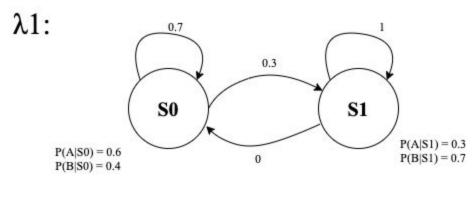
پیاده سازی تقطیع گر انجام شده است؛ البته باید ویژگی های بیشتر و بهتری استخراج کرد زیرا هنوز دقت تقطیع گر پایین است. بالاخره موفق شدیم یک تجزیه گر سازه ای پیدا کنیم و قدم بعدی در پیاده سازی تقطیع گر مطالعه مقاله میگرمن (۱۹۹۵) برای گنجاندن ویژگی های نحوی و همچنین افزودن ویژگی ها و بهتر کردن آن هاست.

برای پیاده سازی تجزیه گر نیز، مقاله ی جی و آیزنشتاین  $(۲۰۱۴)^2$  دوباره مطالعه شد و برای درک مقاله، تا حدی به مطالعه جبر خطی پرداختیم. کد این تجزیه گر در دسترس عموم است. ما نیز کد را دریافت کردیم و برای زبان انگلیسی از آن اجرا گرفتیم. حال باید تمام پیش نیازهای لازم برای زبان فارسی (در نسخه انگلیسی از پکیج stanfordcorenlp استفاده می شود. ما نیز باید هر آن چه این پکیج دارد، گرد هم آوریم و به سیستم بدهیم) مهیا شوند و خروجی تقطیع گر به تجزیه گر داده شود. بنابراین، هزینه برترین قدم بعدی آماده سازی این پیش نیازهاست.

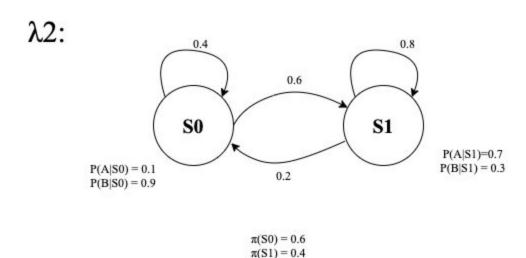
سوال ۲-الف)



 $\pi(S0) = 0.5$  $\pi(S1) = 0.5$ 

<sup>1</sup> De Marcken, C. (1995). Lexical heads, phrase structure and the induction of grammar. In *Third Workshop on Very Large Corpora*.

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Ji, Y., & Eisenstein, J. (2014). Representation learning for text-level discourse parsing. In *Proceedings of the 52nd Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics (Volume 1: Long Papers)* (Vol. 1, pp. 13-24).



برای مقادیر اولیه از فرمول  $\mathcal{U}_0(i)=\mathcal{T}_i$  استفاده کردیم؛ طبق اسلایدهای درس. یعنی در حالت شروع، emission نداریم.

● احتمال دنباله ABAB در مدل اول با استفاده از الگوریتم فوروارد: مقدار (1 Å |P(ABAB را با ترلیس زیر محاسبه کردیم:

	Start	А	В	A	В
S0	0.5	0.21	0.0588	0.024696	0.00691488
S1	0.5	0.195	0.1806	0.059472	0.04681656

پس (1  $\lambda$  | P(ABAB برابر است با جمع ستون آخر یعنی:

 $P(ABAB|\lambda 1) = 0.00691488 + 0.04681656 = 0.05373144$ 

## ● احتمال دنباله ABAB در مدل دوم با استفاده از الگوریتم فوروارد: مقدار (2 \(\lambda\) P(ABAB را با ترلیس زیر محاسبه کردیم:

	Start	А	В	А	В
S0	0.6	0.032	0.0972	0.006288	0.021708
S1	0.4	0.476	0.12	0.108024	0.0270576

پس (2  $\lambda$  (ABAB برابر است با جمع ستون آخر یعنی:

 $P(ABAB| \lambda 2) = 0.021708 + 0.0270576 = 0.0487656$ 

\* بنابراین، احتمال دنباله ABAB در مدل اول بیشتر است.

