عنوان: Image Captioning

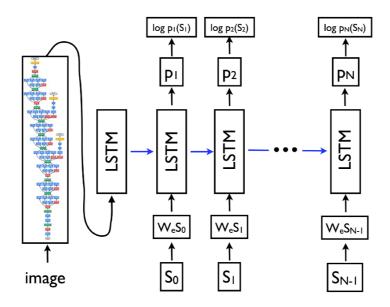
در این پروژه، شما قرار است شبکهای طراحی کنید که به عنوان ورودی، یک تصویر را میگیرد و در خروجی خود، یک caption مناسب (یعنی توضیحی که اولا درست باشد و دوما بیشترین جزییات ممکن از تصویر را در بر بگیرد) تولید میکند. در طول درس، باکلیت image captioning آشنا شدهاید. از کاربردهای این مساله میتوان به موارد زیر اشاره کرد:

۱. توضیح تصویر به صورت اتوماتیک برای افراد نابینا (با کمک تبدیل متن تولید شده به گفتار)

r در امکان مدیریت content بهتر عکس ها در فضای مجازی و مرورگرها، برای مثال پیشنهاد تصاویر مرتبط در search گوگل

۳. ماشین های خودران، برای توصیف بهتر محیط به عنوان ورودی قسمت تصمیمگیرنده آن

یک ساختار تولید caption برای تصویر، از دو شبکه تشکیل می شود. یک شبکه ی CNN و یک شبکه ی RNN (که از مزیتهای این ساختار این است که از قدرت هر دو شبکه استفاده می کند). شبکه ی CNN، اطلاعات فضایی و ویژگی های تصویر را استخراج می کند (این بخش را با نامهای feature extractor و Embedding نیز می شناسند) و شبکه ی RNN، دنباله ی واژگان را برای ما می سازد (این بخش را نیز با نام Decoder می شناسند). برای مثال، قسمت CNN می تواند یک LSTM باشد. کلیت شماتیک یک نمونه از این شبکه ها به شکل زیر است:



در این پروژه، مجموعه دادهای که در اختیار شما قرار داده شده است شامل تصاویر، برچسب اشیا موجود در تصویر به همراه جملات توصیف کننده تصویر مورد نظر خواهد بود. تصاویر داده شده شامل دو زیر بخش یادگیری و ارزیابی خواهد بود، همچنین بخشی از تصاویر نیز برای تست نتایج در روز تحویل پروژه در نظر گرفته شدهاند.

پردازشهای ابتدایی:

برای استفاده از کپشنها در فرآیند آموزش شبکه، لازم است پیش پردازشهایی روی آنها انجام دهید. تعدادی از آنها موارد زیرند:

- ۱. تبدیل کپشن ها به حروف کوچک (lower case)
 - ٢. حذف علائم نگارشي (، و . و : و ...)
- ۳. حذف اعداد و کاراکترهای نامناسب (#, %, &, ") از کپشنها
 - ۴. حذف فاصله و نیمفاصله
 - ۵. (دلخواه) حذف کاراکترهای تک حرفی (مانند a) از کپشنها

شبکهی استخراج ویژگی:

همانطور که توضیح داده شد، شبکه از دو قسمت تشکیل می شود که قسمت اول آن وظیفه ی استخراج ویژگی تصاویر را برعهده دارد. پس نیاز داریم تا یک شبکه ی کانولوشنی طراحی کنیم تا این عمل را برای ما انجام دهد. برای این کار، ابتدا شبکه ای برای برچسب زدن روی تصاویر طراحی می کنیم و سپس، لایه ی انتهایی آن (لایه ی تمام متصل و softmax برای برچسب زدن به کلاس) را از آن جدا می کنیم و از لایه ی feature vector آن استفاده می کنیم.

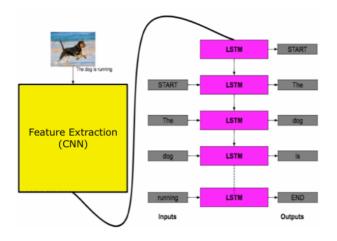
بخش اول:

یک شبکه طراحی کنید و از آن برای برچسب زدن به تصاویر استفاده کنید. در انتخاب نوع و پارامترهای شبکه کاملا مختار هستید.(۳۵)

ارزیابی بخش اول: صحت طبقهبندی روی مجموعه تصاویری که هنگام ارائه آن در اختیار شما قرار میگیرد ، روی آن اجرا میکنید، معیار نمره دهی این بخش است (دقت شبکهی شما روی داده های تستی که در اختیار شما قرار گرفته است، می تواند حدود مناسبی از این دقت را نشان دهد. به هیچ عنوان از داده های تست برای آموزش شبکه استفاده نکنید). دقت شبکه شما برای نمره یکامل باید حداقل ۹۰ درصد باشد. دقت های بالای ۹۰ درصد، مشمول نمره ی امتیازی می شوند. (امکان تغییر این عدد در صورت پیچیدگی بالای مساله و عدم دستیابی تعداد زیادی از دانشجویان به این دقت، خواهد بود) (۱۰)

در ادامه، به سراغ کامل کردن شبکه و caption زدن می رویم. به کمک شبکه ی طراحی شده، می توانیم بردار ویژگی های هر تصویر را RNN استخراج کنیم (که برای مثال برداری ۲۰۴۸ تایی است). می توانید نیمه ی CNN شبکه را نیز بعد از اضافه کردن نیمه ی مجددا آموزش داده و بهبود دهید ولی اگر می خواید آموزش شما در قسمت RNN سریع تر باشد و بتوانید تغییرات سریع تری را روی آن اعمال کنید، می توانید نیمه ی CNN را تغییر ندهید و به عنوان پیش پردازش بخش بعد، همه ی تصاویر را به Tonn دهد ولی تبدیل کنید و در جایی به عنوان input برای قسمت های بعد ذخیره کنید (این کار دقت نهایی شما را ممکن است کاهش دهد ولی با سرعت بیشتری می توانید قسمت RNN را روی این حجم داده آموزش دهید).

