



دانشگاه صنعتی اصفهان

دانشکده برق و کامپیوتر

فشرده سازی تصاویر MRI سه بعدی مغز بر اساس تقارن

پایان نامه کارشناسی ارشد مهندسی کامپیوتر

سمیه امرایی

اساتید راهنما

دکتر شادرخ سماوی، دکتر محمد داورپناه جزی



دانشگاه صنعتی اصفهان

دانشکده برق و کامپیوتر

پایان نامه کارشناسی ارشد رشته مهندسی کامپیوتر خانم سمیه امرایی
تحت عنوان

فشرده سازی تصاویر MRI سه بعدی مغز بر اساس تقارن

در تاریخ 1388/3/3 توسط کمیته تخصصی زیر مورد بررسی و تصویب نهایی قرار گرفت.

1- استاد راهنمای پایان نامه دکتر شادرخ سماوی

2- استاد راهنمای پایان نامه دکتر محمد داورپناه جزی

دکتر سید محمود مدرس هاشمی

سرپرست تحصیلات تکمیلی دانشکده

کلیه حقوق مادی مرتبت بر نتایج مطالعات،
ابتکارات و نو آوریهای ناشی از تحقیق موضوع
این پایان نامه متعلق به دانشگاه **صنعتی**
اصفهان است.

این پایان نامه با حمایت مرکز تحقیقات مخابرات ایران به پایان رسیده است.

تقدیم به

پدر و مادر عزیزم

به پاس عاطفه سرشار و گرمای امید بخش وجودشان که در سردترین روزگار ان بهترین پشتیبان است
و به پاس محبت های بی دریغشان که هرگز فروکش نمی کند.

با سپاس فراوان از

اساتید ارجمند، جناب آقای دکتر سماوی و جناب آقای دکتر داورپناه که با راهنماییهای

ارزشمند خود راهگشای اینجانب بودهایند.

همچنین از محبت و زحمات کلیه اساتید و دانشجویان دانشکده برق و کامپیوتر به ویژه اعضای محترم

آزمایشگاه تحقیقاتی طراحی سخت افزار تشکر و قدرانی می‌نمایم.

با آرزوی موفقیت برای این عزیزان

چکیده

تصویر برداری به روش MRI نمونه‌های از تکنیک‌های تصویربرداری دیجیتال در علم پزشکی است. در این روش با استفاده از امواج مغناطیسی تصاویر روشن و دقیقی از بافت‌های مختلف بدن ایجاد می‌گردد. با استفاده از دستگاه MRI امکان تصویر برداری از اغلب بافت‌های بدن وجود دارد. این دستگاه قادر به تصویربرداری از بافت‌های محصور شده توسط استخوان است. به همین دلیل تصاویر MRI در جهت بررسی و تشخیص بیماری‌های مغز و نخاع کمک شایانی مینمایند. حسن اصلی استفاده از تصاویر پزشکی دیجیتال مانند تصاویر MRI علاوه بر کیفیت بالای آن‌ها، ارسال سهل این‌گونه تصاویر بر روی شبکه و نیز سادگی دسته بندی و ذخیره سازی آنها می باشد. همچنین با تولید تصاویر پزشکی دیجیتال می‌توان از روش‌های خودکار پردازش تصویر در جهت کمک به تشخیص هرچه بهتر پزشکان استفاده نمود. مشکل اصلی در این زمینه حجم بالای تصاویر است که با توجه به محدودیت رسانه‌های ذخیره سازی و نیز محدودیت پهنای باند در کاربردهای پزشکی از راه دور، ایجاد روش‌های فشرده‌سازی با نرخ فشرده‌سازی بالا را ضروری کرده است. در این پایان نامه روشی جدید برای فشرده‌سازی تصاویر MRI سه بعدی مغز ارائه می‌شود که در آن از ویژگی تقارن مغز برای بالا بردن نرخ فشرده‌سازی استفاده می‌شود. در این روش ابتدا روش پیشگویی مناسبی بر روی تمامی برش‌های موجود در مجموعه داده سه بعدی اعمال می‌شود. سپس با استفاده از متد تطابق بلاک درون برشی نیمه سمت چپ تصویر خطای حاصل از پیشگویی با استفاده از نیمه سمت راست تخمین زده می‌شود. به این ترتیب سعی می‌شود افزونگی درون تصاویر تا حد امکان حذف گردد. سپس بر روی شباهت‌های موجود در بین تصاویر متوالی تمرکز می‌شود. برای استخراج افزونگی‌های بعد سوم تطابق بلاک بین برشی و مدل سازی متن سه بعدی استفاده می‌شود. همچنین از رگرسیون برای بهبود پیشگویی در داده‌های موجود در هر متن استفاده می‌گردد. در نهایت کدگذار آنتروپی مانند کدگذار ریاضی برای فشرده‌سازی داده‌های حاصل از مراحل به کار می‌رود. برای اطمینان از کارآیی روش پیشنهادی نتایج بدست آمده با نتایج روش‌های فشرده سازی استاندارد مقایسه شده است.

