

بِسْمِ اللَّهِ الرَّحْمَنِ الرَّحِيمِ



دانشگاه صنعتی اصفهان

دانشکده مهندسی نساجی

بهینه سازی مقاومت ضربه پارچه های حلقوی پودی نایلون ۶۶ فوق مستحکم با استفاده از
الگوریتم ژنتیک

پایان نامه کارشناسی ارشد مهندسی نساجی

فرشاد حسنی

استاد راهنما

دکتر داریوش سمنانی



دانشگاه صنعتی اصفهان

دانشکده مهندسی نساجی

پایان نامه کارشناسی ارشد رشته تکنولوژی نساجی

فرشاد حسنی

تحت عنوان

بهینه سازی مقاومت ضربه پارچه های حلقوی پودی نایلون ۶،۶ فوق مستحکم با استفاده از
الگوریتم ژنتیک

در تاریخ ۹۲/۰۴/۱۷ توسط کمیته تخصصی زیر مورد بررسی و تصویب نهایی قرار گرفت.

دکتر داریوش سمنانی

۱- استاد راهنمای پایان نامه

دکتر سعید آجلی

۲- استاد داور

دکتر حسین حسنی

۳- استاد داور

دکتر صدیقه برهانی

سرپرست تحصیلات تکمیلی دانشکده

تقدیر و تشکر

ملا صدرامی گوید: خداوند بی نهایت است و لا مکان و بی زمان

اما به قدر فهم تو کوچک می شود

به قدر نیاز تو فرود می آید

به قدر آرزوی تو گستردہ می شود

و به قدر ایمان تو کارگشا می شود

شکر خدای را که هستی ام بخشید و خلقت و نعمتش را در لحظه لحظه زندگی ام نوبه نو زنده کرد، و سپاس بر انسانهای والایی که رهبر و راهنمای من در تحصیل علم بودند.

بدینوسیله از استاد گرامی جناب آقای دکتر سمنانی استاد راهنمای ارجمند صمیمانه تشکر و قدردانی می نمایم.

همچنین از مسئولین محترم کارگاه بافتگی حلقوی و آزمایشگاه فیزیک الیاف دانشکده مهندسی نساجی، همچنین

آزمایشگاه خواص مکانیکی دانشکده مهندسی مواد دانشگاه صنعتی اصفهان که مرا در تهیه این پایان نامه یاری کردند

تشکر و قدردانی می نمایم.

تعدیم به پدرم و مادرم

و

تعدیم به همسرم

به خاطر تمام مهربانی هایش

حقوق مادی مترتب بر نتایج مطالعات، کلیه
ابتكارات و نوآوریهای ناشی از تحقیق موضوع
پایان نامه (رساله) متعلق به دانشگاه صنعتی این
اصفهان است.

فهرست مطالب

صفحه		عنوان
	۱.....	فصل اول- مطالعات و تحقیقات.
۱	ضریب و اثرات آن در پارچه..... ۱-۱
۱	چگونگی انتقال انرژی در طی ضربه بالستیک در یک پارچه..... ۱-۱-۱
۲	عناصری که در جذب ضربه در یک پارچه تاثیرگذارمی باشند..... ۲-۱-۱
۳	خصوصیات ضربه..... ۳-۱-۱
۴	اندازه گیری مقاومت پارچه در برابر پارگی..... ۴-۱-۱
۵	شبکه های عصبی مصنوعی..... ۲-۱
۵	مقدمه..... ۱-۲-۱
۶	ساختار نرونهاي محاسباتي در شبکه های عصبی..... ۲-۲-۱
۶	توابع تحريك..... ۳-۲-۱
۷	شبکه های عصبی چند لایه..... ۴-۲-۱
۸	تعداد نرونهاي لایه میانی..... ۵-۲-۱
۸	میزان یادگیری و عملکرد شبکه..... ۶-۲-۱
۸	روش آموزش انتشار خطای پسرو(b.p)..... ۳-۱
۹	اصول شبکه عصبی انتشار خطای پسرو..... ۱-۳-۱
۹	الگوریتم های ژنتیک..... ۴-۱
۹	مقدمه..... ۱-۴-۱
۱۰	اصول اساسی..... ۲-۴-۱
۱۱	کد گذاری..... ۳-۴-۱
۱۱	تابع برآzendگی یا برآزش..... ۴-۴-۱
۱۱	تولید مثل..... ۵-۴-۱
۱۲	عملگر تقاطع..... ۶-۴-۱
۱۲	عملگر جهش..... ۷-۴-۱
۱۳	همگرایی الگوریتم ژنتیک..... ۸-۴-۱
۱۴	مقایسه با سایر روش های بهینه سازی..... ۹-۴-۱

