Ideas y Decisiones Clave:

• Transformaciones de Imágenes y Preprocesamiento:

- o Se acordó utilizar la función de recorte de Miguel del notebook (crop square) para las transformaciones de imágenes en el transport.
- o Las transformaciones se dividirán en transform y transform específicos para validación y test (que incluirán data augmentation) y para train, ya que el data augmentation no se aplica al entrenamiento. Se cree que esto simplificará el proceso.
- o El preprocesamiento de Miguel Ángel (preproc by image) se unificará como base para todas las imágenes y se integrará en los scripts de Python existentes.
- También se mencionó la necesidad de revisar y mejorar aspectos como el color, la calidad, el brillo y el contraste de las imágenes, aunque se partirá de lo básico.

• Tipo de Dataset y Objetivo (Target):

- Se decidió trabajar con el dataset estructurado como "ojo por enfermedad" en lugar de "paciente por enfermedad". Esta decisión se basa en que es médicamente más sensato, útil y el dataset completo ya viene categorizado por ojo.
- Se explorarán dos vías principales para definir el "target" (la etiqueta de la enfermedad por ojo):
 - 1. **Enfoque de Miguel:** Transforma las descripciones de enfermedades a un valor binario (0 o 1), como lo hizo para la retinopatía diabética. Este enfoque genera múltiples columnas (multi-label) para diferentes enfermedades, donde 1 indica la presencia y 0 la ausencia.
 - 2. **Enfoque alternativo (Nafeht):** Asocia palabras o frases de las enfermedades con números específicos (por ejemplo, 50, 46), permitiendo que un ojo tenga múltiples asociaciones numéricas. Se hipotetiza que esto podría ayudar a asociar comportamientos y mejorar la identificación de enfermedades a largo plazo, aunque inicialmente podría ser más difícil de predecir.
- o Se intentará trabajar con **todas las patologías** desde el inicio, con la posibilidad de reducir si hay muchos problemas. Es crucial **dividir bien los datos** (train, validation, test) para asegurar que todas las enfermedades estén representadas de manera balanceada en cada conjunto, especialmente las menos frecuentes como el glaucoma, y considerar darles pesos diferentes.

• Modelado y Entrenamiento:

- Pruebas iniciales con ResNet18 mostraron un Accuracy de alrededor del 50%
- El "fine-tuning" con congelación de capas resultó en un "overfitting" potente y bajos niveles de "accuracy" (<50%).
- Se observó que el overfitting es normal si las imágenes no están orientadas de manera uniforme.
- Un entrenamiento de 10 épocas con ResNet18 sin "fine-tuning" tomó 24 minutos y aún podía mejorar. Un "fine-tuning" con 20 épocas tomó 25 minutos.

- Se propone empezar probando diferentes modelos (ResNet, EfficientNet) con el mismo tamaño de imagen para estandarizar las lecturas. Una vez que se identifiquen los 1-2 mejores modelos, se podrá experimentar con la resolución y el tamaño de las imágenes.
- Es importante registrar todas las pruebas y cambios en MLFlow para trazar las prácticas.

Fechas y Organización del Trabajo:

- Fecha de Finalización de Modelos y Optimización: Se espera que esta parte del proyecto (modelos, optimizaciones) esté finalizada para el día 22 (sin especificar el mes, pero se infiere que es una fecha cercana a la conversación).
- Tiempo Restante General del Proyecto: Quedan aproximadamente tres semanas para la parte de modelos, la interfaz (frontend) y la documentación. Se necesita "apretar" y dedicarle más tiempo.
- Organización de Equipos:
 - El grupo se dividirá en dos subgrupos para explorar las dos vías del "target" (la de Miguel y la alternativa).
 - Se establecerán turnos de trabajo:
 - Mañanas: A partir de las 9:30/10:00/10:30.
 - Tardes: A partir de las 17:00 (5 PM).
 - Se buscará que haya disponibilidad tanto por la mañana como por la tarde, y quien pueda, trabajará en ambos turnos.
 - Es crucial la comunicación y el relevo entre los turnos de mañana y tarde para informar sobre el progreso.
- Próximos Pasos Inmediatos (a partir de mañana):
 - Terminar de implementar las funciones de Miguel para aplicar el preprocesamiento a todas las enfermedades.
 - o Unificar el dataset con los cambios de preprocesamiento.
 - o Trabajar en la división correcta de los datos (validation, test, training) asegurando la misma cantidad de enfermedades en cada uno.
 - Los subgrupos comenzarán a probar las diferentes formas de "target" y modelos una vez que el dataset esté unificado y dividido.