کلمات کلیدی

MRI، تصاویر سه بعدی پزشکی، فشرده‌سازی، تطابق بلاک، مدل سازی متن

فهرست مطالب

عنوان صفحه	
فهرست مطالب	هشت
چکیده	1
فصل اول: مقدمه	2
ساختار پایان نامه	8
فصل دوم: مروری بر کارهای انجام شده	10
1-2 مقدمه	10
2-2 روش های فشرده سازی دوبعدی	11
3-2 روش های فشرده سازی سه بعدی	27
4-2 روش های فشرده سازی چهاربعدی	38
5-2 جمع بندی	43
فصل سوم: فشرده سازی بر اساس پیشگویی	44
1-3 مقدمه	44
2-3 معیارهای ارزیابی فشرده سازی بدون اتلاف تصاویر	45
1-2-3 آنتروپی	45
2-2-3 کارایی فشرده سازی	46
3-2-3 نرخ فشرده سازی	46
3-3 توابع پیشگویی	46
1-3-3 تابع پیشگویی MED	46
2-3-3 تابع پیشگویی GAP	48
3-3-3 تابع پیشگویی ALCM	50
4-3 روش های کدگذاری آماری	52
1-4-3 کدگذاری به روش هافمن	52
2-4-3 کدگذاری به روش هافمن تطبیقی	54
3-4-3 کدگذاری به روش ریاضی	54
4-4-3 کدگذاری به روش ریاضی تطبیقی	56
5-3 مقایسه کارایی توابع پیشگویی بر روی تصاویر MRI	58

59	6-3 جمع بندی
60	فصل چهارم: فشرده سازی تصاویر MRI سه بعدی مغز با استفاده از تقارن
60	1-4 مقدمه
61	2-4 بررسی تصاویر MRI مغز
61	3-4 فشرده سازی بر اساس تقارن
62	1-3-4 روش پیشنهادی اول
63	2-3-4 روش پیشنهادی دوم
67	3-3-4 روش پیشنهادی سوم
69	4-3-4 روش پیشنهادی چهارم
71	5-3-4 روش پیشنهادی پنجم
73	5-3-4 روش پیشنهادی ششم
85	4-4 بررسی نتایج
89	5-4 جمع بندی
90	فصل پنجم: نتیجه گیری و پیشنهادات
90	1-5 نتیجه گیری
92	2-5 پیشنهادات
94	مراجع

فصل اول

مقدمه

با پیشرفت تکنولوژی و استفاده روز افزون از کامپیوتر در امور مختلف استفاده از تصاویر، فایل‌های صوتیو فیلم - های دیجیتالی غیر قابل انکار است. از جمله تصاویر دیجیتالی بسیار مهم میتوان به طیف وسیع و متنوع تصاویر پزشکی اشاره کرد. تصویر برداری به روش ¹MRI نمونه‌های از تکنیک های تصویر برداری دیجیتال در علم پزشکی است. در این روش با استفاده از امواج مغناطیسی تصاویر روشن و دقیقا بافت های مختلف بدن ایجاد می گردد. با استفاده از دستگاه MRI امکان تصویر برداری از اغلب بافت های بدن وجود دارد. این دستگاه قادر به تصویر برداری از بافت های محصور شده توسط استخوان استو به همین دلیل تصاویر MRI در جهت بررسی و تشخیص بیماری های مغز و نخاع کمک شایانی مینمایند. به دلیل دقت و وضوح بسیار بالای تصاویر MRI، این روش به عنوان بهترین روش در بین پزشکان برای یافتن غده های خوش خیم یا بدخیم در مغز شناخته شده است. مشاهده رشته بافت های نامتعادل که در صورت ابتلا به S.M.² روی می دهد و نیز تغییرات رخ داده در هنگام خونریزی مغزی در تصاویر MRI به راحتی امکان پذیر است. همچنین این روش، تشخیص وجود کمبود اکسیژن پس از سکته مغزی را میسر می سازد. تاکنون هیچ خطر یا اثرات جانبی برای تصویر برداری MRI شناخته نشده است. حسن دیگر این روش در این است که دردناک نیست و فرد در معرض عوارض زیان بار پرتو ایکس قرار نمی گیرد بنابراین بدون ایجاد مشکل خاصی در صورت لزوم در طول درماتقابل تکرار است. تنها نکته منفی این روش در این است که بیمار در محفظه بسته استوانه شکلی قرار می گیرد که این امر برای افراد مبتلا به تنگناترسی (هراس از جاهای بسته و تنگ) چندان خوشایند نیست.

¹Magnetic Resonance Imaging

²Multiple Sclerosis

در این روش بیمار در داخل آهن ربای لوله‌ای شکل بزرگی قرار می‌گیرد. میدان مغناطیسی موجود در دستگاه، اتم‌های بدن را تحت تاثیر قرار می‌دهد به طوری که هسته اتم‌ها در موقعیت متفاوتی قرار می‌گیرند. با بازگشت به حالت اول، هسته اتم‌ها امواج مخصوص به خود را ساطع می‌کنند. دستگاه MRI این سیگنال‌ها را دریافت کرده و کامپیوتر متصل به دستگاه، آن‌ها را به صورت عکس‌های دیجیتال درمی‌آورد. مبنای ایجاد این تصاویر محل و قدرت سیگنال‌های ورودی است. از آنجا که بدن انسان عمدتاً شامل آب است و آب حاوی اتم‌های هیدروژن است، اغلب از هسته اتم هیدروژن برای ایجاد تصویر MRI استفاده می‌شود به این ترتیب بافتی که کمترین اتم‌های هیدروژن را دارد (مثل استخوان‌ها) در تصویر تیره می‌شود، در حالی که بافت‌های پر هیدروژن (مانند بافت چربی) روشن تر دیده می‌شوند. به عنوان مثال اگر غده یا بافت غیرطبیعی در مغز بیمار وجود داشته باشد به صورت لکه‌ای در تصویر ظاهر خواهد شد کف رنگ آن با رنگ سایر نقاط سر متفاوت است. این تفاوت رنگ به این دلیل به وجود می‌آید که میزان هیدروژن غدد نامتعادل با میزان هیدروژن بافت‌های اطراف آن متفاوت است. بنابراین پس از تابش امواج رادیویی ، سیگنال‌ها و در نتیجه تصویر مربوط به بافت غیر طبیعی ایجاد می‌شود.