۱۵.....	مقایسه الگوریتم ژنتیک و دیگر شیوه های مرسوم بهینه سازی.....	۱۰-۴-۱
۱۵.....	روش الگوریتم ژنتیک برای پیدا کردن راه حل بهینه یک مسئله	۱۱-۴-۱
۱۶.....	مزایای استفاده از الگوریتم ژنتیک.....	۱۲-۴-۱
۱۷.....	بافندگی حلقوی پودی	۵-۱
۱۷.....	اصطلاحات رایج در بافندگی حلقوی.....	۱-۵-۱
۱۸.....	انواع حلقه و ویژگیهای آنها.....	۲-۵-۱
۱۸.....	استفاده از حلقه نبات در ساختار پارچه حلقوی خصوصیات زیر را به پارچه می دهد.....	۳-۵-۱
۱۹.....	استفاده از حلقه نیم بافت در ساختار پارچه حلقوی خصوصیات زیر را به پارچه می دهد	۴-۵-۱
۱۹.....	تراکم پارچه	۵-۵-۱
۱۹.....	هنده و خصوصیات ابعادی پارچه های حلقوی.....	۶-۵-۱
۲۰.....	انواع استراحت مورد استفاده جهت بافت های حلقوی	۷-۵-۱
۲۱.....	خواص مقاومتی در پارچه ها	۶-۱
۲۱.....	مقدمه	۱-۶-۱
۲۱.....	تعاریف و لغات خواص مقاومتی	۲-۶-۱
۲۲.....	بررسی رفتار حلقه ها هنگام اعمال بار بر روی پارچه حلقوی پودی.....	۳-۶-۱
۲۴.....	تاریخچه کارهای انجام شده.....	۷-۱
۲۶.....	هدف از انجام این پژوهه با توجه به مطالعات شده و نوآوریهای کار.....	۸-۱
۲۷.....	فصل دوم- تجربیات و آزمایشات	۸-۱
۲۷.....	نحوه تولید نمونه ها در این پژوهه.....	۱-۲
۲۸.....	نحوه تهیه نمونه ها جهت آزمایشات استحکام در جهات رج و ردیف	۲-۲
۲۹.....	دستگاهها و تجهیزات مورد استفاده.....	۳-۲
۳۱.....	مشخصات پارچه های حلقوی پودی تولید شده	۴-۲
۳۲.....	انواع بافت های حلقوی پودی	۵-۲
۳۲.....	بافت های یکرو سیلندر.....	۱-۵-۲
۳۴.....	پارچه های دو رو سیلندر.....	۲-۵-۲
۳۶.....	نتایج حاصل از آزمایشات.....	۶-۲
۴۶.....	فصل سوم- تجزیه و تحلیل نتایج.....	۸-۱

۴۶.....	خصوصیات پارچه های حلقوی پودی.....	۱-۳
۴۶.....	بررسی نوع حلقه (بافت و نبافت) در ساختمان یک پارچه حلقوی پودی.....	۲-۳
۴۷.....	نتایج آزمایشات صورت گرفته روی نمونه ها.....	۳-۳
۴۸.....	بیان نتایج.....	۴-۳
۴۸.....	بررسی نمودار استحکام نمونه ها در دو جهت رج و ردیف.....	۱-۴-۳
۵۱.....	بررسی و تحلیل کار تا حد پارگی در دو جهت رج و ردیف.....	۳-۴-۳
۵۳.....	استفاده از شبکه های عصبی مصنوعی برای پیش بینی خواص مورد بررسی تحقیق.....	۵-۳
۵۴.....	نمودار های تابع epochs بر حسب شبکه عصبی.....	۱-۵-۳
۵۷.....	نمودار های رگرسیون نمونه ها بدست آمده از آموزش شبکه عصبی.....	۲-۵-۳
۵۹.....	ضریب همبستگی (R)	۳-۵-۳
۶۰.....	روش های بهینه سازی.....	۶-۳
۶۰.....	مفهوم بهینه سازی	۱-۶-۳
۶۰.....	تعريف بهینه سازی.....	۲-۶-۳
۶۱.....	بررسی روش های بهینه سازی	۳-۶-۳
۶۲.....	استفاده از الگوریتم ژنتیک برای بهینه سازی خصوصیات ضربه پارچه حلقوی پودی.....	۷-۳
۶۲.....	اجرای الگوریتم ژنتیک از داخل یک M-File.....	۱-۷-۳
۶۲.....	معیار های توقف برنامه در الگوریتم ژنتیک.....	۲-۷-۳
۶۲.....	نمایش ترسیم ها.....	۳-۷-۳
۶۳.....	تنظیم گزینه های الگوریتم ژنتیک.....	۴-۷-۳
۶۳.....	پراکندگی جمعیت.....	۵-۷-۳
۶۳.....	تغییر مقدار برازنده کی.....	۶-۷-۳
۶۴.....	جهش و تقاطع.....	۷-۷-۳
۶۴.....	تنظیم مقدار جهش.....	۸-۷-۳
۶۶.....	تنظیم مقدار تقاطع.....	۹-۷-۳
۶۶.....	تقاطع بدون جهش.....	۱۰-۷-۳
۶۷.....	جهش بدون تقاطع.....	۱۱-۷-۳
۶۹.....	فصل چهارم- نتیجه گیری و پیشنهادات.....	

