

پردیس علوم دانشکده ریاضی، آمار و علوم کامپیوتر

آشنایی با الگوریتمهای تکرار بافاصله: چگونه فلش کارتها به مقابله با فراموشی کمک میکنند؟

نگارنده

محمد ترابي

استاد راهنما: دكتر هدیه ساجدی

پایاننامه برای دریافت درجه کارشناسی در رشته علوم کامپیوتر

تاریخ: شهریور ۱۴۰۴

چکیده

این مقاله به کاوش در مکانیزمهای بهبود حافظه از طریق فلشکارتها و رویکرد تکرار بافاصله میپردازد. ابتدا، مفهوم منحنی فراموشی و پیامدهای آن برای یادگیری تشریح میشود. سپس، با معرفی ویژگیهای یک فلشکارت مؤثر، به بررسی اصول شناختی پشت این ابزار پرداخته میشود. در بخش اصلی، ویژگیهای کلیدی الگوریتمهای تکرار بافاصله (مانند بهینهسازی فواصل و توزیع بار مرور) مورد بحث قرار گرفته و دو الگوریتم مهم یعنی Leitner و SuperMemo به تفصیل بررسی میشوند. در نهایت، با استناد به یافتههای تحقیقاتی و آزمایشات وزنیاک، این پژوهش بر اهمیت طراحی الگوریتمهای بهینه برای مدیریت مؤثر فرآیند یادگیری تاکید میکند.

سپاسگزاری

صمیمانه از استاد راهنمای گرانقدرم، سرکار خانم دکتر ساجدی، برای تدریس، راهنماییها و حمایتهای ارزشمندشان سپاسگزارم. از جناب آقای دکتر باباعلی، مدیر محترم گروه، نیز بابت زحمات و آموزههای گرانقدرشان کمال تشکر را دارم. یاد و خاطرهٔ استاد ارجمند، مرحوم دکتر نوذری، که دانش و بینش ایشان همواره الهام بخش بود، گرامی باد.

پیشگفتار

یکی از چالشهای بنیادین در فرآیند یادگیری، مقابله با پدیده طبیعی فراموشی است. از زمان پژوهشهای پیشگامانهای چون Hermann Ebbinghaus در حوزه منحنی فراموشی، همواره این سوال مطرح بوده است که چگونه می توان اطلاعات را به شکلی مؤثر و ماندگار در حافظه ذخیره کرد. این پژوهش، در تلاش برای ارائه پاسخی علمی به این سوال، به بررسی رویکردهای نوین در حوزه بهینهسازی فرآیند یادگیری می پردازد. در این راستا، فلش کارتها به عنوان ابزاری قدرتمند و روش تکرار بافاصله به عنوان راهکاری علمی برای مبارزه با فراموشی، مورد توجه قرار گرفتهاند. تلاشهای نخستین در این زمینه با ابداع سیستمهایی چون روش Tiotr Woźniak»، این حوزه با توسعه الگوریتمهای پیشرفتهتری مانند SuperMemo توسط «Piotr Woźniak»، این حوزه وارد فاز جدیدی از دقت و کارایی گردید. هدف از این پژوهش، ارائه یک تحلیل جامع از اصول، مزایا و محدودیتهای این روشهاست تا اهمیت رویکرد الگوریتمی در تقویت حافظه آشکار گردد. ماختار این پژوهش به گونهای است که ابتدا مبانی نظری و علمی موضوع را تبیین می نماید. در ادامه، اصول طراحی فلشکارتهای مؤثر و الگوریتمهای کلیدی تکرار بافاصله مورد بررسی قرار می گیرد. همچنین نسخه نرم افزاری این سیستمها به عنوان پیادهسازی عملی این پژوهش توسعه یافته است. کد منبع این پروژه و مستندات مربوط به آن را می توانید در مخزن گیتهاب مربوطه به آدرس می قراد و فلمنده کنید.

فهرست مطالب

١																																	ڪ	ماة	ىد	مق	þ	ھي	غاه	۵	1
١																																	ت	ارد	کا	شر	فل		١.	١	
١																														١									۲.		
۲																													•										٣.		
۴																						د	آم	۱,	5	ے	عا	ے	, ن	کا	_	ش	فا		>	ا ۔ ا	، ط	1	سو	>1	۲
۴																																							١.		
۵	·	•	•	•	•	٠	•	٠	·	•	•	•	٠	٠	•	•	•	•		١	٠.	٠,	١٠		۱.څ.	i) - 1.	ں • ۵	111	2		*	ی دا،	Δ	ه	ایا	ر. د:		۲.		
w	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•			~		, –	ں د	,		÷	~	_			••	. ~	•	,	ַ' ײַ	,-		١.	'	
Y																			4	سا	او	اف	ِ ڊ	ار	کر	ت	ی	ها	مار	يت	ورا	گو	۱۲	ی	ج	لوا	, ط	ل	سو	1	٣
٧																ئر	نو ز	۰	ار	کر ا	\leq	;	يتر	ر	گو	الأ	ر	ς,	. ر	ς.	ليد	2	ی	ها;	ه ر	بزگ	وي		١.	٣	
٨																	•					١.														زهه			۲.		
																													••	٠.		,	•	_		•	٠				
١٠																																•	۳ _	تنر	(پ	ا لا	يت	ر	گو	11	۴
١.																					?.	ند	5,	مے	ار	کا	٩	گون	ڄگ	-	L	ei [.]	tn	eı	r (رشر	رو		١.	۴	
۱۲																																				إياً			۲.	۴	
۱۳																																				۔ مای			٣.	۴	
																													,	*		U		,	٠	•					
14																												\mathbf{S}	uj	96	er	·N	1	en	no	ر د	يت	ر	گو	11	۵
۱۴																	?	٦	کن	ر م	مح	ار	ک	۵	گون	یگ	<u>_</u>	Sı	up	e	rl	M	er	nc) ر	رشر	رو		١.	۵	
۱۴																																				١.					
۱۵																																				١.					
16																																				١.					
18													Ī																							١.					
١٨	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•	•		•	•	•														 ایا			۲.	۸	
' / \	•	•	•	•	•	٠	•	٠	٠	•	•	•	٠	•	•	•	•	•		•	•	•		٨	, u	h,	CI.	TV.	LU	LLJ	U	ں	وس	ا ر	ی	ַ' ַ	<i>-</i>		١.	~	