به طور کلی حسن اصلی استفاده از تصاویر پزشکی دیجیتالی مانند تصاویر MRI علاوه بر کیفیت بالای آن‌ها به سادگی سال این گونه تصاویر بر روی شبکه و نیز سادگی دسته بندی و ذخیره سازی آنها بر می‌گردد. همچنین با تولید تصاویر پزشکی دیجیتالی می‌توان از روش‌های خودکار پردازش تصویر در جهت کمکبه تشخیص هر چه بهتر پزشکان استفاده نمود. مشکل اصلی در این زمینه حجم بالای تصاویر است که با توجه به محدودیت رسانه‌های ذخیره سازی و نیز محدودیت پهنای باند در کاربردهای شبکه‌ای و پزشکی از راه دور، ایجاد روش‌های فشرده سازی با نرخ فشرده سازی بالا را ضروری کرده است.

از آنجا که هدف این پایان نامه ارائه راهکارهایی برای فشرده سازی تصاویر MRI است لازم است در ادامه کمی راجع به کلیات روشهای فشرده سازی مختلف بحث شود. به طور کلی فشرده سازی شامل دو مولفه کدگذار و کدگشا است. کدگذار مولفه ایست که تصویر اولیه را به عنوان ورودی دریافت می‌کند و الگوریتم فشرده سازی را بر روی آن انجام می‌دهد. در طرف دیگر مولفه کدگشا فایل فشرده شده را دریافت می‌کند و با اجرای عملیات معکوس، تصویر اصلی را بازسازی می‌نماید. تکنیک‌های فشرده سازی به سه دسته بدون اتلاف، با اتلاف و با اتلاف کثرتل شده تقسیم می‌شوند. روش‌های فشرده سازی بدون اتلاف، بازسازی دقیق تصویر اصلی را تضمین می‌کنند اما روشهای فشرده سازی با اتلاف در جهت افزایش نرخ فشرده سازی ، برخی اطلاعات غیر ضروری تصویر را دور می‌ریزند. در فشرده سازی با اتلاف کنترل شده میزان خطای موجود در تصویر بازسازی شده توسط کاربر تعیین می‌شود.

با وجود اینکه در اکثر روش‌های فشرده‌سازی با اتلاف و یا با اتلاف کنترل شده، تصویر فشرده شده تا حد زیادی شبیه به تصویر اصلی است اما در مورد تصاویر پزشکی به علت حساسیت موضوع به ندرت از این روش‌ها استفاده می‌شود. اغلب پزشکان مایلند تصاویر فشرده شده حاوی تمامی اطلاعات موجود در تصویر اولیه باشد و هیچ تفاوتی بین تصویر بازسازی شده و تصویر اصلی وجود نداشته باشد. از آنجا که ممکن است از بین رفتن جزئیات دقیق تصویر بر روی تشخیص و در نتیجه درمان بیمار تاثیر منفی داشته باشد، اغلب روش‌های پیشنهاد شده در زمینه فشرده‌سازی تصاویر پزشکی به صورت بدون اتلاف عمل می‌کنند. البته باید به این نکته توجه داشت که روش‌های فشرده‌سازی با اتلاف دارای نرخ فشرده‌سازی بالاتری نسبت به روش‌های فشرده‌سازی بدون اتلاف هستند. اما همان گونه که گفته شد در مورد تصاویر پزشکی حفظ تمامی اطلاعات موجود در تصویر اولیه مهم تر از دستیابی به نرخ فشرده‌سازی بالاتر است.

برخی روش‌های فشرده‌سازی تصاویر پزشکی بر اساس این ایده ایجاد شده‌اند که تمامی نقاط تصویر دارای اهمیت یکسانی نیستند. قسمت‌های مربوط به بافت تحت معالجه برای پزشکان دارای اهمیت بسیار زیادی است و برخی قسمت‌های تصویر مانند زمینه اهمیت چندانی ندارند. بنابراین می‌توان روشی را تصور کرد که در آن سعی می‌شود با استفاده از دقت‌های مختلف فشرده‌سازی در بخش‌های مختلف تصویر، نرخ فشرده‌سازی کل افزایش یابد. این روش‌ها را روش‌های مبتنی بر ROI¹ می‌نامند و در مقابل روش‌های تکنواخت قرار می‌گیرند که کل تصویر را از لحاظ اهمیت یکسان می‌دانند. منظور از ROI منطقه پراهمیت تصویر است. تصاویری که به وسیله این روش‌ها فشرده‌سازی می‌شوند می‌بایست حاوی تمامی اطلاعات پراهمیت تصویر اولیه باشند و باید تا حد امکان تضمین شود که فشرده‌سازی تصویر تاثیر منفی بر تشخیص پزشک نداشته باشد [1-3]. یکی از مهم‌ترین مرحله‌ها در روش‌های فشرده‌سازی مبتنی بر ROI تعیین منطقه پراهمیت است. آنچه که مهم است این است که نباید هیچ بخش مهمی از تصویر تحت فشرده‌سازی با اتلاف و یا فشرده‌سازی با دقت پایین قرار گیرد. به همین دلیل لازم است تعیین مرزهای بین مناطق کم اهمیت و مناطق پر اهمیت به دقت صورت پذیرد [4]. همین امر اغلب سبب پیچیده شدن روش‌های مبتنی بر ROI می‌گردد.