۶۹.....	جمع بندی نتایج بدست آمده از حل مسئله بهینه سازی	۱-۴
۷۱.....	پیشنهادات	۲-۴

چکیده

با استفاده از الگوریتم ژنتیک برای مطالعه و بهینه سازی تاثیر چهار فاکتور ساختمانی شامل درصد نبافت، طول حلقه و تراکم حلقه های حلقوی پودی در طی فرایند نیروی ضربه استفاده شده است. بافت های حلقوی خصوصیات متفاوتی نسبت به بافت های تاری-پودی دارا می باشند. هدف از این پژوهه بررسی استحکام ضربه بر روی پارچه های حلقوی پودی با طرح بافت های مختلف می باشد. در ساختارهای حلقوی پودی، حلقه به انواع گوناگون در ساختار بافت قرار گرفته که در نهایت ویژگی های بسیار متفاوتی را باعث می شوند. در ساختارهای حلقوی پودی مهمترین عامل نوع حلقه های موجود در آن بافت می باشد که باعث می شود بافت مورد نظر دارای خصوصیات مکانیکی متفاوتی گردد. بعد از تهیه نمونه های مختلف، بر روی آنها آزمایشات مکانیکی شامل استحکام در دو جهت رج و ردیف، کار تا حد پارگی در دو جهت رج و ردیف و استحکام ضربه انجام شد. نتایج آزمایشات نشان دادند که در موقعی که ضربات ناگهانی به پارچه وارد می شود هرچه میزان حلقه نبافت در ساختار حلقوی پودی مورد استفاده بیشتر باشد، مقاومت در برابر ضربه بهبود می یابد. به علاوه در موقعی که ضربه به صورت ناگهانی نباشد، بافت هایی که در آنها حلقه بافت بیشتر استفاده شده است دارای مقاومت ضربه بهتری می باشند. سپس با استفاده از شکه عصبی و الگوریتم ژنتیک نمونه ها جهت بهینه سازی استحکام ضربه مورد بررسی و تجزیه و تحلیل قرار گرفتند. در نهایت پیش بینی الگوریتم ژنتیک این است که بهترین پارچه جهت مقاومت در برابر ضربه، پارچه ای می باشد که میزان حلقه بافت آن بیشتر از نبافت باشد. به علاوه هرچه طول حلقه کمتر و تراکم حلقه بیشتر باشد مقاومت پارچه در برابر ضربه بهبود می یابد.

کلمات کلیدی: بهینه سازی، مقاومت ضربه، حلقوی پودی، الگوریتم ژنتیک

فصل اول

مطالعات و تحقیقات

۱-۱ ضربه و اثرات آن در پارچه

۱-۱-۱ چگونگی انتقال انرژی در طی ضربه بالستیک در یک پارچه

هنگامی که یک پرتا به به یک پارچه برخورد می‌کند، نیرویی از طرف پارچه به پرتا به اعمال می‌گردد، که این نیرو باعث کاهش سرعت پرتا به می‌گردد. در همان زمان، خود پارچه نیز تغییر شکل می‌یابد. سپس موج‌های کرنشی^۱ از ناحیه ضربه سرچشمه می‌گیرند که این موج‌ها در امتداد نخ‌ها به سمت کناره‌های پارچه انتقال می‌یابد.

فرض می‌شود که اتلاف انرژی ناشی از تغییر شکل پرتا به (میزان تغییر شکل بسیار ناچیز و جزئی) که شامل اصطکاک بین ملکولی لیف، مقاومت در برابر چرخش و اتلافات آکوستیکی می‌باشد را می‌توان نادیده گرفت. بنابراین میزان اتلاف انرژی جنبشی پرتا به ΔE_{PK} از طریق سه مکانیسم نامبرده شده در زیر توسط پارچه کاملاً جذب می‌شود.

- انرژی کرنشی نخ، E_{ys}

- انرژی جنبشی نخ، E_{yk}

- اتلاف انرژی در قسمت‌هایی که دارای لغزش اصطکاکی هستند، E_f

معادله انتقال انرژی بین پرتا به و پارچه عبارت است از:

$$\Delta E_{PK} = E_{ys} + E_{yk} + E_f \quad (1-1)$$

¹ Strain Waves

با توجه به معادله (۱-۱) اتلاف انرژی پرتا به ΔE_{PK} توسط عواملی تاثیر می‌پذیرد که عبارتند از: جنس الیاف، ساختار پارچه، هندسه پرتا به، سرعت برخورد، اصطکاک بین پرتا به و پارچه و اصطکاک بین نخها و الیاف درون خود پارچه. در آزمایشات مربوط به ضربات بالستیکی به طور معمول سرعت اولیه پرتا به (v_i) و سرعت ثانویه (v_r) را اندازه گیری می‌کنند.

بنابراین کاهش انرژی جنبشی پرتا به ΔE_{PK} از طریق معادله زیر تعیین می‌گردد.

$$\Delta E_{PK} = \frac{1}{2} m(v_i^2 - v_r^2) \quad (2-1)$$

که m جرم پرتا به می‌باشد.