Spaced Repetition'
Forgetting Curve'
Leitner

۳.۵ معایب روش SuperMemo معایب روش ۳.۵

فصل ۱

مفاهيم مقدماتي

۱.۱ فلش کارت

فلش کارتها ابزاری ساده اما بسیار کارآمد برای یادگیری و به خاطرسپاری اطلاعات هستند. این ابزارها، که می توانند به شکل کاغذی یا الکترونیکی باشند، شامل مجموعه ای از کارتها هستند که روی یک یا هر دو طرف آنها اطلاعاتی نوشته شده است. از فلش کارتها می توان برای یادگیری طیف گسترده ای از موضوعات استفاده کرد، از جمله:

- زبانهای خارجی: یادگیری واژگان جدید، مرور اشکال مختلف افعال بیقاعده
- علوم پایه: بهخاطر سپردن مطالب در دروس پزشکی، شیمی، حقوق، تاریخ و جغرافیا
 - مهارتهای تخصصی: حفظ نتهای گیتار، اصطلاحات علوم کامپیوتر
- موارد روزمره: مرور یادداشتهای مهم، حفظ کردن شماره تلفن یا شماره کارت، بهخاطر سپردن نام افراد از روی تصویرشان

۲.۱ تکرار بافاصله ۱

برای ماندگاری بیشتر اطلاعات در حافظه، مرور مطالب ضروری است. تکرار بافاصله روشی است که در آن مرور مطالب در فواصل زمانی مشخص و بهینه انجام می شود. این فواصل با گذشت زمان، به تدریج طولانی تر می شوند. این شیوه بر اساس الگوریتم هایی طراحی شده است که بهترین زمان را برای تکرار هر مطلب محاسبه می کنند. با استفاده از این روش، اثر بخشی یادگیری به طور چشمگیری افزایش می یابد. [۳] در این مقاله چند الگوریتم مرتبط با تکرار بافاصله را بررسی خواهیم کرد.

Spaced Repetition'

۳.۱ منحنی فراموشی

منحنی فراموشی نموداری است که نشان میدهد چگونه میزان بهخاطرآوردن مطالب در طول زمان کاهش مییابد. این نمودار توسط روانشناس آلمانی، هرمان ابینگهاوس ^۳، معرفی شد. محور افقی این نمودار نشاندهنده زمان و محور عمودی آن، میزان یادآوری ^۴ یا احتمال بهخاطرآوردن مطلب است.

همانطور که در شکل ۱.۱ مشخص است، اگر مطالب مرور نشوند، میزان یادآوری بهسرعت کاهش می یابد. اما با استفاده از تکرار بافاصله، همانطور که در شکل ۲.۱ دیده می شود، شیب منحنی پس از هر بار مرور کمتر می شود. این بدان معناست که با هر بار تکرار، مدتزمان بیشتری طول می کشد تا مطلب فراموش شود و نیاز به مرور کمتری پیدا می کند.

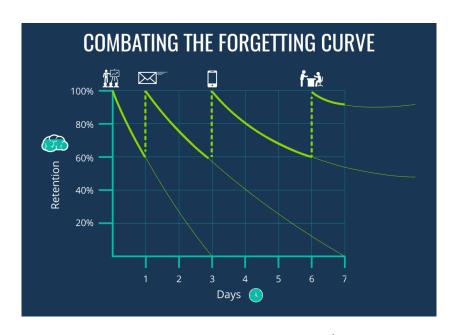


شكل ١.١: منحنى فراموشى بدون مرور مطالب

Forgetting Curve⁷

Hermann Ebbinghaus (1850–1909)

Retention^{*}



شكل ۲.۱: منحني فراموشي با مرور مطالب

فصل ۲

اصول طراحي فلشكارتهاي كارآمد

۱.۲ ویژگیهای یک فلش کارت خوب

طراحي به شكل پرسش و پاسخ:

بهترین فلش کارتها از شما میخواهند به جای مرور صرف، به یک سوال پاسخ دهید. تحقیقات نشان دادهاند که **یادآوری فعال ^{1}**، یعنی تلاش برای بازیابی اطلاعات، به یادگیری عمیقتر و ماندگارتر منجر میشود. این پدیده به «**اثر آزمون**» نیز معروف است.

كوتاه و مختصر:

یک فلش کارت باید شامل یک مفهوم یا واقعیت واحد باشد. مطالب کوتاهتر، یادگیری را سادهتر کرده و امکان مرور متناسب با میزان سختی هر بخش را فراهم میکنند. در مقابل، کارتهای شلوغ مجبورمان میکنند کل محتوا را تکرار کنیم، حتی اگر بخشی از آن را بلد باشیم.

