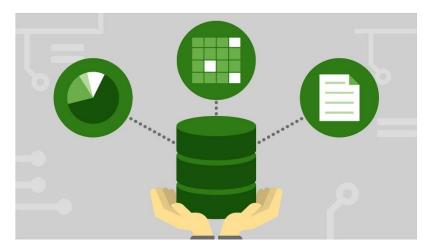
به نام خدا



دانشگاه تهران پردیس دانشکدههای فنی دانشکده برق و کامپیوتر





آزمایشگاه پایگاه داده

دستوركار شماره ٣

نام و نام خانوادگی

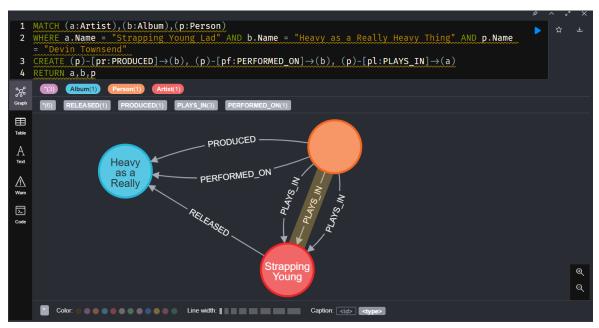
معین شیردل ۱۹۷۵۳۵

آبان ماه ۱۴۰۰

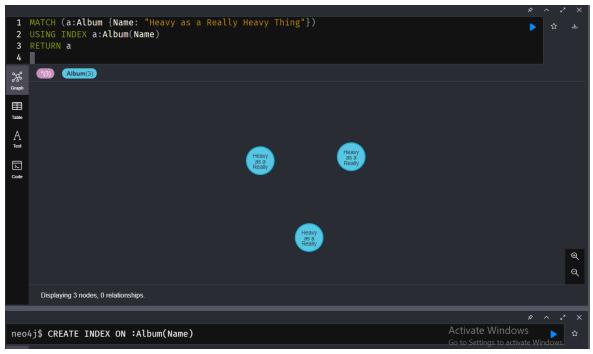
خلاصه آموزشهای سایت Quackit:



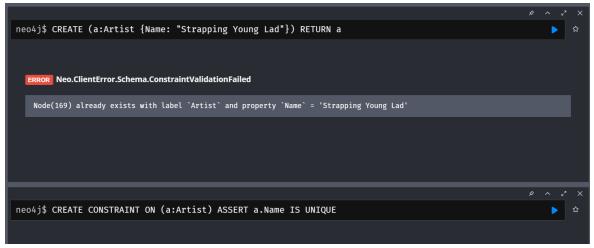
دستور CREATE: با استفاده از این دستور می توان تعدادی node با اطلاعات داده شده (Name) ایجاد کرد.



دستورات Match و ساختن روابط: در این قسمت تعدادی رابطه بین موجودیت ها تعریف شد. ابتدا این موجودیت ها تعریف شدند. سپس به کمک دستور Match یافت می شوند و با دستور (b)<-[r:relation]-ک یک رابطه بین ه و محامعه b می سازیم.موجودیت نارنجی رنگ یک Person است که قبل تر ساخته شده است.



دستور Create Index: برای تعریف کردن شاخص روی نود ها و ویژگی هایشان و افزایش سرعت بازیابی اطلاعات. در مثال بالا یک شاخص روی Name ساختهشد و با استفاده از آن، تعدادی node بازیابی شدند.