از منظر دیگر روش‌های فشرده‌سازی را می‌توان به دو دسته "روش‌های مبتنی بر پیشگویی" و "روش‌های مبتنی بر تبدیل" تقسیم کرد. در روش‌های مبتنی بر پیشگویی، وابستگی‌ها و افزونگی‌های موجود در پیکسل‌های تصاویر استخراج می‌شود و سعی می‌شود سطح روشنایی هر پیکسل توسط پیکسل‌های همسایه آن تخمین زده شود. سپس به جای ذخیره‌سازی پیکسل‌های تصویر اصلی اختلاف بین مقدار واقعی پیکسل‌ها و مقدار پیشگویی شده به عنوان خطای

¹ Region Of Interest

حاصل از پیشگویی ذخیره می شود. الگوریتم های پیشگویی متفاوت و همچنین روش های فشرده سازی بسیار زیادی بر پایه پیشگویی به وجود آمده اند که در فصل سوم به بررسی برخی از آنان می پردازیم.

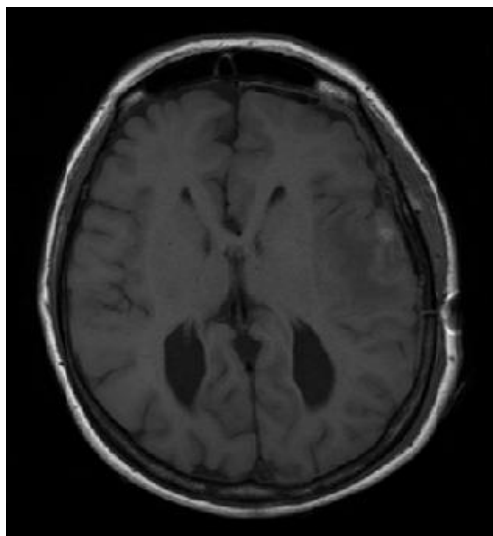
روش های مبتنی بر تبدیل، پیکسل های موجود در تصویر را تحت تبدیل خطی غیر خطی به اعداد متناظر تبدیل می کنند. این تبدیلات با این هدف صورت می گیرد که اعداد حاصل شده دارای قابلیت فشرده سازی بیشتری نسبت به اعداد اولیه می باشند. از جمله روش های مبتنی بر تبدیل می توان به روش هایی اشاره کرد که از تبدیلات موجک¹ استفاده می کنند. استفاده از تبدیلات موجک در فشرده سازی تصاویر پزشکی به یکی از دیدگاه های مهم در این زمینه تبدیل شده است. در این گونه روش ها که روش های مبتنی بر موجک نام دارند، هر تصویر به چهار زیرباند تبدیل می شود که اندازه هر کدام از این زیرباندها یک چهارم کل تصویر است. یکی از این زیرباندها نشان دهنده متوسط تصویر است و سایر زیرباندها جزئیات عمودی، افقی و قطری تصویر را نشان می دهند. پس از تولید زیرباندها الگوریتم ها و دیدگاه های مختلف فشرده سازی را می توان در جهت فشرده سازی زیرباندها به کار بست [5، 6 و 7].

به طور کلی تصاویر MRI به سه دسته تصاویر دو بعدی، سه بعدی و چهار بعدی تقسیم می شوند. منظور از تصویر MRI دو بعدی، تصویری منفرد از بافت مورد نظر است که در واقع برش مقطعی خاصی از بافت را نشان می دهد. لازم به ذکر است هنگام تصویربرداری امکان تصویر برداری عمق های مختلف بافت مورد نظر وجود دارد. به همین دلیل در یک جلسه تصویربرداری MRI مجموعه ای از تصاویر به وجود می آیند که به هر کدام از اعضای این مجموعه، تصویر MRI دو بعدی² برش گفته می شود. در شکل 1-1، نمونه ای از تصویر MRI دو بعدی مغز انسان نشان داده شده است.

منظور از تصاویر MRI سه بعدی، مجموعه تصاویر دو بعدی است که هر تصویر سطح مقطع خاصی از بافت تحت معالجه را نشان می دهد. بنا به کاربرد و نیز بنا به محل بافت، فاصله بین این سطح مقطع ها بین یک تا 10 میلیمتر می باشد. تصاویر MRI سه بعدی اغلب شامل 20 تا 100 تصویر دو بعدی است. این تصاویر شباهت نسبتاً زیادی به هم دارند و در بسیاری از روش های فشرده سازی تصاویر MRI، از این شباهت ها به منظور افزایش نرخ فشرده سازی استفاده می شود. شکل 1-2، نمونه ای از تصاویر MRI سه بعدی شامل 20 تصویر دو بعدی را نشان می دهد. با استفاده از مجموعه این تصاویر می توان ساختار سه بعدی مغز را ترسیم نمود. پزشک با بررسی همزمان این تصاویر می تواند محل و عمق بافت های نامتعادل را تشخیص دهد و درمان مناسب برای مقابله با آن را آغاز نماید.

