Universitat Politècnica de Catalunya

FACULTAT D'INFORMÀTICA DE BARCELONA

DISTÀNCIES word2vec

Projecte Targetes Gràfiques (TGA)

Antoni Casas Muñoz Pol Martín Garcia

Introducció

Implementació

Hi ha dues versions correctament implementades del projecte, amb resultats finals equivalents.

Aquestes versions també són equivalents al codi seqüencial, trobat al fitxer main.cpp en la funció sequentialSearch(). Aquesta, donat un vector d'embeddings, l'índex d'un d'aquests, i un nombre N, troba d'entre tots els embeddings del vector els N més semblants a l'embedding identificat per l'índex.

Algoritme

Qualsevol dels algoritmes implementats per a solucionar aquest problema es basen en 3 parts.

- 1. Trobar la paraula en el vector d'embeddings. Aquest pas sempre es du a terme amb una cerca binària en CPU, per tant no el discutirem en aquest document.
- 2. Dur a terme el còmput de les distàncies de cosinus (o similituds de cosinus) entre tots els embeddings i l'embedding de la paraula cercada.
- 3. Filtrar els resultats, i escollir les N paraules més semblants (amb major similitud) a la paraula cercada amb les dades calculades, de manera ordenada.

Els punts 2 i 3, es troben tan implementats per a CPU, a main.cpp, com per GPU, a kernel.cu.

Càlcul de similituds

El càlcul de les distàncies o similituds es du a terme a GPU pel kernel DotProduct(), el qual calcula el producte escalar amb cadascun dels *embeddings*, i posteriorment en divideix el resultat pel producte de normes.

Això es du a terme movent el *embeddings* de la paraula cercada a memòria *shared*, i posteriorment l'usen tots els *threads* del bloc per a dur a terme el producte escalar amb un altre *embedding*.

D'aquesta manera cada thread computa una sola similitud.

Filtrat i ordenació

El filtrat per GPU requereix conèixer les N paraules amb una major similitud. Per a això s'ha dividit el còmput d'aquest procés en dues funcions.

La primera, FirstMerge(), divideix el vector de similituds resultants en trossos de N elements, els quals són ordenats usant ordenació per inserció donat que N sempre serà un nombre petit. L'ordenació es du a terme *on-place*, de manera que es reutilitza la mateixa memòria per emmagatzemar el resultat.

D'aquesta forma, obtenim el vector de similituds en trossos de N elements internament ordenats. Evidentment, a part d'aquest vector de similituds s'emmagatzema un vector de índex a les paraules originals, per no perdre la relació entre valor de similitud i la respectiva paraula.

Seguida i finalment la funció BotchedMergeSort() aprofita els segments ordenats per a dur a terme l'ordenació en una reducció del problema. Cada thread compara dos dels pedaços de N elements preordenats en un de sol.

Aquesta funció redueix el nombre de similituds a comparar a la meitat per cada crida, i es va usant fins que només resta un sol vector de N elements, el qual identifica les N paraules amb major similitud.

Canvis de versió

Les millores en la segona versió del programa són separables en canvis en el codi del kernel, i en carrega de les dades a memòria.

Pel que fa al kernel, s'ha reduït l'espai de memòria reservat, utilitzant memòria local de cada thread per emmagatzemar l'ordenació temporal en el mètode BotchedMergeSort(). A més, s'ha afegit control d'errors complet.

Per altra banda, s'ha millorat substancialment la càrrega a memòria separant l'arxiu d'input en dos, un que conté els *strings* de les paraules, i un altre que conté les normes i els *embeddings* ja en binari, per estalviar la conversió a float en temps d'execució, a més que el fitxer és de menor mida en binari.

Finalment, s'ha afegit l'opció d'usar o no memòria pinned segons una flag de compilació.

Resultats

Possibles millores