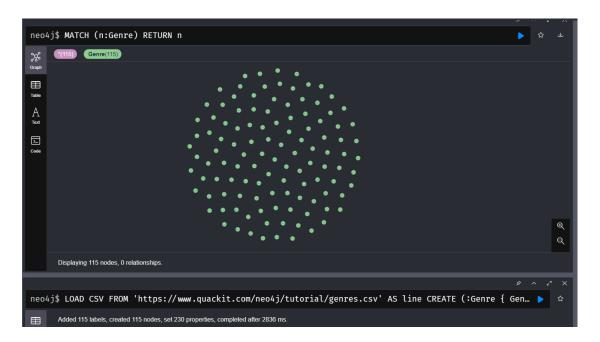
دستور Create Constraint: دو نوع constraint در این بخش معرفی شد که ()create Constraint محدودیت عدم وجود مقدار خالی برای فیلد مدنظر و Is Unique محدودیت عدم وجود نود با مقدار تکراری آن فیلد را نشان میدهد. در تصویر مشکل ورودی مقدار تکراری در صورت وجود uniqueness constraint آورده شده است.



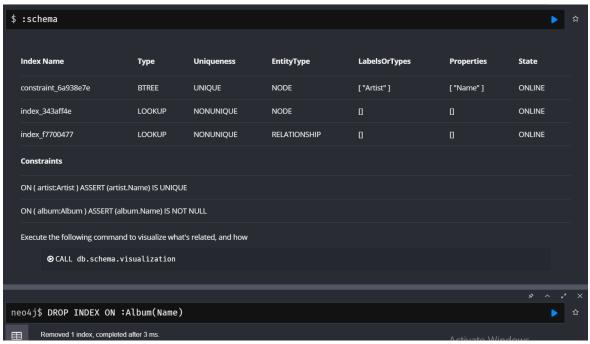
استفاده از دستور Match: در این قسمت، از این دستور استفاده شد تا Artist ای (هایی) که آلبومی با نام ... Heavy as a ... را منتشر کرده اند را بیابد.



با دستور Match(n) Return n نیز میتوان تمام نود های موجود را دید.



با استفاده از دستور Load csv از لینک داده شده یک فایل csv خوانده شد و genre ها از آن ایمپورت شد. همچنین امکان انتخاب برخی از ستون های فایل وجود دارد. همچنین انتخاب برخی از ستون های فایل وجود دارد. همچنین برای خواندن فایل های بزرگ، میتوان از Periodic Commit استفاده کرد تا پس از هر خواندن تعداد رکورد مشخص از فایل csv آنها را کامیت کند و بعد بقیه را بخواند. این عدد مشخص را میتوان تعیین کرد ولی به طور پیشفرض ۱۰۰۰ است.



به کمک دستور Drop Index می تواند شاخصهای تعیین شده را حذف کرد. دستور Drop Constraint نیز عمل مشابه را روی Constraint ها انجام می دهد.



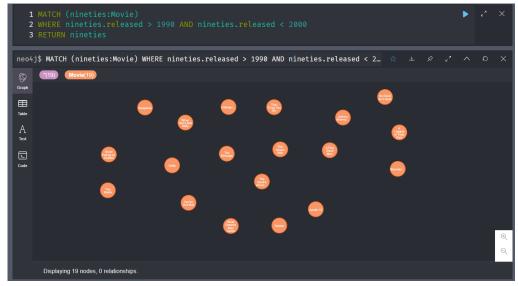
به کمک دستور Delete هم می توان روابط و نود ها را حذف کرد. مشکل در حالاتی است که نودی را می خواهیم حذف کنیم و روابطی و ابسته به آن نود و جود دارد که در این حالات، یک روش استفاده از Detach Delete است که یک نود و تمام روابطش را پاک می کند. نتیجه در تصویر پایین قابل مشاهده است:



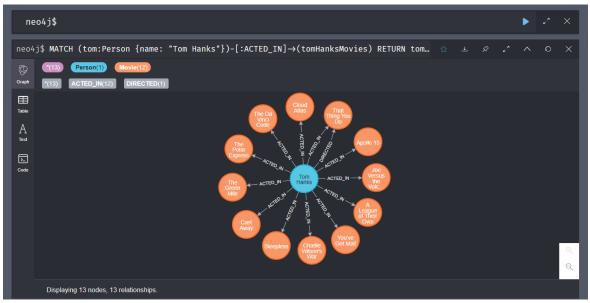
بخش آموزشهای وبسایت Neo4j:



طبق این دستور، نام ۱۰ نفر از افراد موجود در دیتابیس بازگردانده می شود. پیش تر مشابه این دستور را (البته حالتی که خود نود را برمیگرداند) دیده بودیم.



