# Clase 7: Flujos de Trabajo y Estrategias de Ramas en Git

## Objetivos de la Clase

Al finalizar esta clase, serás capaz de:

- Comprender la importancia de elegir una estrategia de ramificación para la colaboración en equipo.
- Conocer las **principales estrategias de flujo de trabajo** con Git: Git Flow, GitHub Flow, Trunk Based Development, y Ship / Show / Ask.
- Analizar las ventajas y desventajas de cada estrategia en el contexto de proyectos de ciencia de datos.
- Determinar **cuándo es más adecuada** cada estrategia, considerando factores como el tamaño del equipo, la frecuencia de despliegue y la madurez de la automatización.

## 1. Introducción a los Flujos de Trabajo en Git

Hasta ahora, hemos aprendido a usar Git para el control de versiones de forma local y a colaborar con repositorios remotos a través de Pull Requests. Sin embargo, en un equipo, la forma en que los desarrolladores crean, gestionan y fusionan sus ramas sigue un patrón o "estrategia".

Una **estrategia de ramificación (branching strategy)** es un conjunto de reglas y convenciones sobre cómo se usan las ramas de Git en un proyecto. El objetivo es optimizar la colaboración, asegurar la estabilidad del código, facilitar el desarrollo de nuevas características y la entrega continua de valor.

No existe una estrategia "perfecta"; la mejor opción dependerá de las necesidades específicas de tu equipo, la naturaleza del proyecto de datos (ej., un modelo de inferencia en producción . un análisis exploratorio), el tamaño del equipo, y la frecuencia de entrega (despliegues).

## 2. Estrategias de Flujo de Trabajo Comunes

Vamos a explorar las estrategias más populares, desde las más estructuradas hasta las más ágiles.

#### 2.1. Git Flow

**Git Flow**, ideado por Vincent Driessen en 2010, es una estrategia altamente estructurada y prescriptiva, ideal para proyectos que requieren **lanzamientos versionados** y un control estricto sobre el ciclo de vida del software.

#### Ramas Principales:

- main (o master): Contiene el código que está en producción. Cada commit en esta rama corresponde a una versión liberada. Es muy estable.
- develop: Contiene el historial de desarrollo más reciente. Todas las nuevas características destinadas a la próxima versión se integran aquí. Es la base para las ramas de desarrollo.

#### Ramas de Apoyo (Temporales):

- feature/ramas:
  - Propósito: Desarrollar nuevas funcionalidades.
  - Se crean desde: develop.
  - Se fusionan en: develop. Una vez completadas, se eliminan.
  - En Ciencia de Datos: feature/nuevo-algoritmo-clasificacion, feature/mejorar-visualizacion-outliers.
- release/ramas:
  - Propósito: Preparar una nueva versión para producción. Aquí se realizan pequeñas correcciones, pruebas finales, y se actualiza la versión.
  - Se crean desde: develop.
  - Se fusionan en: main (para la nueva versión) y develop (para mantener la consistencia). Una vez liberada la versión, se eliminan.
  - En Ciencia de Datos: release/v1.0-modelo-fraude, release/v2.1-analisis-precios.
- hotfix/ramas:
  - Propósito: Corregir errores críticos y urgentes en producción (en la rama main).
  - Se crean desde: main.
  - Se fusionan en: main (para el despliegue inmediato) y develop (para que la corrección esté en la próxima versión). Se eliminan después de la fusión.
  - En Ciencia de Datos: hotfix/corregir-error-nan-produccion, hotfix/modelo-inferencia-fallando.

#### Flujo de Trabajo Conceptual (Simplified):

- 1. Comienza main y develop.
- 2. Desarrolla en ramas feature desde develop.

- 3. Fusiona feature en develop.
- 4. Cuando develop está lista para un lanzamiento, crea una rama release.
- 5. Realiza pruebas y pequeñas correcciones en release.
- 6. Fusiona release en main (crea un tag de versión) y en develop.
- 7. Si surge un error en main, crea un hotfix desde main, corrige, y fusiona en main y develop.

#### Ventajas para Científicos de Datos:

- Alta Estabilidad: La rama main siempre representa un estado de producción estable.
- Control de Versiones Claro: Ideal para modelos o análisis que requieren versionado estricto (ej., modelos regulados, resultados de investigación).
- **Aislamiento Fuerte:** Cada tipo de trabajo tiene su propia rama y flujo, lo que reduce el riesgo de interferencias.