ج) محاسبه بهترین دنباله حالت برای ABAB در مدل دوم:

برای مقادیر اولیه از فرمول  $\delta_i = \pi_i b_i(o_i)$  استفاده کردیم؛ طبق اسلایدهای درس.

مسیر سبز، مسیر بهینه نهایی است.

فلشهای قرمز نشان میدهد در ماکسیمم گیری ویتربی کدام خانه قبلی انتخاب شده است.

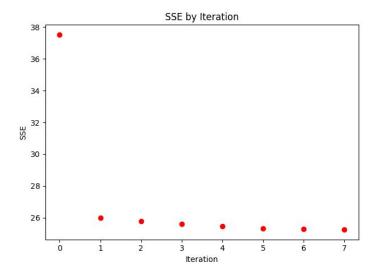
	А	В	А	В
S0	0.06	_ 0.0504 _	0.002016	0.00677376
S1	0.28	<b>-</b> 0.0672 <b>—</b>	<ul><li>0.037632 —</li></ul>	<b>→</b> 0.00903168

بنابراین، بهترین دنباله حالت برابر است با S1,S1,S1,S1.

سوال ۳-الف)

برای این تمرین کلاس KmeansClustering تعریف شد که با آدرس دیتاست، تعداد k، تولرانس و حداکثر تکرارهای الگوریتم (maxIteration) مقداردهی اولیه می شود و آبجکتی از آن ساخته می شود. متدهای پیش پردازش داده (مثل تابع \_normalize و غیره) و متد selectLexicon از تمرینهای قبل نوشته شدهاند، بنابراین توضیح دوبارهای درباره شان نمی دهیم.

- متد doc2vec: این متد بردار TF لگاریتمی سند را میسازد.
- متد kmeansClustering: این متد خوشه بندی را انجام می دهد و نمودار میزان خطا را بر حسب iteration رسم می کند. ورودی این متد تمام نمونه ها و هم چنین یک پارامتر drawErrorPlot که دو مقدار بولی می گیرد- است؛ در صورتی که می خواهید نمودار میزان SSE در هر تکرار را در نموداری ببینید، مقدار این پارامتر را True کنید. یک مثال از این نمودار در زیر آمده است:



• تابع computePurity: این متد برای محاسبه خلوص خوشه ها نوشته شده است. ورودی آن (y) برای گزارش کردن میزان خلوص در ۷ خوشه، ۱۴ خوشه و ۷۰ خوشه، برنامه ۱۰۰ بار (با سیدهای اولیه متفاوت) اجرا شد و میانگین خلوص در این ۱۰۰ بار برای هر (y) در زیر آمده است.

Purity	k
0.46	7
0.63	14
1	70

می بینیم که خلوص با افزایش k افزایش می یابد؛ و وقتی k برابر با ۷۰ (تعداد نمونه ها) است، خلوص برابر با ۱ است. اما همان طور که از پیش می دانیم تعداد کلاس ها ۷ است و خوشه بندی با k=14 یا k=14 بهتر از خوشه بندی با k=1 نیست؛ این یک ایراد بزرگ معیار خلوص در ارزیابی خوشه بندی است. به نظر می رسد وقتی تعداد k را از تعداد کلاس ها بیشتر می گیریم، خلوص نمی تواند ایراد خوشه بندی ما را تشخیص دهد زیرا تعداد k را در نظر نمی گیرد، بنابراین همیشه معیار خوبی برای ارزیابی خوشه بندی نیست؛ مثلا، در همین مثال، زمانی که تعداد خوشه ها آن قدر زیاد شود تا به تعداد نمونه ها برسد، خلوص قادر نیست ایراد خوشه بندی را ببیند.