اخیراً یکی از محققان بنام استارات و همکارانش گزارش کرده که روش جدیدی را برای اندازه گیری مداوم و لحظه‌ای سرعت‌های پرتا به ($v(t)$) در آزمایشات ضربه بالستیک بدست آورده‌اند. اتلاف انرژی جنبشی پرتا به به عنوان تابعی از زمان t توسط معادله زیر بیان داده می‌شود.

$$\Delta E_{PK}(t) = \frac{1}{2} m[v_i^2 - v(t)^2] \quad (3-1)$$

روش‌های آزمایشگاهی بیشتر فهم رفتار ضربه بالستیک مربوط به پارچه‌ها را بهبود می‌دهند، هر چند فیزیک مورد نیاز برای حل مسائل ضربه از طریق انجام آزمایشات، که بتواند چگونگی تاثیرگذاری اصطکاک بر روی جذب انرژی پارچه را توضیح دهد، مشکل می‌باشد. زیرا تعیین مقادیر کمی انرژی کرنش نخ E_{ys} ، انرژی جنبشی نخ E_{yk} و اتلاف انرژی در قسمت‌های اصطکاکی (لغشی) E_f ، تنها از طریق روش‌های آزمایشی مشکل و حتی شاید غیر ممکن می‌باشد [۱].

۲-۱-۱ عناصری که در جذب ضربه در یک پارچه تاثیرگذار می‌باشند
به طور کلی المان‌ها و عناصری که در جذب ضربه در یک پارچه تاثیرگذار می‌باشند در زیر بیان شده است.

- نخ‌ها: تعداد فیلامنت تشکیل دهنده نخ، چگالی خطی (نمره) نخ، حداکثر نیرو و ازدیاد طول، مدول سختی؛

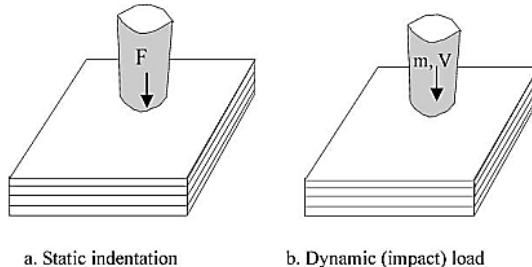
- پارچه‌ها: نوع بافت، چگالی سطحی، طرح بافت (همگنی بافت)، خصوصیات کششی، آرایش یافته‌گی؛

- لایه: تعداد لایه‌های درون پارچه، شیوه و نوع اتصال لایه‌ها به یکدیگر؛

- پرتا به: جرم و شکل پرتا به، سرعت ضربه پرتا به، خصوصیات ماده سازنده جسم پرتا به.

۳-۱-۱ خصوصیات ضربه [۲]

بارهای ضربه در واقع بارهای تو رفتگی^۱ دینامیکی هستند همان‌طور که در شکل (۱-۱) نشان داده شده است.



شکل (۱-۱): تو رفتگی و تو رفتگی دینامیکی (ضربه) [۲]

نیروی برخورد یک بار ضربه ای توسط جرم و سرعت پرتابه مشخص می‌شود. سرعت پرتابه هنگامی که انرژی جنبشی توسط جسمی که مورد ضربه قرار گرفته جذب می‌شود، به تدریج کاهش می‌یابد. در یک آزمایش ساده ضربه (سقوط جسم از یک ارتفاع معین به صورت آزاد) سرعت اولیه پرتابه قبل از نفوذ، توسط ارتفاع پرتابه تعیین می‌شود. همان‌طور که در فرمول (۱-۷) نشان داده شده است. (h) ارتفاع پرتابه و g نیروی ثقل زمین می‌باشد)

$$V_0 = \sqrt{2gh} \quad (4-1)$$

در شروع یک رویداد ضربه، انرژی ضربه E_{impact} ، یا انرژی جنبشی پرتابه به هدف انتقال می‌یابد. در نتیجه اگر تمام انرژی ضربه E_{impact} به طور کامل انتقال یابد، سرعت پرتابه تا حد صفر کاهش می‌یابد. برای آزمایشات بدون نفوذ کامل پرتابه به درون جسم، کسری از انرژی ضربه به عنوان انرژی الاستیک ذخیره می‌شود که پرتابه را دوباره به سمت عقب بر می‌گرداند. قسمت دیگر انرژی ضربه توسط سیستم جذب می‌شود که از آن به عنوان انرژی جذب شده یاد می‌شود. این همان انرژی است که باعث ایجاد عیب و نقص در جسم هدف می‌شود و انرژی جذب شده توسط پرتابه و هدف که در شکل ارتعاش و گرما و رفتارهای تغییر غیر الاستیک^۲ بروز می‌کند.

$$E_{\text{impact}} = E_{\text{absorbed}} + E_{\text{elastic}} \quad (5-1)$$

در طی اعمال بار ضربه، نیروی برخورد یا واکنش F روی پرتابه با وسایلی مانند یک سنسور پیزوالکتریک قابل اندازه گیری می‌باشد. سرعت پرتابه به عنوان تابعی از زمان t از انتگرال اول نیروی برخورد نسبت به زمان اندازه گیری می‌شود که در فرمول زیر نشان داده شده است.