#### Desventajas para Científicos de Datos:

- **Complejidad:** La cantidad de ramas y reglas puede ser abrumadora para equipos pequeños o proyectos con ciclos de desarrollo rápidos.
- Rigidez: Menos flexible para la entrega continua y la experimentación rápida.
- Overhead de Fusión: Muchas fusiones (merge commits) pueden "ensuciar" el historial del repositorio.

#### 2.2. GitHub Flow

**GitHub Flow** es una estrategia mucho más simple y ligera que Git Flow, diseñada para equipos que practican la **entrega continua (Continuous Delivery)** y despliegan frecuentemente. Se centra en la rama main y las Pull Requests.

#### Ramas Principales:

- main (o master): Siempre desplegable. Contiene el código más reciente y funcional. Cualquier cambio que llega a main se asume que está listo para producción.
- Cualquier otra rama de funcionalidad: Ramas de vida corta que se crean para cualquier trabajo (características, correcciones, experimentos).

#### Flujo de Trabajo Conceptual:

- 1. Crea una rama de característica desde main (git switch -c <nombre\_rama>).
  - En Ciencia de Datos: feat/ajuste-hiperparametros, bugfix/pipeline-datos, exp/modelo-ensamble.
- 2. Haz commits en tu rama local.
- 3. Envía tu rama al remoto (git push -u origin <nombre\_rama>).

- 4. **Abre una Pull Request (PR)**: Propón tus cambios de tu rama a main en la interfaz web (GitHub).
- 5. **Revisión y Discusión:** Los colegas revisan el código, hacen sugerencias y se aseguran de que los tests pasen (a menudo con Integración Continua).
- 6. Fusión: Una vez aprobada, la PR se fusiona en main.
- 7. **Despliegue:** La fusión en main dispara automáticamente un despliegue a producción.
- 8. Elimina la rama una vez fusionada.

#### **Ventajas para Científicos de Datos:**

- Simplicidad: Muy fácil de entender y aplicar, menos reglas.
- Entrega Rápida: Favorece la integración continua y el despliegue frecuente.
- Colaboración Centrada en PRs: La revisión de código y la discusión son parte central del flujo.
- **Ideal para Experimentación Rápida:** Puedes crear ramas para probar ideas y, si no funcionan, simplemente no abres la PR o la cierras.

#### Desventajas para Científicos de Datos:

- **Menos Control en Versiones:** Si no se gestiona bien, main puede tener cambios más volátiles si no hay suficientes pruebas automatizadas.
- Menos Adecuado para Múltiples Versiones en Producción: Si necesitas mantener y dar soporte a varias versiones de un modelo desplegado, puede ser menos directo.

## 2.3. Trunk Based Development (TBD)

**Trunk Based Development (TBD)** es una estrategia donde el desarrollo se concentra principalmente en una **única rama principal** (trunk, que es main o master). La idea es integrar los cambios en main de forma **muy frecuente y en pequeños incrementos**, a menudo varias veces al día.

#### Ramas:

- main (o trunk): La rama principal y casi exclusiva. Siempre debe estar en un estado saludable y desplegable.
- Ramas de característica/experimentación (muy cortas): Si se usan, son de vida extremadamente corta (horas, máximo un par de días) y se fusionan rápidamente en main.

#### Flujo de Trabajo Conceptual:

- 1. Los desarrolladores trabajan directamente en main o en ramas de característica de muy corta duración.
- 2. Commits pequeños y frecuentes a main.

- Uso intensivo de Feature Toggles (Feature Flags): Permiten desplegar código "sin terminar" en producción, pero deshabilitado. La funcionalidad se activa cuando está completa y probada.
- Fuerte énfasis en la Integración Continua (CI) y el Despliegue Continuo (CD):
   Pruebas automatizadas extensas que se ejecutan con cada commit a main para garantizar la estabilidad.
- 5. **Pair Programming/Mob Programming:** A menudo se practica para asegurar la calidad y la revisión continua del código antes del commit.