اجتناب از فهرستها:

به جای پرسیدن "کشورهای خاورمیانه را نام ببرید؟"، بهتر است هر کشور را در یک کارت جداگانه با سوالات خاصی مانند "بزرگترین کشور خاورمیانه کدام است؟" یا "ثروتمندترین کشور آن کدام است؟" یاد بگیرید. این کار از ناکارآمدی حفظ فهرستهای بلند جلوگیری میکند. سپس میتوانید با پیوند دادن این اطلاعات، به سوال اصلی پاسخ دهید.

Active Recall'

Testing Effect[†]

منابع بيشتر:

برای آشنایی با ویژگیهای دقیق تر و قوانین بهینه سازی فلش کارتها، می توانید به مقالهٔ «بیست قانون برای فرمول بندی دانش» [۲] مراجعه کنید. این مقاله توسط پاوو اولکوفسکی، بنیان گذار الگوریتم Super Memo، نوشته شده است.

۲.۲ مزایا و معایب مطالعه با فلش کارتها

مزايا:

- افزایش ماندگاری: با استفاده از فلش کارتها، مطالب برای مدتزمان طولانی تری در حافظه می مانند. الگوریتمهای تکرار بافاصله باعث می شوند مطالب در زمان بهینه مرور شوند و برای همیشه در حافظه باقی بمانند. این درحالی است که اکثر دانشجویان این فواصل بهینه را رعایت نمی کنند و حتی با مرور زیاد مطالب را پس از مدتی فراموش می کنند.[۴]
- **یادگیری فعال:** فلش کارتها به دلیل ماهیت پرسش و پاسخ خود، یادگیری را فعال کرده و به جای مرور صرف، به یادآوری و بازیابی اطلاعات کمک میکنند.
- مدیریت حجم بالای اطلاعات: فلش کارتها یادگیری محتوای گسترده را به بخشهای کوچکتر و قابل مرور تقسیم می کنند. این ویژگی باعث می شود دانشجویان بدون احساس فشار، به تدریج بر حجم زیادی از مطالب تسلط پیدا کنند. خیلی از دانشجویان از تعداد کمی از فلش کارتها استفاده می کنند که باعث می شود فواصل مرور کم شود و میزان یادگیری کاهش پیدا کند؛ درحالی که فلش کارتهای بیشتر می توانند اثر یادگیری را افزایش دهند. [۴]
- تمركز بر نقاط ضعف: با طبقه بندى كارتها بر اساس ميزان سختى، مى توان روى مطالبى كه تسلط كمترى بر آنها داريد، بيشتر تمركز كرد.
- بازی سازی ۳: افزایش جذابیت و انگیزه در یادگیری به دلیل ساده و بازیگونه بودن فلش کارتها. همچنین آمارها، تحلیلها و مصور سازی میزان پیشرفت مطالعه به ادامه دار شدن بادگیری کمک می کند.

معايب:

• زمانبر بودن: تهیه فلش کارتها ممکن است زمان بر باشد، هرچند ابزارهای الکترونیکی این فرایند را ساده تر کردهاند.

Gamification*

• نیاز به نظم و انضباط: اثربخشی این روش به مرور منظم و مداوم وابسته است؛ این درحالیست که پژوهشها نشان میدهد دانشجویان غالبا بیشتر از پنج روز مطالعه را ادامه نمیدهند و هربار بیشتر از نصف فلشکارتها را نمیخوانند.[۶]

فصل ۳

اصول طراحي الگوريتمهاي تكرار بافاصله

۱.۳ ویژگیهای کلیدی یک الگوریتم تکرار موثر

هدف بیشتر پژوهشها در زمینه فلش کارتها و تکرار بافاصله این است که الگوریتمی طراحی شود که بهترین تاثیر را در یادگیری داشته باشد. این هدف نیازمند داشتن ویژگیهای متعددیست که جمع شدن همه آنها در یک الگوریتم کار راحتی نیست. برخی از مهم ترین ویژگیهای یک الگوریتم تکرار موثر در ادامه آمده است:

محاسبه بهينه فواصل تكرار:

هدف اصلی الگوریتم، یافتن بهترین زمان تکرار برای هر کارت است. این زمان باید طوری باشد که کارت درست قبل از اینکه فراموش شود، دوباره نمایش داده شود. این کار باعث میشود با کمترین تعداد مرور، اطلاعات برای بیشترین زمان ممکن در حافظه باقی بماند.

توزیع بار مرور:

یک الگوریتم هوشمند باید از انباشته شدن فلش کارتها در یک روز خاص جلوگیری کند. به عبارت دیگر، وظیفه آن توزیع بهینه کارتها در طول زمان است تا کاربر هر روز حجم معقول و مدیریت پذیری از کارتها را برای مرور داشته باشد و از احساس خستگی یا عقبافتادگی جلوگیری شود. یعنی حجم فلش کارتها در یک روز نباید خیلی کم و یا خیلی زیاد باشد.

تطبيق با سختي مطالب:

الگوریتم باید بر اساس عملکرد کاربر و سختی و آسانی هر کارت، فواصل تکرار را تنظیم کند. برای کارتهای آسانتر، فاصله زمانی بیشتر میشود و برای کارتهای دشوار، مرور در فواصل

کوتاهتری انجام میگیرد. این ویژگی، فرآیند یادگیری را شخصی سازی کرده و کارآمدتر میکند.