¹ Wavelet

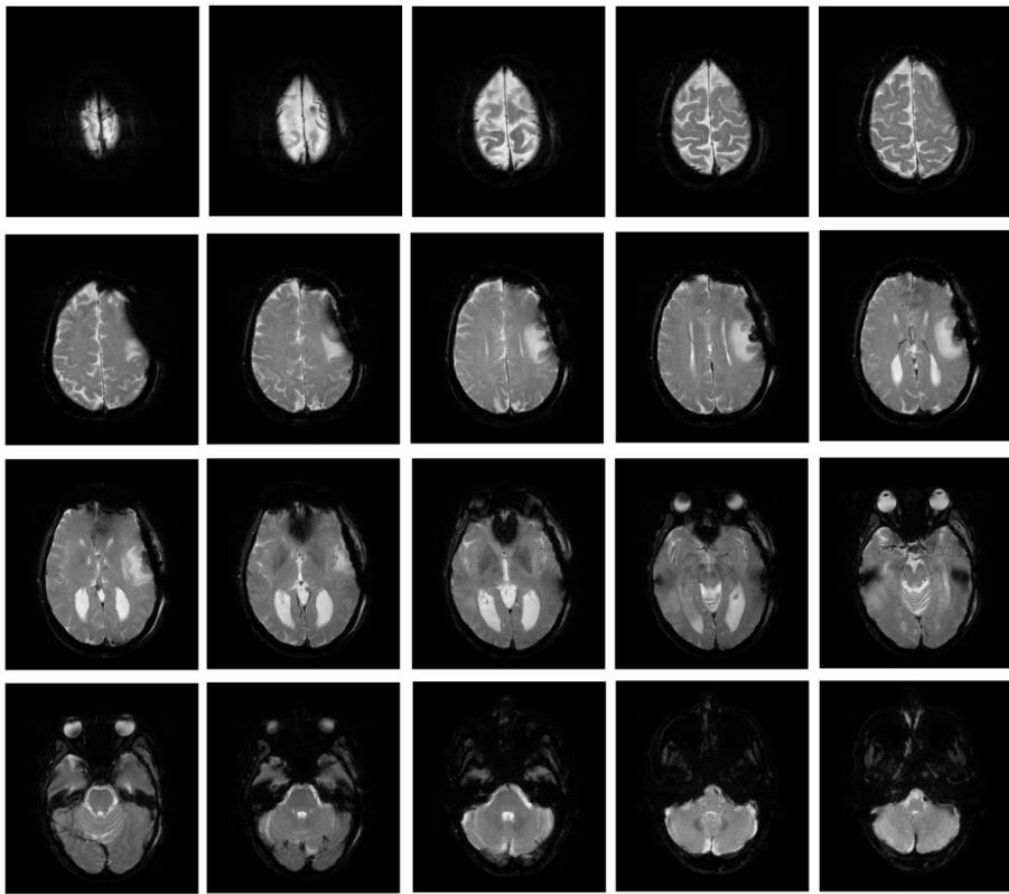
² slice



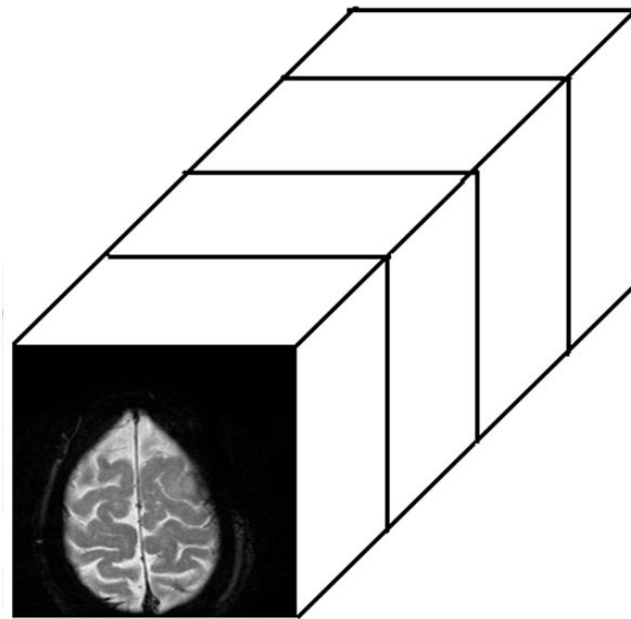
شکل 1-1 تصویر MRI دوبعدی مغز

تصاویر MRI چهاربعدی را می‌توان مجموعه‌ای از تصاویر MRI سه‌بعدی در نظر گرفت که در زمان‌های مختلف تصویر برداری شده‌اند. در واقع بعد چهارم در این مجموعه تصاویر، زمان است. شکل 1-3، ساختار کلی تصاویر MRI چهاربعدی را نشان می‌دهد. در شکل 1-3، تصویر MRI چهاربعدی در قالب مجموعه‌ای از مکعب‌ها نشان داده شده است. هر کدام از این مکعب‌ها نشان دهنده تصاویر MRI سه‌بعدی هستند که هر تصویر سه‌بعدی تشکیل از مجموعه‌ای از تصاویر MRI دوبعدی می‌باشند.

با توجه به سه نوع تصویر MRI، الگوریتم‌های مطرح شده در زمینه فشرده‌سازی تصاویر MRI به الگوریتم‌های فشرده‌سازی دو بعدی، سه‌بعدی و چهاربعدی تقسیم می‌شوند. در فشرده‌سازی دو بعدی هر تصویر MRI مستقل از سایر تصاویر فشرده می‌شود و به شباهت‌های موجود در بین تصاویر متوالی توجه نمی‌شود. روش‌هایی که در آن علاوه بر افزونگی‌های موجود در یک تصویر به شباهت‌های بعد سوم نیز توجه می‌کند، روش‌های فشرده‌سازی سه‌بعدی گفته می‌شود. در روش‌های فشرده‌سازی چهاربعدی تمامی افزونگی‌های موجود در یک مجموعه تصاویر چهاربعدی مورد بررسی قرار می‌گیرد. یعنی علاوه بر افزونگی‌های موجود در یک مجموعه سه‌بعدی، شباهت‌های موجود در بین تصاویر سه‌بعدی متوالی نیز استخراج می‌گردد [8].