#### Ventajas para Científicos de Datos:

- Máxima Velocidad de Integración: Reduce drásticamente los conflictos de fusión y los problemas de integración.
- Feedback Rápido: Los errores se detectan casi inmediatamente debido a los pequeños cambios y la CI/CD.
- Entrega Continua por Excelencia: Ideal para equipos que despliegan modelos o análisis varias veces al día.
- Reproducibilidad Implícita: Cada commit en main es un estado "conocido" y validado.

#### Desventajas para Científicos de Datos:

- Requiere Alta Madurez: Necesita un CI/CD muy robusto, alta cobertura de pruebas automatizadas (unitarias, integración, rendimiento de modelo, data quality), y un equipo muy disciplinado.
- **Riesgo Inicial:** Si no se tienen las salvaguardas (tests, feature toggles), el riesgo de romper main es mayor.
- Menos Aislamiento Explícito: El historial de commits es más lineal, pero requiere que los cambios sean pequeños y no intrusivos.

### 2.4. Ship / Show / Ask

**Ship / Show / Ask** es una estrategia más flexible que combina elementos de las anteriores, empoderando a los desarrolladores para decidir el proceso de revisión de sus cambios basándose en el nivel de riesgo o necesidad de discusión.

#### Categorías de Cambios:

- Ship (Enviar):
  - ¿Qué es? Los cambios se hacen directamente a main sin revisión previa.
  - Cuándo usarlo: Cambios de bajo riesgo, mejoras menores, correcciones obvias, actualizaciones de documentación.
  - En Ciencia de Datos: Ajustes menores de formato en un script, corrección de un typo en un comentario, actualizaciones de dependencias de bajo riesgo.
  - Requisito: Confianza total en el desarrollador y CI/CD robusto que valide después del commit.

#### • Show (Mostrar):

- ¿Qué es? Se crea una Pull Request, pero no se espera una revisión manual bloqueante antes de la fusión. La PR se fusiona después de que pasen los checks de CI/CD automatizados. La revisión manual ocurre después de la fusión, para feedback asíncrono o para aprender de la solución.
- Cuándo usarlo: Funcionalidades de riesgo moderado, refactorizaciones que no cambian el comportamiento, o cuando la automatización (tests, linting) es suficiente para validar la calidad.
- En Ciencia de Datos: Añadir una nueva función de preprocesamiento bien testeada, integrar un módulo de modelo alternativo con pruebas de rendimiento automatizadas.

#### Ask (Preguntar):

- ¿Qué es? Se crea una Pull Request y se requiere una revisión manual y discusión activa antes de la fusión. Es la forma más lenta, pero la más segura.
- Cuándo usarlo: Cambios de alto riesgo, funcionalidades complejas, cambios que afectan la arquitectura del modelo o datos fundamentales, cuando hay incertidumbre sobre la solución, o cuando se necesita consenso del equipo.
- En Ciencia de Datos: Implementación de un nuevo modelo de red neuronal profunda, cambios en la estructura de los datos de entrada en producción, despliegue de un modelo que podría tener alto impacto si falla.

#### Ventajas para Científicos de Datos:

- **Flexibilidad y Empoderamiento:** Los equipos pueden adaptar el proceso de revisión a la naturaleza del cambio, acelerando la entrega cuando es posible.
- Eficiencia en la Revisión: Se priorizan los recursos de revisión humana para los cambios más críticos.
- **Fomenta la Responsabilidad:** Cada científico de datos es responsable de evaluar el riesgo de sus propios cambios.

#### Desventajas para Científicos de Datos:

- Requiere Confianza y Disciplina: El equipo debe ser maduro y confiar en el juicio de cada miembro.
- Fuerte Dependencia de CI/CD: Para Ship y Show, la calidad del software (y del modelo/datos) depende en gran medida de la automatización de pruebas.

# 3. Conclusiones sobre las Estrategias de Flujos de Trabajo en Git

La elección de una estrategia de ramificación no es una decisión trivial y rara vez es una solución única para todos. Para proyectos de ciencia de datos, los factores a considerar incluyen:

- Frecuencia de Despliegue: ¿Con qué frecuencia necesitas actualizar y desplegar tus modelos o análisis? (Diario, semanal, mensual).
- **Tamaño del Equipo:** ¿Eres un científico de datos solitario, un pequeño equipo o una gran organización?
- **Criticidad del Proyecto**: ¿Es un modelo experimental o un sistema de producción crítico para el negocio?
- Madurez de CI/CD: ¿Tienes pruebas automatizadas robustas para el código, los datos y el rendimiento del modelo?
- **Necesidad de Trazabilidad Histórica**: ¿Necesitas un historial de versiones muy explícito (como en Git Flow) o un historial más lineal y limpio (como en TBD)?