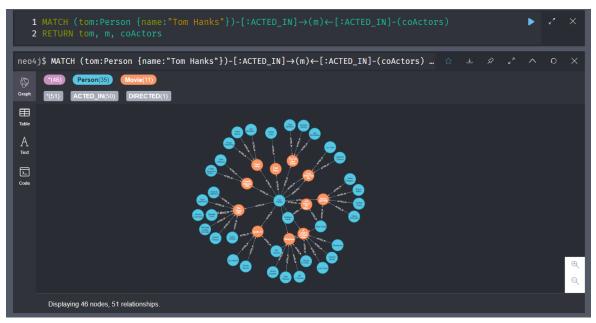
به طریق بالا، نود های فیلمهایی که سال ساختشان بین سال های ۱۹۹۰ و ۲۰۰۰ بود به دست آمد و فیلتر اعمال شد.



به کمک کد بالا، تمام روابط ACTED_IN که گرهی با نام tom hanks در آنها شرکت داشته را به دست می آوریم که معادل با تمام فیلمهایی است که Tom Hanks در آنها ایفای نقش کرده است.



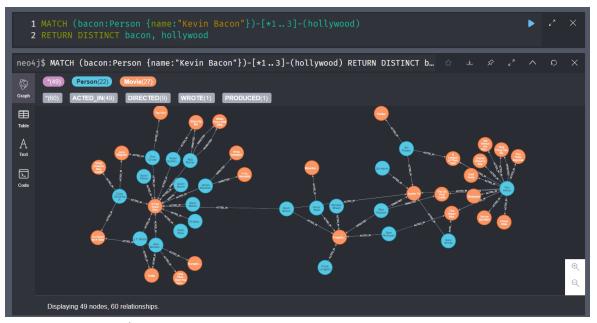
همچنین قابلیت پیداکردن تمام کارگردان های فیلم Cloud Atlas را نیز با ردیابی روابط DIRECTED وارد بر این گره را نیز داریم.



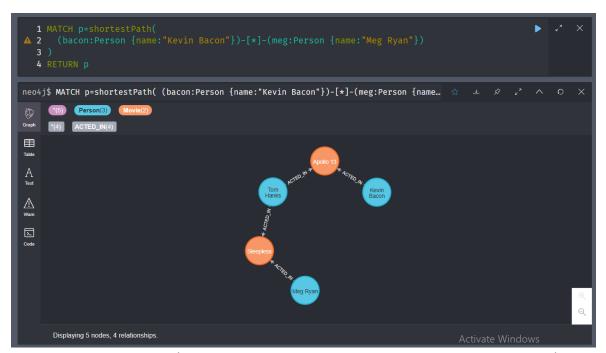
حال می توان بازیگرانی که به همراه Tom Hanks در یکی از فیلمها بازی کرده اند را نیز به دست بیاوریم. بدین صورت که ابتدا از Tom Hanks به گره فیلم هایش میرسیم و سپس از آن فیلم ها، به بازیگرانی میرسیم که آن فیلم با آن بازیگر رابطه ACTED IN



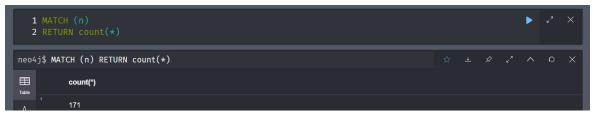
به کمک این کد، تمام روابط فیلم Cloud Atlas شرح داده می شوند. به طور مثال رکورد اول این نتیجه، می گوید که نود Tom Hanks در یک رابطه می ACTED_IN با این فیلم بوده است و دستور (type(relation نوع یک رابطه را نشان می دهد.



از این قسمت به بعد، مفهوم فاصله نیز مطرح می شود. در کد بالا، تمام مسیر های یه طول ۳ از گره با نام Kevin Bacon و دیگر گره های درگیر در این مسیر ها مشخص شده اند. [3 .. 1*] نشانگر طول مسیر رابطه ای است.