شبکهی بازگشتی قرار است واژه به واژه، caption مطلوب برای تصاویر را تولید کند:



که عمل RNN، چیزی مشابه جدول زیر است:

| i | Xi | | Yi | |
|---|----------------------|-------------------------------------|-------------|--|
| | Image feature vector | Partial Caption | Target word | |
| 1 | Image_1 | startseq | the | |
| 2 | Image_1 | startseq the | black | |
| 3 | Image_1 | startseq the black | cat | |
| 4 | Image_1 | startseq the black cat | sat | |
| 5 | Image_1 | startseq the black cat sat | on | |
| 6 | Image_1 | startseq the black cat sat on | grass | |
| 7 | Image 1 | startseq the black cat sat on grass | endseq | |

(کاراکتر ورودی و خروجی دلخواهند. برای آن که با واژههای معمول قاطی نشوند، از END و END یا startseq یا parage یا میتوان استفاده کرد).

اما از آنجا که شبکهی ما، واژه به واژه و نه حرف به حرف caption را تولید میکند، برای تبدیل واژگان به عدد (برای قابل فهم شدن برای شبکه) نیاز به استفاده از یک دیکشنری و یا wors2vec داریم. این دیکشنری هر کلمه را به یک عدد تبدیل میکند. پس جدول RNN ما چیزی مانند زیر میشود:

| | Xi | | Yi |
|----|----------------------|-----------------------------|-------------|
| i | Image feature vector | Partial Caption | Target word |
| 1 | Image_1 | [9] | 10 |
| 2 | Image_1 | [9, 10] | 1 |
| 3 | Image_1 | [9, 10, 1] | 2 |
| 4 | Image_1 | [9, 10, 1, 2] | 8 |
| 5 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8] | 6 |
| 6 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8, 6] | 4 |
| 7 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8, 6, 4] | 3 |
| 8 | Image_2 | [9] | 10 |
| 9 | Image_2 | [9, 10] | 12 |
| 10 | Image_2 | [9, 10, 12] | 2 |
| 11 | Image_2 | [9, 10, 12, 2] | 5 |
| 12 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5] | 11 |
| 13 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11] | 6 |
| 14 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11, 6] | 7 |
| 15 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11, 6, 7] | 3 |

(در این مثال، endseq=3 و startseq=9 است). در این پروژه، شما نیاز به طراحی دیکشنری ندارید و میتوانید از یک word2vec آماده استفاده کنید (میتوانید خودتان به واژگان موجود در کپشنها عدد نسبت بدهید اما در این صورت، نزدیکی مفهومی واژگان با عدد نزدیک به هم را از دست میدهید). برای آنکه امکان آموزش شبکه به صورت Batch را نیز داشته باشید باید اندازهی ورودیها را یکسان کنید. یعنی به صورت شماتیک، چیزی مانند شکل زیر (که zero-pad شده است):

| | | Yi | |
|----|----------------------|--------------------------------------|-------------|
| i | Image feature vector | Partial Caption | Target word |
| 1 | Image_1 | [9, 0, 0, 0] | 10 |
| 2 | Image_1 | [9, 10, 0, 0, 0] | 1 |
| 3 | Image_1 | [9, 10, 1, 0, 0, 0] | 2 |
| 4 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 0, 0, 0] | 8 |
| 5 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8, 0, 0, 0] | 6 |
| 6 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8, 6, 0, 0, 0] | 4 |
| 7 | Image_1 | [9, 10, 1, 2, 8, 6, 4, 0, 0, 0] | 3 |
| 8 | Image_2 | [9, 0, 0, 0] | 10 |
| 9 | Image_2 | [9, 10, 0, 0, 0] | 12 |
| 10 | Image_2 | [9, 10, 12, 0, 0, 0] | 2 |
| 11 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 0, 0, 0] | 5 |
| 12 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 0, 0, 0] | 11 |
| 13 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11, 0, 0, 0] | 6 |
| 14 | Image_2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11, 6, 0, 0, 0] | 7 |
| 15 | Image 2 | [9, 10, 12, 2, 5, 11, 6, 7, 0, 0, 0] | 3 |

بخش دوم:

یک شبکه بازگشتی (با ساختار و پارامترهای کاملا دلخواه) طراحی کنید و از آن برای کپشن زدن به تصاویر استفاده کنید. آن را با تابع هزینهی دلخواه آموزش دهید. (۴۵) ارزیابی بخش دوم: ارزیابی این بخش بر اساس معنادار بودن جملات تولید شده توسط شبکه بر روی تصاویر تست (که در روز ارائه در اختیارتان قرار میگیرد) خواهد بود. (۱۰)

نمره امتیازی: پیاده سازی شبکه خود را همراه با Attention انجام دهید (در صورت پیاده سازی با Attention، نیازی به پیاده سازی معمولی شبکه نیست). (۱۰). سایر ایده ها و روشهای خلاقانه و بهبود دهنده ی در طراحی شبکه ها نیز نمره ی امتیازی خواهد داشت.

نمره امتیازی: تحویل پروژه حداقل یک هفته پیش از زمان تحویل پایانی شامل نمره امتیازی خواهد شد.