سازگاری با مطالعه نامنظم:

یک الگوریتم قوی باید با مطالعه نامنظم سازگار باشد و در صورت وقفه طولانی، دچار اختلال نشود. اگر کاربری برای چند روز یا هفته مطالعه نکند و سپس مرور را از سر بگیرد، الگوریتم باید این وقفه را درک کرده و فواصل زمانی را بهدرستی تنظیم کند. برای مثال، اگر قرار بود کارتی امروز مرور شود و سپس یک هفته بعد نمایش داده شود اما کاربر به جای امروز پس از یک ماه آن را مرور میکند، الگوریتم باید این فاصله زمانی طولانی را به عنوان یک «یادآوری موفق» ثبت کند و فاصله بعدی را بر اساس این واقعیت جدید، به جای یک هفته، به مراتب طولانی تر تعیین نماید.

۲.۳ بازههای زمانی بهینه

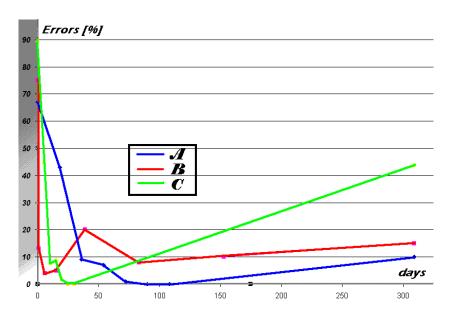
برخلاف تصور اولیه که هر فاصلهی زمانی افزایشی برای مرور مناسب است، «وزنیاک» با طراحی آزمایشی نشان داد که نتایج ممکن است متفاوت باشد. او برای بررسی این موضوع، تعدادی فعل بیقاعده ی انگلیسی را به سه گروه تقسیم کرد و هر گروه را شش بار با فواصل زمانی متفاوت مرور کرد. برنامه ی زمانی این آزمایش در جدول ۱.۳ آمده است.

جدول ۱.۳: برنامه زمانی مرور گروههای آزمایشی

0	3, 33,	<u> </u>	• •
گروه C	گروه B	گروه A	نوبت مرور
۵ روز	۱ روز	۱۸ روز	1
۵ روز	۵ روز	۱۸ روز	۲
۵ روز	۹ روز	۱۸ روز	٣
۵ روز	۲۴ روز	۱۸ روز	k
۵ روز	۴۴ روز	۱۸ روز	۵
۵ روز	۷۰ روز	۱۸ روز	۶
۳۰ روز	۱۵۳ روز	۱۰۸ روز	مجموع

قصد اصلی وزنیاک این بود که نشان دهد روش B (با فواصل افزایشی) بهترین نتیجه را به همراه دارد، اما نتایج که در شکل 1.7 مشاهده میکنید، متفاوت بود.

همانطور که در نمودار دیده می شود، گروه A با وجود خطای بیشتر در ابتدا، در درازمدت عملکردی پایدارتر داشت، در حالی که گروه C پس از یک دوره کوتاه بدون خطا، به سرعت دچار فراموشی شد. مهم تر از همه اینکه گروه A که با فواصل ثابت ۱۸ روز مرور می شد، در بلندمدت بهتر از گروه B با فواصل افزایشی عمل کرد. این نتیجه غافلگیرکننده، وزنیاک را به این جمع بندی



شکل ۱.۳: میانگین میزان خطای افراد در طول زمان در سه گروه آزمایشی

رساند که «هر فاصلهی افزایشی لزوماً مفید نیست» و یافتن الگویی بهینه برای زمانبندی تکرار، که از فواصل زمان ثابتهم کارآمدتر باشد، موضوع قابل توجهی است.

برای مطالعهٔ بیشتر در مورد تحقیقات وزنیاک میتوانید به فصل سوم مقالهٔ [۱] و یا به لینک «شرح تحقیقاتی که منجر به روش SuperMemo شد: تابع تقریبی بازههای بهینه» مراجعه کنید.

فصل ۴

الگوريتم لايتنر ا

الگوریتم لایتنر، شناخته شده ترین الگوریتم در حوزه تکرار بافاصله است. این سیستم نوآورانه در دهه ۱۹۷۰ توسط سباستین لایتنر، روزنامه نگار و مروج علم آلمانی، توسعه یافت. او در کتاب تأثیرگذار خود با عنوان «این گونه باید آموخت» که در سال ۱۹۷۲ منتشر شد، این روش را به مخاطبان گسترده تری معرفی کرد. در ابتدا، این الگوریتم به صورت فیزیکی و با استفاده از جعبه هایی با چند خانه (معمولاً هفت خانه) پیاده سازی می شد. فلش کارتها بر اساس میزان تسلط کاربر، بین این خانه ها جابجا می شدند. برای توضیحات بیشتر و یادگیری نحوه استفاده عملی از جعبه لایتنر به صورت فیزیکی، می توانید ویدیوی «چطور از جعبه لایتنر استفاده کنیم؟» را مشاهده کنید. این الگوریتم با وجود سادگی، نتایج بسیار قابل قبولی ارائه می دهد و یک روش عالی برای آشنایی و یادگیری اصول تکرار بافاصله است. به همین دلیل اول از همه به سراغ الگوریتم لایتنر می رویم.