#### **Recomendaciones Generales:**

- Proyectos Pequeños/Inicios: GitHub Flow es una excelente opción. Es simple, fomenta la Pull Reguest y la entrega continua.
- Proyectos con Lanzamientos Estrictos/Regulados: Git Flow puede ser preferible si necesitas un control de versiones muy riguroso y lanzamientos bien definidos.
- Equipos Ágiles y de Alta Velocidad: Trunk Based Development es el ideal si puedes invertir en una CI/CD muy fuerte y tienes un equipo disciplinado que realiza cambios pequeños y frecuentes. Ship / Show / Ask es una evolución excelente para equipos que ya están cerca de TBD.

### ¿A qué deberíamos aspirar en Ciencia de Datos?

En el contexto de la ciencia de datos moderna, la tendencia es hacia la **rapidez**, **la iteración y la automatización**. Por ello, la aspiración debería ser evolucionar hacia modelos más cercanos a **Trunk Based Development** o **Ship / Show / Ask**.

#### Esto implica:

- Limitar la vida de las ramas: Evitar ramas de desarrollo que duren más de unos pocos días. Cuanto más corta la vida de la rama, menos conflictos de fusión y más rápida la integración.
- 2. Invertir en CI/CD y Pruebas Automatizadas:
  - o Pruebas unitarias y de integración para tus scripts y módulos.
  - Validación de datos (Data Quality Checks) en tu pipeline.
  - Pruebas de rendimiento del modelo: Asegurar que los cambios no degraden la precisión o la inferencia.
  - Automatizar la ejecución de notebooks (ej. con Papermill) y extraer resultados.
  - Medir el "tiempo de ciclo" de tus cambios: ¿cuánto tarda un commit desde tu máquina en llegar a producción? El objetivo es reducirlo al mínimo.
- Fomentar la colaboración cercana: Técnicas como el Pair Programming o Mob
   Programming pueden ayudar a que los cambios sean más pequeños, mejor revisados y
   menos propensos a conflictos antes incluso de llegar a Git.

4. **Uso de Feature Toggles:** Para desplegar funcionalidades incompletas de forma segura en main, habilitándolas solo cuando están listas.

Adoptar una nueva estrategia es un proceso gradual. Empieza por pequeñas mejoras incrementales. La meta es tener un flujo de trabajo que sea eficiente, seguro y que permita la entrega continua de valor en tus proyectos de ciencia de datos.

## 4. Actividad Práctica (Laboratorio 7 - Conceptual)

En esta clase, la práctica no será tanto ejecutar comandos específicos que simulen un flujo completo (ya que requeriría mucho tiempo y configuración de herramientas externas), sino analizar y diseñar estrategias de flujo de trabajo.

**Escenario:** Imagina que eres parte de un equipo de 5 científicos de datos en una startup de e-commerce. Están trabajando en un sistema de recomendación de productos.

#### Tareas para el Equipo (en grupos o individualmente):

#### 1. Análisis del Contexto:

- El equipo actualmente despliega actualizaciones de modelos una vez al mes, pero la gerencia quiere poder hacer despliegues de nuevas funciones (ej. un nuevo tipo de recomendación) o correcciones urgentes (ej. bug en el algoritmo de cálculo de relevancia) de forma semanal.
- Tienen algunos tests unitarios en los scripts, pero no pruebas de integración de datos ni de rendimiento de modelo automatizadas.
- Actualmente usan un flujo donde cada uno trabaja en su rama y fusiona manualmente en main cuando cree que está listo (un poco de caos).

