



Pipeline de simulación de grafos (feCUDA)

Este documento resume el flujo completo para generar grafos cuadrados sintéticos en C++, ejecutar el algoritmo de efectos y recolectar métricas de longitud de caminos para contrastar la hipótesis teórica.

Hipótesis a probar

- Se fija $\epsilon > 1/2$ para garantizar que los efectos (aristas con peso) se produzcan en un solo nivel por par (i, j) .
- Longitud máxima de caminos (η_0):
 - **Sparse subcrítico** (grado medio < 1): $E[\eta_0] = O(1)$.
 - **Denso** (grado medio $> cN$, $c > 1$, o p constante): $E[\eta_0] = O(1)$.
 - **Supercrítico sparse** (grado medio en $(1, D)$): $E[\eta_0] = \theta(\log N)$ con cotas $a \log N < E[\eta_0] < b \log N$, para $a > b > 0$.

Módulos nuevos

- `include/utils/graph_generator.cuh` / `src/utils/graph_generator.cu`
 - Genera grafos Erdős-Rényi $G(N, p)$ cuadrados ($M == N$) con pesos en `[epsilon, 1]` y simetría.
 - Regímenes: `sparse`, `supercritical`, `dense`.
 - Parámetros clave: `avg_degree`, `max_degree` (supercrítico), `dense_p` (denso), `epsilon`, `seed`.
 - Retorna estadísticas empíricas: `target_p`, `empirical_p`, `empirical_avg_degree`.
- `include/utils/eta_metrics.cuh` / `src/utils/eta_metrics.cu`
 - Calcula métricas de camino a partir de los tensores de rutas: `eta0_max`, `eta0_mean`, `eta0_p95`, `eta0_std`, `samples`.
 - Longitud aproximada: `cols - 2` por fila de camino (`[batch_id, n0, n1, ..., nk]`).
- Integración en `src/main.cu`

- Nuevas flags CLI: `--graph` , `--regime` , `--avg-degree` , `--max-degree` , `--dense-p` , `--epsilon` , `--graph-seed` , `--simulate-graphs` , `--scale-N` .
- Modo grafo usa el generador en lugar de datasets; valida `epsilon > 0.5` y `M == N` .
- Loguea métricas `ETA_STATS` por iteración.
- Escribe resultados en `results/graph_sim.csv` con parámetros, densidades y métricas.

Flujo del pipeline

1. **Configuración:** elegir régimen y parámetros que fijen el grado medio esperado.
2. **Generación de grafo** (host, C++):
 - Calcula `p` según régimen:
 - `sparse` : `p = avg_degree / (N-1)` , acotado a `[0, 1]`.
 - `supercritical` : `p = clamp(avg_degree, 1, max_degree) / (N-1)` .
 - `dense` : `p = max(dense_p, avg_degree/(N-1))` , con mínimo suave 0.05.
 - Muestra aristas Bernoulli(`p`), asigna pesos uniformes en `[epsilon, 1]` , sin loops.
 - Retorna `TensorResult` en CPU y stats empíricas.
3. **Ejecución del algoritmo:**
 - Copia el tensor a GPU y llama `iterative_maxmin_cuadrado` (pipeline existente) para construir caminos.
 - Calcula métricas `eta_0` con `compute_eta_stats` .
4. **Registro de resultados:**
 - Consola: `GRAPH_GEN` , `ETA_STATS` , `BENCH_ITER` .
 - Archivo: `results/graph_sim.csv` (append) con parámetros y métricas por iteración.

Uso práctico (ejemplos)

Sparse subcrítico (esperar $O(1)$)

```
./build/fecuda_main \  
  --bench --synthetic --graph \  
  --regime sparse --avg-degree 0.5 \  
  --epsilon 0.6 \  
  --batch 1 --M 512 --N 512 \  
  --order 3 --threshold 0.2 \  
  --replicas 1 --iterations 1
```

Supercrítico sparse (esperar $\Theta(\log N)$)

```
./build/fecuda_main \  
  --bench --synthetic --graph \  
  --regime supercritical --avg-degree 2.0 --max-degree 4.0 \  
  --epsilon 0.6 \  
  --batch 1 --M 1024 --N 1024 \  
  --order 3 --threshold 0.2 \  
  --replicas 1 --iterations 1
```

Denso (esperar $O(1)$)

```
./build/fecuda_main \  
  --bench --synthetic --graph \  
  --regime dense --dense-p 0.2 \  
  --epsilon 0.6 \  
  --batch 1 --M 256 --N 256 \  
  --order 3 --threshold 0.2 \  
  --replicas 1 --iterations 1
```

Barrido de tamaños (modo simulate)

```
./build/fecuda_main \  
  --simulate-graphs --graph \  
  --regime supercritical --avg-degree 2.0 --max-degree 4.0 \  
  --epsilon 0.6 \  
  --batch 1 --scale-N 256,512,1024,2048 \  
  --order 3 --threshold 0.2 \  
  --replicas 1 --iterations 1 \  
  --label sweep_supercrit
```

Qué medir y cómo contrastar

- **Escalamiento:** graficar `eta0_mean` (o `eta0_max`) vs `log N` a partir de `results/graph_sim.csv`.
 - `sparse` y `dense` deben mostrar curvas planas (plafón $O(1)$).
 - `supercritical` debe crecer lineal en `log N`; la pendiente es candidato a las cotas (a, b) .
- **Regularidad de grado:** usar `empirical_avg_degree` y `empirical_p` para verificar que el régimen simulado se mantiene cerca del objetivo.
- **Sensibilidad a epsilon:** repetir con `epsilon` en $(0.5, 0.9]$ para ver si cambian las pendientes o los plafones.

Notas prácticas

- Solo grafos cuadrados ($M == N$), y `epsilon` siempre debe ser > 0.5 .
- El cálculo de longitud de camino usa `cols - 2` por fila; si se ajusta el formato de paths, actualizar `compute_eta_stats`.
- Los resultados se acumulan en `results/graph_sim.csv`; borrar/rotar manualmente si se desea empezar limpio.