شکل 1-2 تصویر MRI سه بعدی



شکل 1-3 تصویر MRI چهار بعدی

در اغلب روش‌های فشرده‌سازی مطرح شده تا کنون به ویژگی‌های ذاتی بافت مورد تصویربرداری توجه نمی‌شود. به عنوان مثال با توجه به اینکه دو نیمکره راست و چپ مغز انسان شبیه به هم هستند، تصویر ایجاد شده از مغز تا حد زیادی متقارن است. در این پایان نامه روشی جدید برای فشرده‌سازی تصاویر MRI سه‌بعدی مغز ارائه می‌شود که در آن از ویژگی‌تقارن مغز برای بالا بردن نرخ فشرده‌سازی استفاده می‌شود.

در این روش ابتدا روش پیشگویی مناسبی بر روی تمام‌میرش‌های موجود در مجموعه داده سه‌بعدی اعمال می‌شود. سپس با استفاده از متد تطابق بلاک درون برشی نیمه سمت چپ تصویر خطای حاصل از پیشگویی با استفاده از نیمه سمت راست تخمین زده می‌شود. به این ترتیب سعی می‌شود تصاویر دوبعدی تا حد امکان فشرده شوند. سپس بر روی شباهت‌های موجود در بین تصاویر متوالی تمرکز می‌شود. برای استخراج افزونگی‌های بعد سوم تطابق بلاک بین برشی و مدل سازیمتن سه‌بعدی استفاده می‌شود. سپس از رگرسیون برای بهبود پیشگویی در داده‌های موجود در هر متن استفاده می‌شود. در نهایت از کدگذار آنتروپی مانند کدگذار ریاضی برای فشرده‌سازی داده‌های حاصل از مراحل قبل استفاده می‌شود.

ساختار پایان نامه

ساختار این پایان نامه به این ترتیب است که در فصل دوم به بررسی تعدادی از الگوریتم‌های مطرح شده در زمینه فشرده‌سازی تصاویر MRI پرداخته می‌شود. روش‌های فشرده‌سازی دوبعدی مطرح شده در این فصل شامل فشرده‌سازی تصاویر MRI با استفاده از تحلیل افزونگی‌ها، مرتب‌سازی سلسله مراتبی، فشرده‌سازی خطای حاصل از پیشگویی و جداسازی پس‌زمینه از پیش‌زمینه می‌باشند. در ادامه فصل دوم برخی روش‌های سه‌بعدی و چهاربعدی مطرح شده مورد بررسی قرار می‌گیرند. این روش‌ها شامل فشرده‌سازی سه‌بعدی بر اساس SLIC، فشرده‌سازی سه‌بعدی مبتنی بر MPEG، فشرده‌سازی سه‌بعدی قابل توسعه بر اساس تقارن و فشرده‌سازی چهاربعدی با استفاده از تطابق مکعبی است.

فصل سوم این گزارش مربوط به فشرده‌سازی بر اساس پیشگویی است. از آنجا که در روش‌های پیشنهاد شده در این پایان نامه از پیشگویی استفاده می‌شود، در فصل سوم به پیاده‌سازی چندین روش پیشگویی مختلف از جمله I_{MED}^1 ، I_{GAP}^1 و I_{ALCM}^1 بر روی تصاویر MRI مغز پرداخته می‌شود و نتایج حاصل از آنها بر روی تصاویر موجود در پنج مجموعه تصویر MRI سه‌بعدی مورد بررسی قرار می‌گیرد. نشان داده خواهد شد که از بین روش‌های مطرح شده در این فصل روش پیشگویی ALCM منجر به تولید بهترین نتایج بر روی مجموعه تصاویر مورد آزمایش می‌شود و به همین جهت در روش پیشنهادی به کار گرفته می‌شود. فصل چهارم به فشرده‌سازی تصاویر

¹ Median Edge Detector

² Gradient Adjusted Predictor

³ Activity Level Classification Model

- MRI مغز بر اساس تقارن موجود در این تصاویر میپردازد. در این فصل چند ایده برای استفاده از تقارن مطرح می شود. روشهای پیشنهادی اولیه شامل ایدههای سادهایست که به مرور تکمیل میشوند و در نهایت الگوریتم پیشنهادی نهایی حاصل میشود. در انتهای این فصل الگوریتم پیشنهادی بر روی پنج داده MRI سه بعدی اعمال میشود و نتایج حاصل از آن با برخی روشهای فشردهسازی استاندارد مقایسه میشود. نتایج به دست آمده برتری کارایی روش پیشنهادی بر دو روش دیگر را نشان خواهد داد.

فصل دوم

مروری بر کارهای انجام شده

1-2 مقدمه

در این فصل به بررسی برخی از روشهای مطرح شده برای فشردسازی تصاویر MRI میپردازیم. این روشها شامل الگوریتمهای فشردسازی دوبعدی، سهبعدی و چهاربعدی است. از آنجا که روشهای دوبعدی اساس الگوریتمهای سهبعدی و چهاربعدی را تشکیل میدهند، ابتدا به بررسی روشهای دوبعدی میپردازیم. این روشها شامل فشردسازی تصاویر MRI با استفاده از تحلیل افزونگیها، مرتبسازی سلسله مراتبی، فشردسازی خطای حاصل از پیشگویی و جداسازی پسزمینه از پیشزمینه می باشد. پس از بررسی روشهای دوبعدی، برخی روشهای سهبعدی و چهاربعدی مورد بررسی قرار می گیرند. این روشها شامل فشردسازی سهبعدی بر اساس SLIC، فشردسازی سهبعدی مبتنی بر MPEG، فشردسازی سهبعدی قابل توسعه بر اساس تقارن و فشردسازی چهاربعدی با استفاده از تطابق مکعبی است.