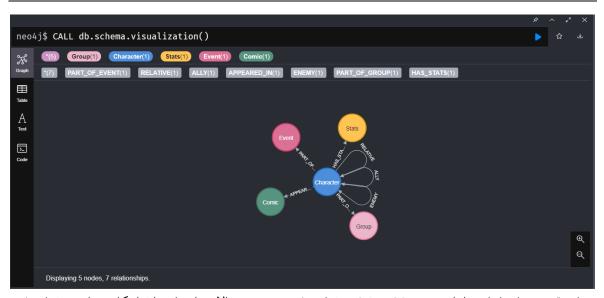


حال در گراف مفهوم کوتاه ترین مسیر مطرح می شود. در کد بالا، کوتاه ترین مسیر بین گره با نام Meg Ryan و Meg Revin عال در و خیره شده است و دیده می شود که طول این مسیر ۳ است.



به کمک دستور (*)count نیز تعداد تمامی گره ها شمرده و بازگردانده می شود.

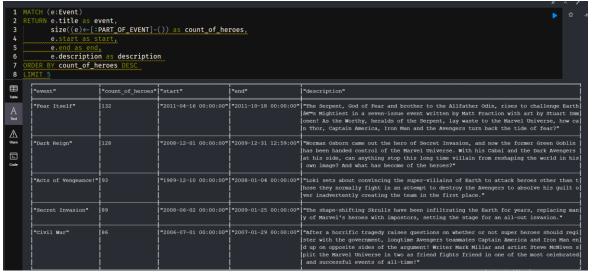
بخش بررسی روابط کاراکتر های دنیای سینمای مارول:



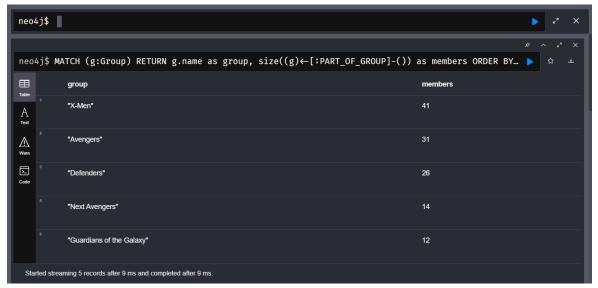
در این قسمت، ابتدا داده ها با دستور LOAD CSV خوانده شدند و تصویر بالا، نمایی از ساختار کلی دیتابیس خوانده شده است.



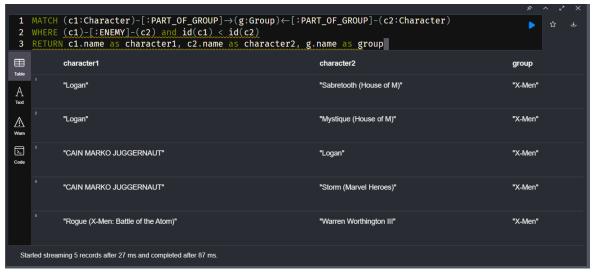
در این قسمت، ۵ کاراکتری که در بیشترین تعداد کمیکها حضور داشته اند نمایش داده شده است. تعداد حضورها، با شمارش طول لیست (c) - [:APPEARED IN]->() بدست می آید.



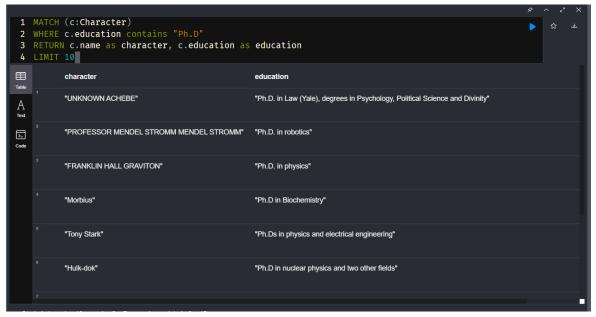
به ازای هر Event، تاریخ شروع و پایان آن (end / start)، توضیحات آن و تعداد کاراکتر های شرکتکنندهی آن ذخیره و در جدول آورده شده است و در نهایت، ۵ تا از پر جمعیت ترین هایشان نمایش داده شدهاست.