$$v_t = v_i - \frac{1}{m} \int_0^t F dt \quad (6-1)$$

v_i سرعت اولیه؛

v_t سرعت پرتابه در زمان t ؛

m وزن پرتابه (اگر وزن هدف بسیار کمتر از پرتابه باشد)؛

¹ Indentation

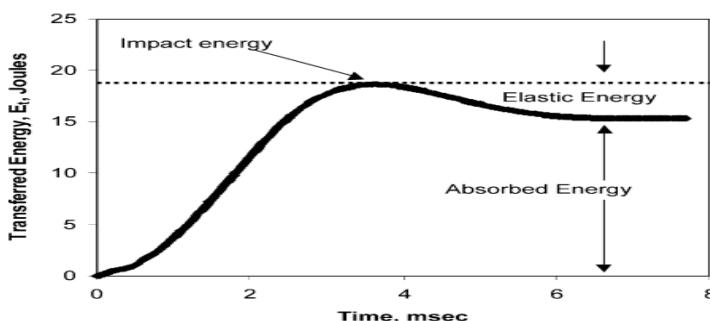
² Inelastic

لازم به ذکر است اگر وزن هدف زیاد باشد یک فاکتور تصحیح برای جرم لازم است.

انرژی انتقال یافته، E_t به عنوان تابعی از زمان توسط تفرقه انرژی ضربه پرتا به از انرژی جنبشی پرتا به با سرعت V_t به دست می آید. طبق معادله زیر:

$$E_t = E_{\text{impact}} - \frac{m}{2} V_t^2 \quad (7-1)$$

شکل (۲-۱) منحنی انتقال انرژی ضربه در یک کامپوزیت پارچه حلقوی که در معرض یک بار ضربهای ۵ کیلوژول قرار گرفته است را نشان می دهد. ضخامت پارچه حلقوی ریب $3/7$ میلیمتر بوده و بنابراین انرژی ضربه کل برابر $18/5$ ژول می باشد.



شکل (۲-۱): منحنی انرژی انتقال یافته یک کامپوزیت پارچه حلقوی ریب که در معرض یک بار ۱۸.۵ ژول قرار گرفته است [۴] وزن و انعطاف پذیری دو مشخصه بسیار مهم برای سیستم های حفاظتی است. بنابراین پارچه های ساخته شده از الیاف با استحکام بالا که به آنها پارچه های بالستیکی^۱ نیز می گویند دارای خصوصیات جالبی مانند چگالی کم، انعطاف پذیری بالا و نسبت استحکام به وزن بالا می باشند. انرژی ضربه پرتا به از انرژی جنبشی پارچه، انرژی کرنشی پارچه، انرژی تغییر شکل پرتا به و اتلاف انرژی به صورت اصطکاک در نقاطی که روی هم لغزش دارند تبدیل می شود [۳].

۴-۱-۱ اندازه گیری مقاومت پارچه در برابر پارگی

هدف از انجام چنین آزمایشاتی، روشی برای تعیین مقاومت در برابر پارگی و قابلیت انساط پارچه می باشد. در این سیستم، نیرو در چند جهت به نمونه اعمال می گردد و بیشتر برای نمونه هایی که تحت تنش هایی در جهات مختلف هستند بکار می رود. این آزمایش جهت پارچه های کشبا، نمدی و بی بافت بیشتر استفاده می گردد و همچنین برای مصارفی چون پارچه های فیلتری، گونی، توری و چتر نجات استفاده می شود.

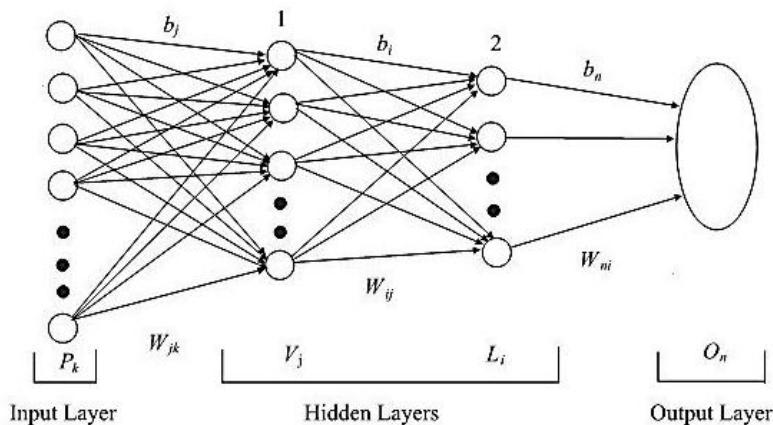
^۱ Ballistic

۲-۱ شبکه‌های عصبی مصنوعی

۱-۲-۱ مقدمه

در شکل گیری علم شبکه‌های عصبی مصنوعی از شبکه‌های عصبی بیولوژیکی الهام گرفته شده است. شبکه‌های عصبی مصنوعی (ANN) کارایی خودشان را در مورد مسائل مربوط به پیشگوئی در مسائل نساجی مانند پیشگوئی خصوصیات منسوجات، شناسایی، طبقه‌بندی و آنالیز عیوب، بهینه سازی فرایند و برنامه ریزی و بازاریابی را ثابت کرده اند. معمولاً دسته‌ای از ورودی‌ها (دیتا‌های ورودی) به کار برده می‌شوند. هر یک از ورودی‌ها در وزن متناظرشان که در واقع نشان دهنده قدرت آنهاست ضرب می‌شود و سپس همه این ورودی‌های وزن دار با یکدیگر جمع شده تا سطح تحریک سلول عصبی را معین نمایند. برخلاف تنوع در الگوهای شبکه، تقریباً همه آنها بر اساس این ساختار بنا شده اند.