همانطور که گفته شد، الگوریتمهای فشردسازی تصاویر MRI بسته به اینکه بر روی چه نوع از تصاویر اعمال شوند به الگوریتمهای فشردسازی دوبعدی، سهبعدی و چهاربعدی تقسیم می شوند. در فشردسازی دوبعدی هر تصویر MRI مستقل از سایر تصاویر فشرد می شود و به شباهت های موجود در بین تصاویر متوالی توجه نمی شود. در واقع در روشهای دوبعدی تنها بر روی افزونگی های موجود در یک تصویر تمرکز می شود و شباهت های موجود در

مجموعه تصاویر در نظر گرفته نمی‌شود. تحقیقات مختلف در زمینه فشرده سازی تصاویر پزشکی مجموعه‌ای مانند تصاویر MRI سه بعدی، نشان داده است که برای دست یابی به نرخ فشرده سازی بالاتر لازم است علاوه بر افزونگی‌های موجود در یک تصویر، به شباهت‌ها و افزونگی‌های موجود در بین تصاویر پشت سر هم نیز توجه شود. این افزونگی‌ها حتی در مواردی که فاصله بین سطح برشهای متوالی زیاد است منجر به بهبود قابل توجهی در نرخ فشرده سازی میگردد [14]. روش‌هایی که در آن علاوه بر افزونگی‌های موجود در یک تصویر به افزونگی‌های بعد سوم نیز توجه می‌کند، روش‌های فشرده سازی سه بعدی نامیده می‌شوند. در روش‌های فشرده سازی چهار بعدی تمامی افزونگی‌های موجود در مجموعه تصویر چهار بعدی مورد بررسی قرار می‌گیرد. یعنی علاوه بر افزونگی‌های موجود در یک مجموعه سه بعدی، شباهت‌های موجود در بین تصاویر سه بعدی متوالی نیز استخراج می‌گردد. در ادامه این بخش به بررسی برخی از الگوریتم‌های دو بعدی، سه بعدی و چهار بعدی که تا کنون در مقالات علمی مطرح شده‌اند پرداخته می‌شود. لازم به ذکر است از آنجا که روش پیشنهادی این تحقیق بر اساس مدل‌های مبتنی بر پیشگویی طراحی و پیاده سازی شده است، اغلب الگوریتم‌های مطرح شده در این فصل در دسته روش‌های فشرده سازی مبتنی بر پیشگویی قرار دارند.

2-2 روش‌های فشرده سازی دو بعدی

در روش‌های فشرده سازی دو بعدی هر تصویر MRI جداگانه فشرده می‌شود و توجهی به شباهت‌ها و افزونگی‌های موجود بین تصویر جاری و سایر تصاویر MRI موجود در مجموعه تصاویر نمی‌شود. در طرف کدگذاری یک تصویر MRI با توجه به ویژگی‌های موجود در همان تصویر فشرده می‌شود. در طرف کدگشا نیز وارونه عملیات فشرده سازی بر روی تصویر فشرده شده صورت می‌گیرد و تصویر اصلی بازسازی می‌شود. حسن روش‌های فشرده سازی دو بعدی در این است که گیرنده می‌تواند هر تصویر را مستقل از سایر تصاویر بازسازی نماید. این روش‌ها از لحاظ دیدگاه فشرده سازی، مشابه با روش‌های استاندارد است که برای فشرده سازی تصاویر طبیعی مطرح شده‌اند با این تفاوت که در آن‌ها سعی می‌شود با توجه به ویژگی‌های خاص تصاویر پزشکی که از وجود افزونگی‌های بسیار زیاد در این تصاویر حکایت می‌کند، به نرخ فشرده سازی بالاتری نسبت به روش‌های همه منظوره دست یابند. روش‌های فشرده سازی دو بعدی را می‌توان به عنوان پایه و اساس الگوریتم‌های سه بعدی و چهار بعدی در نظر گرفت. بسیاری از الگوریتم‌های سه بعدی و چهار بعدی ایده اصلی خود را از الگوریتم‌های فشرده سازی سه بعدی به ارث برده‌اند. در ادامه این فصل به معرفی چند روش فشرده سازی مطرح شده در این زمینه می‌پردازیم.

همان‌طور که گفته شد بر خلاف داده‌های معمول در تصاویر پزشکی افزونگی‌های فر اوانی وجود دارد. Kee-Se و Kil و همکارانش [13] الگوریتمی ارائه دادند که هدف اصلی آن استخراج حداکثر افزونگی‌های موجود در تصویر دو

بعدی MRI است. آنان در مقاله خود به بررسی ویژگی از تصاویر پرداخته‌اند این دو ویژگی یکنواختی و شباهت نام دارند که به ترتیب مربوط به افزونگی‌های محلی و سراسری تصاویر می‌باشند. افزونگی محلی از این پدیده ناشی می‌شود که در اغلب نواحی تصاویر، پیکسل‌های همسایه معمولاً به صورت یکنواخت تغییر می‌کنند. بدین معنی که سطح روشنایی هر پیکسل به احتمال زیاد نزدیک به سطح روشنایی پیکسل‌های همسایه آن می‌باشد. واضح است که تغییرات سطح روشنایی پیکسل‌ها در لبه‌های تصویر شدیدتر از نواحی معمول می‌باشد اما در اغلب تصاویر تعداد پیکسل‌هایی که در لبه‌ها قرار می‌گیرند نسبت به کل پیکسل‌های تصویر ناچیز است. قسمت‌هایی از تصویر را که دارای لبه می‌باشد، مناطق پیچیده و سایر مناطق را مناطق یکنواخت می‌نامند.