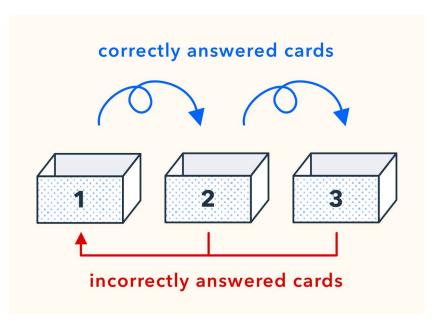
۱.۴ روش Leitner چگونه کار میکند؟

روش لایتنر بر اساس تقسیم فلش کارتها در خانههای مجزا است. این خانهها بر اساس میزان تسلط شما بر مطالب، دستهبندی میشوند. خانههای اولیه برای مرور بیشتر و خانههای پایانی برای مرور کمتر در نظر گرفته شدهاند. اصول کلی این روش به صورت زیر است:

- حالت اولیه کارتها: همه فلش کارتها در ابتدا در خانه اول قرار می گیرند.
- جابه جایی کارت ها: پس از هر بار مرور، اگر پاسختان صحیح باشد، کارت به خانه بعدی منتقل می شود. در غیر این صورت (پاسخ اشتباه)، کارت به خانه اول بازگردانده می شود

Leitner\

So lernt man lernen^{*}



شكل ۱.۴: شماى كلى از روش لايتنر

تا بیشتر مرور شود.

• فواصل زمانی مرور: این روش نسخه های مختلفی دارد، اما رایج ترین آنها جعبه ای با هفت خانه است. در این نسخه، مرور کارتها در هر خانه به صورت تصاعدی افزایش می یابد؛ به عنوان مثال، خانه اول هر روز، خانه دوم هر دو روز، خانه سوم هر چهار روز و... مرور می شود.[۷]

به عنوان مثال فرض کنید فلش کارتی را از خانه سوم بیرون آوردهاید که روی آن کلمه "garcon" نوشته شده است، اما معنی آن را فراموش کردهاید. پس از مشاهده پاسخ (کلمهای فرانسوی به معنی «پسر»)، کارت را به خانه اول برمی گردانید. روز بعد، چون خانه اول هر روز مرور می شود، دوباره "garcon" را می بینید. اگر این بار پاسخ صحیح بدهید، کارت به خانه دوم منتقل می شود. اگر پاسخ اشتباه بدهید، در همان خانه اول باقی می ماند.

روند مرور ادامه پیدا میکند تا زمانی که کارت به خانه آخر برسد و شما به طور کامل بر آن مسلط شوید. وقتی کارت از خانه آخر خارج می شود، به این معنی است که آن مطلب به طور کامل یاد گرفته شده است و تا مدت زمان زیادی آن را فراموش نمیکنیم. بنابراین می توانیم آن کارت را از روند مطالعاتی خارج کنیم.

شبه كد پايتوني و ساده شده الگوريتم لايتنر را ميتوانيد در قطعه كد زير مشاهده كنيد.

DAY = 24 * 60 * 60 # seconds in a day (example)

```
def get_cards_to_review(cards):
          """Return all cards that are due for review."""
          review_cards = []
          for card in cards:
          if card.review date <= current date:</pre>
          review_cards.append(card)
          return review_cards
11
          def mark_correct(card):
          Update the card if the user answered correctly.
16
          - Increase the box number (spaced repetition level).
          - Schedule next review further in the future.
          11 11 11
          card.box_number += 1
          card.review_date = now() + (2 ** card.box_number) * DAY
          def mark incorrect(card):
          Update the card if the user answered incorrectly.
          - Reset box number.
          - Schedule review for tomorrow.
          card.box_number = 0
          card.review_date = now() + 1 * DAY
```

۲.۴ مزایای روش لایتنر

روش لایتنر به طور خودکار و هوشمند نقاط ضعف شما را شناسایی و اولویت بندی می کند. کارتهای دشوار در خانههای اولیه می مانند و بیشتر مرور می شوند، در حالی که مطالب آسان به خانههای آخر منتقل شده و کمتر تکرار می شوند. این سیستم با منحنی فراموشی تطابق بالایی دارد و سعی می کند که هر کارت قبل از فراموشی کامل، دوباره مرور شود و مدت زمان بیشتری در حافظه بماند. در نتیجه، این روش به طور بهینه زمان مطالعه را مدیریت کرده و از مطالعه بیش از حد مطالبی که از

قبل بر آنها مسلط هستید، جلوگیری میکند.

٣.۴ معايب روش لايتنر

- 1. عدم توزیع هوشمندانه: الگوریتم لایتنر، توزیع فلشکارتها را بر اساس شروطی ساده انجام میدهد و همین موضوع میتواند منجر به نامنظم شدن حجم مطالعه در طول هفته شود. ممکن است در برخی روزها با حجم زیادی از کارتها برای مرور مواجه شوید، در حالی که در روزهای دیگر، هیچ کارتی برای مطالعه نداشته باشید. برای مثال، اگر ۱۰ کارت جدید را در یک روز به سیستم اضافه کرده و به همه آنها پاسخ درست دهید، این کارتها به خانه دوم منتقل میشوند و دو روز بعد برای مرور مجدد ظاهر خواهند شد. در نتیجه، روز بعد هیچ کارتی برای مرور نخواهید داشت و این میتواند به برنامهریزی شما لطمه بزند.
- ۲. نادیده گرفتن سختی و آسانی پاسخهای درست: این الگوریتم به میزان سختی یا آسانی یک پاسخ درست توجهی نمی کند. اگر مطلبی را به سختی به یاد آورید، آن را به خانه بعدی منتقل می کند؛ در حالی که اگر به مطلبی کاملاً مسلط باشید و به راحتی آن را به یاد آورید، باز هم همین کار را می کند. این عدم تفاوت گذاری باعث می شود که کارتهای دشوار و آسان به یک شیوه مدیریت شوند و این می تواند کارایی سیستم را کاهش دهد و باعث شود بعضی کارتها بیش از حد مرور شوند.
- ۳. ضعف در تطبیق با وقفه های مطالعه: روش لایتنر با وقفه های طولانی در مطالعه سازگاری خوبی ندارد. اگر برای مثال، یک کارت را در خانه اول قرار داده و پس از یک ماه به سراغ آن برگردید و جواب آن را بلد باشید، سیستم همچنان آن را به خانه دوم منتقل کرده و دو روز بعد به شما نشان می دهد. این در حالی است که وقتی بعد از یک ماه هنوز مطلب را به یاد دارید، نشان دهنده تسلط شما بر آن است و نیازی به مرور مجدد در فاصله زمانی کوتاه نیست. این نقص در بهینه سازی، زمان و انرژی شما را هدر می دهد.