یک نمونه از شبکه‌های عصبی مصنوعی که از سه لایه تشکیل شده در شکل (۱-۳) نشان داده شده است [۵].



شکل (۱-۳): ساختار یک شبکه سه لایه [۵]

اطلاعات از طریق اتصالات با استفاده از برخی توابع تحریک^۱ از یک نرون به نرون دیگر عبور می‌کنند. هر کدام از اتصالات توسط یک وزن مشخص شده اند. عموماً یک بایاس خارجی برای هر نرون بکار برده می‌شود که وظیفه آن افزایش خروجی خالص مربوط به تابع فعال سازی^۲ می‌باشد.

اندازه شبکه توسط تعداد لایه‌های مخفی و تعداد نرون‌های درون این لایه‌ها باید تعیین شود. معمولاً یک شبکه عصبی مصنوعی با سه لایه برای بسیاری از کاربردهای عملی کافی می‌باشد. در برخی از شبکه‌های عصبی مصنوعی تعداد نرون‌های ورودی با تعداد متغیرهای ورودی که باید مدل شوند برابر می‌باشد.

در انتخاب تعداد نرون‌های خروجی معمولاً غیر معمول است که شبکه را همزمان برای چند کار مختلف آموزش دهیم. همچنین باید توجه کرد که تاکنون هیچ قانونی برای انتخاب تعداد نرون‌های لایه‌های میانی شناخته نشده است. بنابراین در چنین مواردی باید از روش‌های تجربی (آزمون و خطای) استفاده کرد.

¹ Transfer function

² Activation

۲-۲-۱ ساختار نرون‌های محاسباتی در شبکه‌های عصبی

شبکه‌های عصبی به خاطر وسعت به کارگیری و تنوع فراوان، به صورت جامع قابل بررسی نیستند. اما واحدهای تشکیل دهنده در همه آن‌ها مشابه است. مهم‌ترین جزء شبکه عصبی، نرون می‌باشد. نرون یک واحد محاسباتی-پردازشی است که در حقیقت، مدل ساده شده‌ای از نرون طبیعی است و از تعدادی ورودی، یک خروجی، وزن‌ها و بایاس مربوط به ایجاد سیگنال تحریک و تابع تحریک تشکیل شده است.

ارتباط بین خروجی و سیگنال تحریک در قسمتی به نام تابع تحریک ایجاد می‌گردد. بنابراین یک نرون از دو بخش تشکیل شده است، بخش اول وظیفه دریافت ورودی‌ها، وزن‌دهی آن‌ها و محاسبه مجموع آن‌ها به عنوان سیگنال تحریک را برعهده دارد. بخش دوم وظیفه اعمال تابع تحریک روی سیگنال تحریک و ساختن پیغام خروجی نرون به لایه بعد و یا خروجی شبکه را برعهده دارد.

۳-۲-۱ توابع تحریک

تابع تحریک یا تابع انتقال، خروجی نرون را مشخص می‌کند و می‌تواند خطی یا غیر خطی باشد. یک تابع حرکت بر اساس نیاز خاص حل یک مسئله انتخاب می‌شود. تنها نیاز الگوریتم انتشار برگشتی در این است که این توابع در همه جا مشتق پذیر باشند زیرا مشتق تابع حرکت در این الگوریتم مورد استفاده قرار می‌گیرد.

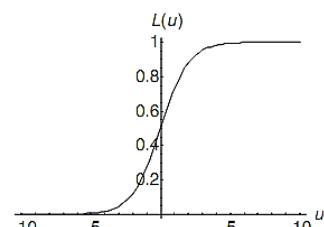
سه مورد از پرکاربردترین توابع انتقال که بسیار مورد استفاده قرار می‌گیرند عبارتند از:

- تابع انتقال خطی^۱

مشتق این تابع یک بوده و تابع مناسبی برای الگوریتم انتشار برگشتی می‌باشد.

- تابع انتقال سیگموئید^۲

تابع سیگموئید مشتق ساده‌ای دارد و حدود ورودی را فشرده می‌کند به گونه‌ای که مقدار خروجی بین صفر و یک قرار گیرد.



