuadros, estampado)
 - Resultado (Combinan/No combinan), Confianza y ΔHue^o
- Nota: el Admin no edita predicciones desde aquí (solo consulta).

2) Administrar Catálogo

- Abra Catálogo en la barra lateral.
- Complete los campos y pulse Agregar al catálogo:
 - o Nombre prenda: ej. "Camisa azul acero", "Pantalón caqui".
 - Color HEX: ej. #1E3A8A. Debe incluir # y 6 dígitos hexadecimales.
 - Es neutro: marque si es blanco/negro/gris/beige.
 - Recomendado para: seleccione ninguno o el tipo de CVD aplicable.
 - o **Descripción** (opcional): ej. "Aporta contraste con azules medios".
- Para eliminar un elemento, use el icono Eliminar en la fila correspondiente.

Impacto en la app del usuario: cuando una pareja sale NO COMBINAN, la UI del usuario toma el color A como base y sugiere alternativas del Catálogo ordenadas por complementariedad (ΔH), contraste, neutralidad y coincidencia con el modo CVD. Si el catálogo está vacío o mal cargado, no habrá sugerencias.

Monitorización y Mantenimiento (dentro del rol)

Qué revisar periódicamente

• Actividad: que el historial se esté llenando (indica uso normal).

• Catálogo: que existan suficientes elementos para cada CVD y neutros (blanco/negro/gris/beige), pues suelen desbloquear opciones seguras.

Buenas prácticas

- Calidad de datos del catálogo:
 - Use **HEX válidos** (#RRGGBB).
 - Marque neutro solo cuando aplique (blanco/negro/gris/beige).
 - o Rellene **Recomendado para** cuando el color sea claramente útil a cierto CVD.
- Cobertura mínima recomendada:
 - Neutros: #FFFFFF, #F5F5DC (beige), #D9D9D9 (gris claro), #000000.
 - Por CVD: agregue 4–6 colores útiles por tipo (ej. azules/cianes para prot/deut, amarillos/olivas para trit, tonos claros/medios para acromatopsia).

Mensajes comunes y cómo proceder

• "No hay elementos en el catálogo o no se encontraron sugerencias."

Funciones Avanzadas del Admin (dentro del alcance)

1. Curaduría por CVD

Mantenga un set de colores "seguros" por tipo de daltonismo. Asigne "Recomendado para" para influir en la priorización de sugerencias cuando al usuario le salga "NO COMBINAN".

2. Política de neutros

Los **neutros** elevan la probabilidad de buenas combinaciones. Asegúrese de que el catálogo incluya varios neutros con ligeras variaciones de brillo (blanco roto, gris medio, antracita, beige).