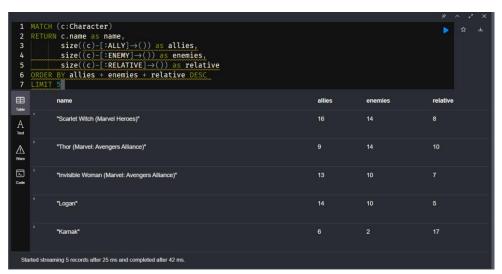
در این قسمت برای هر گروه تعداد افراد آن محاسبه و شمارش شده اند و ۵ گروه پر جمعیت معرفی شدهاند.



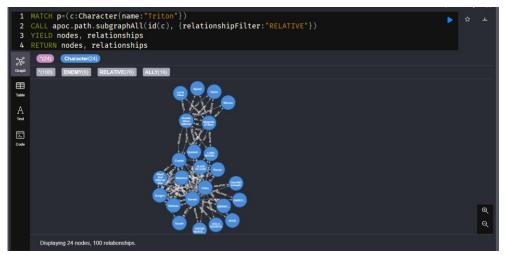
در این قسمت نیز، ابتدا هر دوتایی از شخصیت هایی که عضو یک گروه هستند Match می شوند (c2 و c1). سپس یک شرط می گذاریم که بین c1 و c2 رابطه دشمنی برقرار باشد و برای اینکه این زوج، دو بار در جدول پدیدار نشوند، شرط id(c1) < id(c2) را نیز اضافه می کنیم. در نهایت نام هر دو شخصیت و گروهشان را خروجی می دهیم.



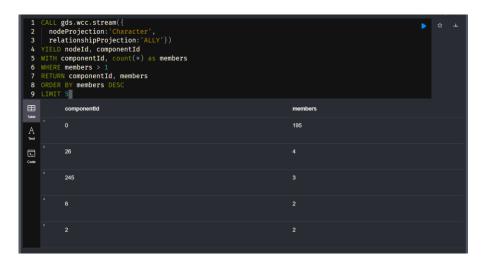
در این قسمت هم شخصیتهایی را معرفی میکنیم که تحصیلات دکتری دارند و نام و تحصیلاتشان را نمایش میدهیم.



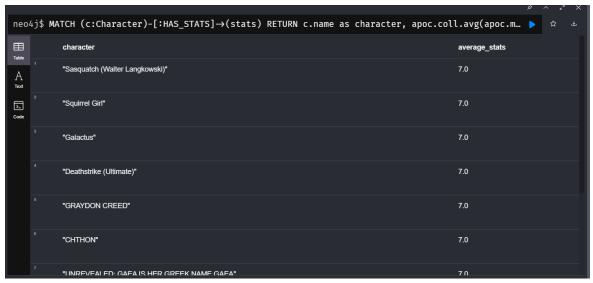
در این بخش نیز با شمردن تعداد روابط ALLY ،ENEMY و RELATIVE و ضعیت هر کاراکتر را به دست میآوریم و بر اساس مجموع تعداد این روابط مرتب سازی میکنیم.



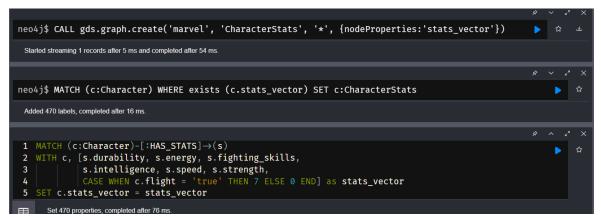
در این قسمت، تمام روابط فامیلی RELATIVE منشا گرفته از شخصیت Triton را رسم کرده ایم و به مجموعه ۲۴ گره و ۱۰۰ رابطه فامیلی بینشان رسیدهایم.