شکل (۱-۴): تابع سیگموئید^[۶]

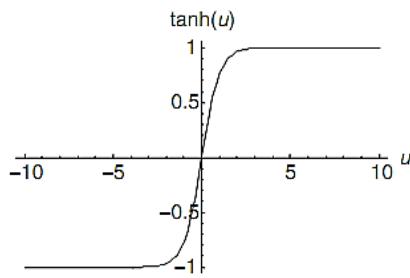
- تابع انتقال تائزانت هیپربولیک^۳

این تابع حدود ورودی را فشرده می‌کند به طوری که مقدار خروجی بین $+1$ و -1 قرار می‌گیرد. این تابع نیز همانند تابع سیگموئید غیر خطی بودن نیاز برای شبکه‌های چندلایه را فراهم می‌کند.

¹ Linear

² Sigmoid

³ Tanh



شکل(۱-۵): تابع تانژانت هیپربولیک [۶]

فرمول این سه تابع انتقال در معادلات زیر آورده شده است.

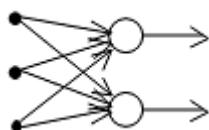
$$\text{Linear: } f(x) = x \quad (۸-۱)$$

$$\text{Sigmoid: } f(x) = \frac{1}{1 + e^{-x}} \quad (۹-۱)$$

$$\text{Tanh: } f(x) = \frac{e^x - e^{-x}}{e^x + e^{-x}} \quad (۱۰-۱)$$

شبکه های عصبی تک لایه

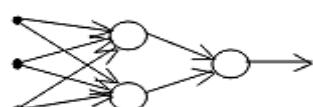
ساده ترین شبکه به صورت گروهی از گره های عصبی است که تنها دارای یک لایه می باشند. باید توجه داشت که قدرت یک شبکه عصبی از قدرت گره های عصبی که با یکدیگر در ارتباط هستند ناشی می شود. بنابراین قدرت و قابلیت چنین شبکه هایی خیلی زیاد نمی باشد.



شکل(۱-۶): شبکه عصبی پرسپترون تک لایه [۶]

۴-۲-۱ شبکه های عصبی چند لایه

شبکه های چند لایه بر خلاف شبکه های تک لایه توانایی محاسباتی بیشتری را دارا می باشند. البته این امر زمانی صورت می پذیرد که تابع تحрیک غیر خطی بین لایه ها وجود داشته باشد. مثلاً اگر هیچ تابع تحрیک غیر خطی در یک شبکه عصبی که دارای دو لایه است وجود نداشته باشد، این شبکه دقیقاً معادل شبکه ای است که ماتریس وزن آن برابر با حاصلضرب دو ماتریس وزن مربوط به هر کدام از لایه های آن است. بنابراین هر شبکه خطی چند لایه را می توان با یک شبکه خطی یک لایه معادل جایگزین کرد. بنابراین وجود توابع تحрیک غیر خطی برای توسعه دادن توانایی شبکه های چند لایه ضروری می باشد.



شکل(۱-۷): شبکه عصبی پرسپترون چند لایه [۶]

۵-۲-۱ تعداد نرون‌های لایه میانی

تعیین تعداد نرون‌های لایه میانی در شبکه چند لایه در به جواب رسیدن شبکه تاثیر مستقیمی دارد. بنابراین تعداد نرون‌ها در لایه مخفی نقش عمده‌ای در قدرت توزیع داده‌ها در شبکه دارد. اگر تعداد نرون‌ها کم باشد، شبکه عصبی نمی‌تواند نگاشت غیرخطی بین ورودی و خروجی را با دقت لازم منعکس کند. از طرف دیگر اگر تعداد لایه میانی بیشتر از حد لزوم باشد شبکه نگاشت غیرخطی پیچیده‌ای تولید می‌کند که داده‌های آموزشی را به خوبی یاد می‌گیرد اما در مقابل داده‌های جدید عملکرد مناسبی ندارد و در واقع شبکه قدرت تعمیم خود را از دست می‌دهد.

۶-۲-۱ میزان یادگیری و عملکرد شبکه

منظور از میزان یادگیری و عملکرد این است که شبکه تا چه حد قادر است به ورودی‌هایی که توسط آن‌ها آموزش داده شده و به ورودی‌های جدیدی که در دسته آموزش نیستند جواب قابل قبول ارائه دهد. میزان یادگیری و عملکرد شبکه از روش‌های مختلفی سنجیده می‌شود. یادگیری در شبکه عصبی با انتشار برگشتی با نمونه‌های داده‌های آزمایشی انجام می‌شود و می‌تواند به صورت نظارت شده یا بدون نظارت باشد. یادگیری نظارت شده بر مبنای مقایسه مستقیم بین ورودی و خروجی‌ها است. این کار با حداقل کردن تابع خطا مثل حداقل مربعات خطا بین خروجی‌های واقعی و خروجی‌های موردنظر حاصل از جمع داده‌های موجود، صورت می‌گیرد. یادگیری بدون نظارت بر مبنای رابطه بین داده‌های ورودی است. هیچ اطلاعاتی از خروجی صحیح برای یادگیری وجود ندارد.