#### 2. Diseño de la Estrategia (Discusión):

- Basándose en las estrategias aprendidas (Git Flow, GitHub Flow, TBD, Ship/Show/Ask), ¿qué estrategia actual (o combinación) crees que sería la más adecuada para este equipo y por qué?
- Discute las ventajas y desventajas de la estrategia propuesta para este escenario específico.
- ¿Qué herramientas o prácticas adicionales necesitarían implementar (ej. más pruebas automatizadas, feature toggles, CI/CD más robusto) para que la estrategia funcione bien?
- Propón una convención de nombres de ramas y mensajes de commit para este proyecto.

#### 3. Visualización del Flujo Propuesto (Conceptual):

- Dibuja un diagrama simple del flujo de trabajo propuesto, mostrando cómo se crearían las ramas, dónde se harían las fusiones y cómo se manejarían las PRs.
- Identifica 2-3 puntos clave donde los "errores" podrían ser detectados (ej. tests unitarios, revisión de PR, despliegue).

## 5. Posibles Errores y Soluciones

Aquí te presento algunos errores comunes relacionados con la elección o implementación de flujos de trabajo.

## 1. Error: Adoptar una estrategia demasiado compleja para un equipo pequeño/novato.

- Causa: Un equipo pequeño o con poca experiencia en Git intenta implementar Git Flow con todas sus ramas y reglas, lo que lleva a confusiones, errores y lentitud.
- Solución: Comenzar con una estrategia más simple como GitHub Flow.
   Priorizar la comprensión de main y las Pull Requests. Introducir complejidad solo cuando el equipo madure y surjan necesidades claras (ej., lanzamientos versionados).

## 2. Error: Falta de automatización al usar estrategias ágiles (ej., TBD o Ship/Show/Ask).

- Causa: Un equipo intenta usar TBD o Ship/Show/Ask sin tener una CI/CD robusta, pruebas automatizadas para el código y los datos, o feature toggles.
   Esto lleva a inestabilidad en la rama main y errores en producción.
- Solución: Entender que estas estrategias requieren una inversión previa en automatización. Priorizar la construcción de un pipeline de CI/CD sólido, aumentar la cobertura de pruebas (unitarias, de integración, de rendimiento del modelo, de calidad de datos) antes de transicionar completamente a estas estrategias.

#### 3. Error: Ramas de larga duración en cualquier estrategia.

- Causa: Los desarrolladores trabajan en una rama durante semanas sin integrarla, acumulando muchos cambios y desviándose del main.
- Solución: Fomentar commits pequeños y frecuentes y fusiones tempranas. Si una tarea es grande, dividirla en subtareas más pequeñas que puedan ser implementadas y fusionadas iterativamente. Usar Feature Toggles para desplegar funcionalidades incompletas pero sin afectar la experiencia del usuario.

#### 4. Error: Confusión con los merge commits vs. rebase al integrar.

- Causa: El equipo no tiene una política clara sobre cómo realizar las fusiones (ej. usar merge vs. rebase al fusionar PRs), lo que lleva a historiales inconsistentes o problemas de sincronización.
- Solución: Definir una política clara para las fusiones (ej., "siempre squash and merge para PRs pequeñas", o "siempre merge commit para preservar el historial de la rama de la PR"). Documentar y comunicar esta política a todo el equipo.

#### 5. Error: Falta de disciplina en los mensajes de commit o nombres de ramas.

• **Causa:** Los miembros del equipo no siguen las convenciones, lo que dificulta la lectura del historial, la depuración y la trazabilidad.

 Solución: Establecer y comunicar claramente las convenciones de nombres y mensajes (Clase 6). Usar herramientas como commitalint (a través de Git Hooks) para forzar el cumplimiento de estas convenciones.

## Conclusión de la Clase 7

¡Excelente trabajo, científicos de datos! Hoy hemos explorado el fascinante mundo de las **estrategias de ramificación en Git**. Has comprendido que la forma en que estructuramos nuestras ramas es tan importante como los comandos que usamos, y que la elección de la estrategia adecuada puede marcar la diferencia entre un proyecto caótico y uno eficiente y colaborativo. Hemos analizado Git Flow, GitHub Flow, Trunk Based Development y Ship / Show / Ask, entendiendo sus fortalezas y debilidades, especialmente en el contexto de la ciencia de datos.

Estás equipando con una visión estratégica que va más allá de los comandos. En la próxima clase, profundizaremos en **Git Avanzado y Herramientas Útiles**, incluyendo el poder de git stash y la automatización con **Git Hooks**.