در روش مطرح شده در [13] تصویر به بلاک‌های مختلفی تقسیم می‌شود. سطح یکنواختی یک بلاک با استفاده از میزان اختلاف بین روشن‌ترین و تیره‌ترین پیکسل موجود در بلاک یا منطقه خاص‌تر زیبایی می‌شود. اگر این اختلاف صفر باشد بدین معنی است که تمامی پیکسل‌های موجود در این بلاک یکسان هستند. این گونه مناطق را می‌توان با استفاده از روش‌های کدگذاری RLC¹ تا حد بسیار زیادی فشرده نمود. در کدگذاری به روش RLC بجای اینکه مقادیر مشابه را تکرار کنیم، یکبار آنرا ذخیره می‌کنیم و تعداد تکرار آن سمبل را نیز ذخیره می‌کنیم. به این ترتیب اگر تمامی پیکسل‌های یک بلاک مشابه باشند، به جای ذخیره‌سازی تمام پیکسل‌ها، یک بار مقدار سطح روشنایی آن بلاک و نیز اندازه آن بلاک را ذخیره می‌نماییم [14].

اگر اختلاف بین روشن‌ترین و تیره‌ترین پیکسل موجود در بلاک صفر نباشد معمولاً عددی نزدیک به صفر است که در این صورت می‌توان از میزان اختلاف سطح روشنایی هر پیکسل از کمترین سطح روشنایی موجود در بلاک مربوطه، برای بیان سطح روشنایی آن استفاده نمود. اگر میزان اختلاف بیشترین و کمترین سطح روشنایی موجود در یک بلاک را V_{th} بنامیم، هر اختلاف را می‌توان با N بیت کد نمود که N در رابطه $(1-2)$ صدق می‌کند.

$$N = \lfloor \log_2 V_{th} \rfloor + 1 \quad (1-2)$$

اگر V_{th} از مقدار حد آستانه تعیین شده کمتر باشد به جای مقدار یک پیکسل موجود در آن بلاک، اختلاف متناظر با آن ذخیره می‌شود، در غیر این صورت بلاک به زیربلاک‌های کوچکتر تقسیم می‌شود و عملیات مشابه‌ای بر روی هر کدام از زیربلاک‌ها انجام می‌شود. در این روش مقدار حد آستانه نقش کلیدی در افزایش یا کاهش کارایی فشرده‌سازی دارد. شکل 1-2، بخشی از تصویر Lena را نشان می‌دهد که با استفاده از مقدار خاص V_{th} برای پارامتر تقسیم‌بندی شده است.

¹ Run Length Coding



شکل 2-1 بلاک بندی تصویر Lena [13]

همان گونه که در شکل 2-1 می بینید، مناطق یکنواخت در قالب بلاک های بزرگتر در آمده اند و مناطق پیچیده بلاک های کوچکتری را حاصل کرده اند. آنچه که در نهایت حاصل شده است این است که در تمامی این بلاک ها (صرف نظر از اندازه بلاک ها) اختلاف بیشترین و کمترین سطوح روشنایی از حد آستانه مورد نظر کمتر اسقا می توان با ذخیره سازی اختلاف از کمترین سطح روشنایی آن را به میزان قابل توجهی فشرده نمود.

نوع دیگری از افزونگی، افزونگی سراسری نام دارد. این نوع افزونگی تکرار الگوی خاصی در کل تصویر را شامل می شود. در واقع وجود افزونگی سراسری در تصویر به این معنی است که بخش های مختلفی از تصویر که لزوماً همسایه نیستند، شباهت زیادی به هم دارند. این پدیده در بسیاری از تصاویر پزشکی از جمله تصاویر MRI به چشم می خورد. حذف این گونه افزونگی ها می تواند نرخ فشرده سازی تصاویر پزشکی را به میزان قابل توجهی افزایش دهد. به عنوان مثال اگر بلاک n بار در تصویر تکرار شده باشد، کفایت تنها یک بار آنرا ذخیره کنیم و برای ذخیره سازی سایر بلاک های همسان به مختصات این بلاک ارجاع دهیم.

از افزونگی سراسری در روش های کدگذاری فرکتال¹ استفاده می شود. در روش های فشرده سازی فرکتال تصویر به بلاک های بسیار کوچکی تقسیم می شود، سپس سعی می شود الگوهای متداول در تصویر استخراج و فشرده گردند. منظور از الگوی متداول، بلاکی است که در قسمتهای مختلف تصویر به چشم می خورد. لازم به ذکر است یک الگو یا بلاک پایه ممکن است پس از قرار گرفتن تحت برخی تبدیلات در جای دیگری از تصویر تکرار شود. این تبدیلات میتواند شامل دوران، بزرگنمایی و غیره باشد. شکل 2-2، این مفاهیم را نشان می دهد. همانگونه که در شکل 2-2 می بینید، اگر بلاک (a) را دوران دهیم، بلاک (b) حاصل می شود و نیز اگر بلاک (a) تحت کوچک نمایی قرار گیرد به بلاک (c) تبدیل می شود. حال برای ذخیره سازی بلاک (b) و (c) کفایت مختصات بلاک (a) و

¹Fractal