ضميمه

آشنایی با ماژول DataLoader و Dataset

کار با دادههای بزرگ نیاز به بارگذاری یک باره کل داده در حافظه را دارد. این باعث قطع حافظه و اجرای بسیار کند برنامهها می شود. علاوه بر این حفظ کد پردازش دادهها هم دشوار است. پایتورچ دو تا ماژول به اسم DataSets و DataLoader برای موازی سازی بارگذاری داده با رویکرد batching خودکار و برای خوانا و مدوله بودن کدها ارائه می دهد. DataLoader و DataSets به کاربران این امکان را می دهند که از داده های خود و همچنین مجموعه داده های از پیش بارگذاری شده استفاده کنند. در حالی که DataSet نمونه و برچسبهای مربوطه را در خود جای می دهد، DataLoader مجموعه داده و نمونهگر را ترکیب می کند و یک تکرار در اطراف Dataset پیاده سازی می کند تا کاربران بتوانند به راحتی به نمونه ها دسترسی داشته باشند.

کلاس Dataset شامل سه متد اصلی است:

متد ___init___ : در این متد، آماده سازی جهت خواندن داده انجام می شود و سری شناسه های مرتبط جهت خواندن و تبدیلات داده تعریف می شود.

متد len : این متد تعداد نمونههای داده را بر می گرداند.

متد ___getitem __: این متد، اندیس داده را دریافت کرده و داده مشخص را به همراه لیبل داده میخواند سپس پیشپردازشهای لازم را انجام میدهد و در خروجی قرار میدهد.

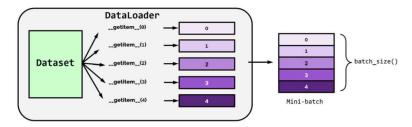
مزایای استفاده از DataLoader

Efficient data loading: به کاربر اجازه می دهد تا داده را به صورت موازی لود کند.

Data augmentation: به كاربر اجازه مي دهد تا قبل اعمال داده به شبكه ي عصبي، تبديلاتي روى داده اعمال كند.

flexibility: بسيار منعطف است و ميتوان باكمك آن فرمتها و منابع مختلف داده را مديريت كرد.

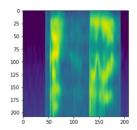
Shuffling: به کاربر اجازه می دهد که درهر تکرار آموزش شبکه عصبی داده را shuffle کرد. با این کار از پیش برازش شبکه جلوگیری می کند و خاصیت عمومیت (generalization) شبکه را بهبود می دهد.



شکل ۱ نمایی از کارکرد ماژول Dataloader

دادهها

دادهها شامل پوشهای حاوی MFCC و پوشه دیگر شامل برچسبها است. در این تمرین به تعداد ۲۸۵۳۹ دادههای صوتی و MFCC دادههای صوتی و MFCC برچسب متناظر داریم. اطلاعات بیشتر در رابطه با بدست آوردن نمایش melspectrogram در لینک زیر قابل مشاهده (https://haythamfayek.com/2016/04/21/speech-processing-for-machine-learning.html)



شکل ۲ نمایش melspectrogram داده

بردار زمينه

در تابع get item، اگر بخواهیم فریم در اندیس ، بدون هیچ زمینهای دریافت کنیم، فریم $\min(0] = N$ را دریافت خواهیم کرد. اکنون می خواهیم این داده را با صفرهای زمینه در ابتدا و انتها اضافه کنیم تا به جای یک فریم در هر زمان، قاب پنجرهای را برای MLP فراهم کنیم تا واج در نمایه i را پیش بینی کند. فرض کنید زمینه را به طول i در نظر بگیریم. بنابراین i به صورت زیر می شود:

mfcc = [000ABCDE000]

حال اگر بخواهیم به اولین فریم در ایندکس i=0 دسترسی داشته باشیم، mfcc[0]=0 را دریافت میکنیم که فریم مورد نظر ما نمی باشد.

یادآوری: فریم مورد نظر ما منطبق با واج داده شده شامل فریم A به همراه سه فریم قبل و بعد آن میباشد. بنابراین، ایندکسهای شروع و پایان برای برگرداندن ورودی به صورت پنجرهای از هر فریم، از نظر تئوری، به این شکل میباشد:

start = i - context
end = i + context + 1
window_of_interest = mfcc[start:end] = mfcc[i-context:i+context+1]
padding اما از آنجایی که در اطراف اولین و آخرین فریم، از padding استفاده میکنیم، اکنون برای دسترسی به فریم مورد نظر،
مورد نظر قرار بدهیم.

start = i - context + context = i end = i + context + context + 1 = i + 2*context + 1 $window_of_interest = mfcc[start:end] = mfcc[i:i+2*context+1]$

به این ترتیب، اگر بخواهید به فریم Aدر mfcc دسترسی داشته باشید، پنجره مورد نظر با mfcc[0:7] مطابقت دارد، mfcc[0:7] که دارای mfcc بردار زمینه صفر قبل و بعد از قاب مورد نظر mfcc میباشد.