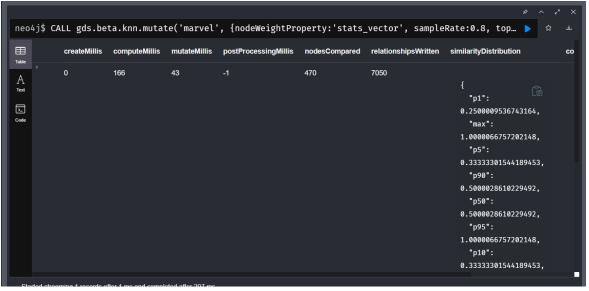
در این بخش گروه های متحد با هم و تعداد اعضایشان را بدست آوردیم. به طور مثال گروهی از متحدان داریم که ۱۹۵ عضو دارد و باقی گروه ها تعداد اعضای کمی دارند.



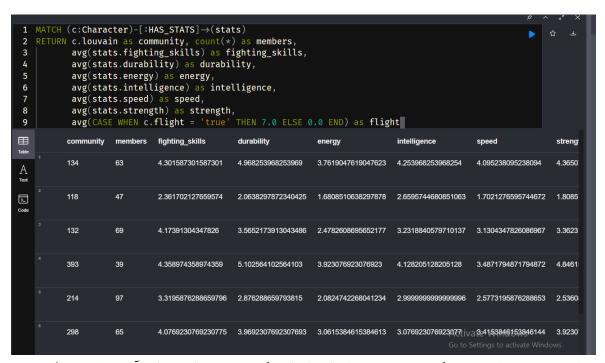
در این بخش، اطلاعات آماری قدرت های شخصیت ها بررسی شده و برای هر یک از آنها میانگین امتیازاتش به دست آمد. قدرتمند ترین های آنها در جدول بالا مشخص شدهاند.



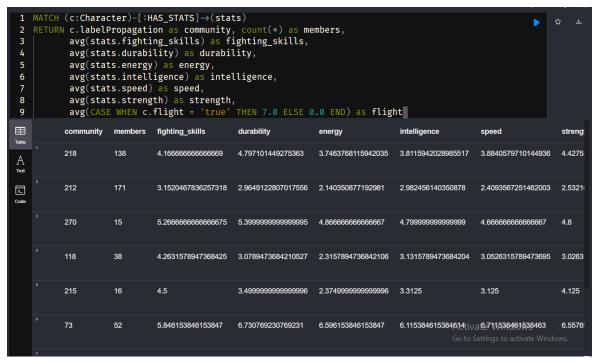
به کمک دستورات بالا گراف جدیدی آماده میکنیم و برای هر کاراکتر یک وکتور متشکل از میزان قدرت هایش میسازیم و فقط برای قدرت پرواز این تغییر را میدهیم که توانایی پرواز را به قدرت ۷ و عدم توانایی را به صفر مپ میکنیم. این وکتور ویژگیهای شخصیت ها میتواند مورد مقایسه قرار گیرد و معیار تصمیمگیری و کلاس بندی بین آنها شود.



حال الگورینم KNN را با مقادیر topK=15 و sampleRate=0.8 اجرا میکنیم و نتیجه را در تصویر بالا مشاهده میکنیم. پس از آن، الگوریتم Louvain Modularity را اجرا میکنیم که دسته بندی ها را با توجه به نتایج KNN انجام میدهد.



در این قسمت پس از مشخص کردن وزن موثر در ایجاد ساختار شبکه و قسمت های مختلف آن، مقدار متوسط هر skill در هر community را نمایش میدهیم.



در ادامه برای اینکه ساختار شبکه دارای دسته بندی باشد از Label Propagation استفاده میکنیم. در تصویر بالا مقادیر حاصل پس از پیاده سازی این الگوریتم مشاهده می شود. تعداد community های بدست آمده از Louvain Modularity دوبرابر تعداد community های حاصل از Louvain Modularity است.