فصل ۵

الگوریتم SuperMemo

سوپر همو یکی از پیشرفته ترین و پرکاربرد ترین الگوریتمهای تکرار بافاصله است که توسط پیوتر وُزنیاک^۱، پژوهشگر لهستانی، توسعه یافت. این الگوریتم به مرور زمان نسخههای مختلفی پیدا کرده (از SM-0 تا SM-18) ، اما نسخهی معروف و پرکاربرد آن SM-2 است که هنوز هم اساس بسیاری از نرمافزارهای یادگیری مثل Anki از تشکیل میدهد.[۸] همچنین یک نرم افزار به نام SuperMemo وجود دارد که که توسط خود وُزنیاک توسعه یافته است و از نسخههای بالاتر این الگوریتم استفاده میکند.

۱۰۵ روش SuperMemo چگونه کار می کند؟

این روش پیچیدگیهای بیشتری نسبت به روش لایتنر دارد و از چندین پارامتر برای تنظیم فواصل مرور استفاده میکند. همچنین قواعد مرور نیز تفاوتهایی با روش لایتنر دارد.

۱.۱.۵ نحوه مرور و امتیازدهی به پاسخها

هنگامی که یک فلشکارت را با روش SuperMemo مرور میکنید، الگوریتم از شما میخواهد که عملکرد خود را بر اساس یک مقیاس درجهبندی (از ۱۰ تا ۵) ارزیابی کنید. وزنیاک این مقیاس را کیفیت پاسخ n یا به اختصار n نامیده است. این امتیازدهی به الگوریتم کمک میکند تا بفهمد چقدر بر مطلب مسلط هستید و سپس با استفاده از فرمولهای پیچیده تر، فاصله زمانی بعدی را محاسبه میکند. در ادامه می توانید ببینید که هر کدام از این امتیازها به چه معنیست:

Wozniak Piotr[\]

Anki^۲ یک نرم افزار معروف برای مطالعه فلشکارت با استفاده از الگوریتمهای با فاصله است.

quality of response

- ۵ پاسخ کامل و بدون مشکل (perfect response)
- (correct response after a hesitation) پاسخ صحیح با کمی تردید ۴
- ۳ پاسخ صحیح همراه با سختی زیاد (correct response recalled with serious) (difficulty
- incorrect response; where) پاسخ اشتباه؛ اما یادآوری پاسخ صحیح آسان بود (the correct one seemed easy to recall
- incorrect response; the correct) باسخ اشتباه؛ اما پاسخ صحیح به یاد آورده شد (one remembered
 - - فراموشي كامل (complete blackout)

۲.۱.۵ محاسبه فاصله زمانی مرور بعدی

در روش SuperMemo فاصله زمانی با استفاده از فرمول بازگشتی زیر محاسبه میشود.

$$I(0) = 0 \tag{1.2}$$

$$I(1) = 1 \tag{Y.5}$$

$$I(2) = 6 \tag{r.d}$$

$$I(n) = I(n-1) \times EF$$
 (4.5)

با توجه به فرمول محاسبه فاصله زمانی، می توانیم ببینیم که فاصله زمانی برای مرور اول برابر 1 روز و برای مرور دوم برابر با ۶ روز است. از اینجا به بعد، فاصله زمانی با توجه به ضریب سهولت 1 (EF) کارت محاسبه می شود. به عنوان مثال، اگر ضریب سهولت یک کارت برابر با ۲ باشد، فاصله زمانی برای مرور سوم برابر با ۱۲ روز خواهد بود (۶ ضربدر ۲) . اگر ضریب سهولت برابر با ۲/۵ باشد، فاصله زمانی برای مرور سوم برابر با ۱۵ روز خواهد بود (۶ ضربدر ۲/۵). در نتیجه مرور اول و دوم برای همه کارت ها یکسان است، اما از مرور سوم به بعد، هر چه کارت آسان تر باشد، فاصله زمانی بیشتری برای مرور بعدی آن تعیین می شود.

همانطور که میبینیم کیفیت پاسخ (q) تاثیر مستقیمی بر بازه زمانی بعدی ندارد. تاثیر این فاکتور از طریق ضریب سهولت به صورت غیرمستقیم اعمال میشود. در قسمت ۴.۱.۵ خواهیم دید که اگر q کمتر از q باشند، q به ۱ بازنشانی میشود، در نتیجه فاصله زمانی به ۱ روز کاهش می یابد.

Ease Factor $^{\mathfrak{k}}$

۳.۱.۵ ضریب سهولت

هر کارت یک ضریب مخصوص دارد که نشان دهنده ی میزان آسانی یا دشواری آن است. اگر کارتی برای شما دشوار باشد و اغلب نمره ی پایینی بدهید، E-Factor آن کاهش می یابد و مرورهای آینده نزدیکتر می شوند. اگر کارت آسان باشد، E-Factor آن بالا می رود و مرورها دورتر می شوند.

ضریب سهولت در ابتدا برابر با ۲/۵ تنظیم می شود و پس از هر بار مرور، این ضریب با استفاده از فرمول زیر محاسبه می شود:

$$EF' = EF + (0.1 - (5 - q) \times (0.08 + (5 - q) \times 0.02)) \tag{(3.5)}$$

که شکل کاهش یافتهٔ آن به صورت زیر است:

$$EF' = EF - 0.8 + 0.28q - 0.02q^2$$
 (9.4)

توجه کنید که اگر کیفیت پاسخ برابر ۴ باشد، ضریب سهولت تغییری نمیکند. همچنین طبق پژوهشهای وزنیاک، ضریب سهولت نباید کمتر از ۱/۳ باشد؛ زیرا در این صورت تعداد مرورها به شکل آزاردهندهای افزایش پیدا میکند. بنابراین اگر محاسبات منجر به ضریب سهولت کمتر از ۱/۳ شود، آن را برابر با ۱/۳ در نظر میگیریم.

۴.۱.۵ الگوريتم SM-2

حال که با نحوهٔ محاسبه فاصله زمانی و ضریب سهولت آشنا شدیم، میتوانیم نسخهٔ کامل الگوریتم SM-2 که یکی از معروفترین نسخههای SM-2 است را بررسی کنیم.

الگوریتم به این صورت عمل میکند:

- ۱. در ابتدا برای هر کارت ضریب سهولت را 7/4، تعداد مرور (r) را ۱ و آخرین بازه زمانی را برابر با ۰ قرار می دهیم.
- ۲. وقتی نوبت به مرور کارت رسید از کاربر میخواهیم که کیفیت پاسخ (q) را از ۰ تا ۵ مشخص کند. سپس با توجه به مقدار q، مراحل زیر را انجام میدهیم:
 - (آ) اگر کیفیت پاسخ (q) کمتر از ۳ باشد:
 - تعداد مرور (r) را برابر به ۱ بازنشانی میکنیم.
 - زمان مرور بعدی را با توجه به فرمول ۲.۵ یک روز بعد قرار میدهیم.

اگر کیفیت پاسخ (q) برابر یا بیشتر از ۳ باشد:

- زمان مرور بعدی را با توجه به فرمولهای ۲.۵ تا ۴.۵ محاسبه میکنیم.
 - تعداد مرور (r) را یک واحد افزایش میدهیم.

```
آن را برابر با ۱/۳ قرار میدهیم.
شبه كد پايتوني و ساده شده الگوريتم SM-2 را ميتوانيد در قطعه كد زير مشاهده كنيد.
   DAY = 24 * 60 * 60 # seconds in a day
   def get_cards_to_review(cards):
   """Return all cards that are due for review."""
   review_cards = []
   for card in cards:
   if card.review_date <= current_date:</pre>
   review_cards.append(card)
   return review_cards
   def mark_card(card, q):
   Update the card based on the user's quality of response (q).
   q is an integer from 0 to 5.
   11 11 11
   if q < 3:
       # If the answer was incorrect or hard to recall
       card.repetition = 1
       card.review_date = now() + 1 * DAY
   else:
       # If the answer was correct
       if card.repetition == 1:
          interval = 1
       elif card.repetition == 2:
          interval = 6
       else:
          interval = card.interval * card.ease_factor
       card.repetition += 1
       card.review_date = now() + interval * DAY
   # Update ease factor
```

(ب) ضریب سهولت را با توجه به فرمول ۶.۵ بهروزرسانی میکنیم و اگر کمتر از ۱/۳ شد،

```
card.ease_factor += (0.1 - (5 - q) * (0.08 + (5 - q) * 0.02))
if card.ease_factor < 1.3:
card.ease_factor = 1.3
```

پیادهسازی عملی و کامل این الگوریتم را میتوانید در مخزن گیتهاب مربوط به این پروژه مشاهده کنید.

۲۰۵ مزایای روش SuperMemo

این الگوریتم نسخهٔ پیشرفته تری از روش لایتنر است و بیشتر مزایای روش لایتنر را دارد. علاوه بر این، با استفاده از امتیازدهی به پاسخها، می تواند فواصل زمانی را به صورت دقیق تری تنظیم کند و مشکل در نظر نگرفتن میزان سختی در پاسخها برطرف می شود. این ویژگی باعث می شود که زمان مرور به نحو احسن مدیریت شود و مطالعه بیش از حد از مطالب آسان کاهش یابد. همچنین تنوع در فواصل زمانی مرور باعث می شود که حجم مطالعه در طول هفته به شکل به تری توزیع شود و از انباشتگی کارتها در یک روز خاص جلوگیری شود.

۳.۵ معایب روش SuperMemo

اگر چه این الگوریتم نسبت به روش لایتنر پیشرفتهتر است، اما همچنان معایبی دارد که برطرف کردن آنها نیازمند الگوریتمهای پیچیدهتر است و همچنان محققان مشغول به پژوهش در این زمینه هستند. از جمله معایب این روش میتوان به موارد زیر اشاره کرد:

- 1. پیچیدگی امتیازدهی: الگوریتم SuperMemo نیازمند امتیازدهی دقیق از سوی کاربر است. این ممکن است برای برخی افراد دشوار باشد و باعث شود که امتیازها به صورت نادرست ثبت شوند.
- 7. **عدم تطبیق با وقفه های مطالعه:** همانند روش لایتنر، این الگوریتم نیز با وقفه های طولانی در مطالعه سازگاری خوبی ندارد. اگر برای مثال، یک کارت را در فاصله زمانی کوتاه مرور کرده و سپس برای مدت طولانی به سراغ آن نروید، ممکن است الگوریتم نتواند به درستی تشخیص دهد که شما بر آن مطلب مسلط هستید یا خیر.
- ۳. عدم شخصی سازی: اگر چه این الگوریتم از امتیازدهی برای تنظیم فواصل زمانی استفاده میکند، اما همچنان از یک فرمول ثابت برای همه کاربران بهره میبرد. این ممکن است باعث شود که الگوریتم نتواند به خوبی با سبک یادگیری و نیازهای خاص هر فرد سازگار شود.[۵]

عدم توجه به محتوى و نوع كارت: این الگوریتم به محتوای كارتها و نوع آنها توجهی ندارد. برای مثال، یادگیری یک زبان جدید ممكن است نیازمند فواصل زمانی متفاوتی نسبت به یادگیری مفاهیم علمی باشد. این الگوریتم نمی تواند این تفاوتها را در نظر بگیرد و ممكن است برای همه نوع مطالب به یک شكل عمل كند. [۶]

نتيجهگيري

این پژوهش با هدف مقابله با چالش بنیادین فراموشی، به بررسی عمیق اصول و الگوریتمهای تکرار بافاصله پرداخت. یافته ها به وضوح نشان میدهند که فلش کارتها، بیش از یک ابزار ساده برای حفظ کردن هستند؛ آنها ابزاری قدرتمند برای یادگیری فعال و بازیابی اطلاعات به شمار میروند. این روش، با استفاده از فواصل مرور هوشمندانه، به طور چشمگیری از اثرات منحنی فراموشی می کاهد و مطالب را از حافظه کوتاه مدت به حافظه بلندمدت منتقل می کند.

همانطور که مشاهده شد، الگوریتمهای مختلفی برای پیادهسازی این سیستمها وجود دارد؛ از روش ساده اما کارآمد Leitner که اساس آن بر جابهجایی کارتها در خانههای مجزا است، تا الگوریتمهای پیشرفته تری چون Super Memo که با استفاده از دادههای عملکردی کاربر، فواصل زمانی را به صورت پویا و کاملاً شخصی سازی شده تنظیم میکنند. در این میان، نتایج آزمایشات «وزنیاک» به ما آموخت که هر نوع تکرار بافاصلهای لزوماً کارآمد نیست و کلید موفقیت در یافتن الگوی بهینه و هوشمندانه برای زمان بندی مرور است.

در مجموع، این پژوهش تأکید میکند که بهینه سازی فرآیند یادگیری فراتر از مطالعه صرف است و در گرو انتخاب ابزارها و الگوریتمهای مناسب قرار دارد. استفاده آگاهانه از فلش کارتها و الگوریتمهای هوشمند تکرار بافاصله، نه تنها زمان مطالعه را مدیریت میکند، بلکه به کاربر امکان می دهد تا بر نقاط ضعف خود تمرکز کرده و با کمترین تلاش، به بیشترین ماندگاری اطلاعات دست یابد. این رویکرد، در نهایت به تسلطی عمیق تر و پایدارتر بر دانش منجر خواهد شد.

كتابنامه

- [1] Woźniak, Piotr, and Edward Gorzelańczyk. "Optimization of repetition spacing in the practice of learning." Acta neurobiologiae experimentalis 54.1 (1994): 59-62.
- [2] P. Wozniak, "Effective learning: Twenty rules of formulating knowledge", https://super-memory.com/articles/20rules.htm, 1999.
- [3] Hunshamar, Asgeir. A Flashcard Based Web Application for Collective Learning and Peer Review Based Evaluation of Students. MS thesis. NTNU, 2021.
- [4] Wissman, Kathryn T., Katherine A. Rawson, and Mary A. Pyc. "How and when do students use flashcards?." Memory 20.6 (2012): 568-579.
- [5] Ye, Junyao, Jingyong Su, and Yilong Cao. "A stochastic shortest path algorithm for optimizing spaced repetition scheduling." Proceedings of the 28th ACM SIGKDD conference on knowledge discovery and data mining. 2022.
- [6] Shu, Matthew, et al. "Karl: Knowledge-aware retrieval and representations aid retention and learning in students." arXiv preprint arXiv:2402.12291 (2024).
- [7] Settles, Burr, and Brendan Meeder. "A trainable spaced repetition model for language learning." Proceedings of the 54th annual meeting of the association for computational linguistics (volume 1: long papers). 2016.
- [8] Pokrywka, Jakub, et al. "Modeling Spaced Repetition with LSTMs." CSEDU (2). 2023.

Abstract

This paper explores the mechanisms of memory enhancement through flash-cards and the **spaced repetition** approach. First, the concept of the **forgetting curve** and its implications for learning are explained. Then, by introducing the characteristics of an effective flashcard, the cognitive principles behind this tool are examined. In the main section, the **key features of spaced repetition algorithms** (such as optimizing intervals and distributing review load) are discussed, and two important algorithms, **Leitner** and **SuperMemo**, are examined in detail. Finally, based on research findings and the experiments of **Wozniak**, this study emphasizes the importance of designing optimal algorithms for the effective management of the learning process.



College of Science School of Mathematics, Statistics, and Computer Science

An Introduction to Spaced Repetition Algorithms: How Flashcards Help Combat Forgetting?

Mohamamd Torabi

Supervisor: Dr. Hedieh Sajedi

A thesis submitted in partial fulfillment of the requirements for the degree of B.Sc. in Computer Science