۳-۱ روش آموزش انتشار خطای پسرو (b.p)

یکی از مهمترین پیشرفت‌های شبکه‌های عصبی مصنوعی کشف الگوریتم یادگیری انتشار خطای پسرو برای تنظیم وزن‌ها در شبکه‌های چند لایه پیش‌روند^۱ (شبکه‌های چند لایه پرسپترون^۲) می‌باشد. شبکه پیش‌روند شبکه ای است که ورودی‌ها را از لایه قبلی دریافت می‌کند. به عنوان مثال، خروجی یک لایه ورودی لایه بعدی می‌باشد و برگشت به عقب از خروجی به لایه ورودی وجود ندارد. روش یادگیری انتشار خطای پسرو برای هر شبکه چند لایه که از توابع تحریک مشتق پذیر و روش آموزش با ناظر استفاده می‌کند، می‌تواند بکار برده شود. اساس این روش بر اساس نزول گرادیان می‌باشد. خطا توسط بررسی مقادیر خروجی با خروجی واقعی کاهش می‌یابد. یک روش برای کاهش خطا این است که از روش لونبرگ-مارکوارت استفاده کنیم. ترکیبی از تغذیه به جلو و انتشار به عقب، شبکه عصبی مصنوعی را بسیار قدرتمند ساخته و پیچیدگی را کمتر و انجام فرایند یادگیری را سریعتر می‌کند. خطای بین خروجی شبکه و خروجی واقعی توسط خطای مربع میانگین (mse) نشان داده شده است. منظور از میانگین مربع خطاهای در یک شبکه، میانگین مربع خطاهای ایجاد شده بین خروجی‌های حقیقی و دلخواه لایه خروجی است.

¹ Multi Layer Feedforward

² Multi Layer Perceptron

۱-۳-۱ اصول شبکه عصبی انتشار خطای پسرو

اصول شبکه عصبی مصنوعی به صورت زیر بیان می‌شود^[۷]

- ماتریس وزنهای تمامی لایه‌ها به صورت تصادفی و با مقادیر کوچک به سمت لایه ورودی انتشار می‌یابند. گره‌های لایه ورودی اطلاعات را دریافت کرده و سپس مقادیر جمع وزن‌ها را محاسبه می‌کنند. سپس اطلاعات به سمت لایه‌های مخفی بر اساس تابع فعال سازی انتشار می‌یابد و سپس لایه‌های مخفی نیز اطلاعات را به سمت لایه خروجی طبق همان روش انتشار می‌دهند.

- شبکه بردار خروجی را با بردار خروجی مطلوب مقایسه می‌کند. اگر خطا بیش از خطای داده شده باشد، دوباره خطای سمت عقب (از لایه‌های ورودی) منتشر می‌شود. به همین ترتیب مقادیر وزنهای در طی فرایند انتشار به عقب خطا در حال تغییر و اصلاح هستند.

نشان داده شده است که شبکه‌های چندلایه (MLP) با یک لایه میانی از نرون‌های با تابع محرک سیگموئید برای مدل کردن هر سطح پاسخ کافی است مشروط بر اینکه به اندازه کافی در لایه میانی نرون داشته باشیم. به عبارتی اگر نگاشتی موجود باشد، می‌توان شبکه MLP با یک لایه مخفی پیدا کرد که چنین نگاشتی را تخمین بزنند. در این تحقیق نیز ساختارهای مختلف شبکه عصبی متشکل از یک لایه مخفی با توابع محرک مختلف در لایه میانی و لایه خروجی استفاده شده است.

۴-۱ الگوریتم‌های ژنتیک

۱-۴-۱ مقدمه^[۸]

الگوریتم‌های ژنتیک از جمله روش‌های انطباقی است که از آنها برای حل مسائل و تحقیقات بهینه سازی مورد استفاده قرار می‌گیرند. الگوریتم‌های ژنتیک بر پایه فرایند های ژنتیکی ارگانیسم‌های طبیعی هستند. بسیاری از اصطلاحات زیستی و ژنتیکی اولین بار توسط فردی بنام چارلز داروین بیان شده است. قانون انتخاب طبیعی بدین صورت است که تنها گونه‌هایی از یک جمعیت ادامه نسل می‌دهند که بهترین خصوصیات را داشته باشند و آن‌هایی که این خصوصیات را نداشته باشند به تدریج و در طی زمان از بین می‌روند. به این معنی که طبیعت با بهره‌گیری از یک روش بسیار ساده (حذف تدریجی گونه‌های نامناسب و در عین حال تکثیر بهتر گونه‌های بهینه) توانسته است دائمًا هر نسل را از لحاظ خصوصیات مختلف ارتقاء بخشد. با تقلید از این فرایند های طبیعی الگوریتم‌های ژنتیک، به شرطی که به درستی کد گذاری شده باشند، قادر به توسعه راه حل‌هایی برای ورود به مسائل و مشکلات موجود در دنیای واقعی هستند. به عنوان مثال از الگوریتم ژنتیک می‌توان در در طراحی ساختمان یک پل برای دسترسی به ویژگی بیشترین نسبت استحکام به وزن و یا برای تعیین کمترین میزان ضایعات در برش دادن شکل‌ها از روی لباس استفاده کرد.

اصول پایه‌ای الگوریتم‌های ژنتیک اولین بار توسط جان هالند^۱ طرح و تنظیم شد. الگوریتم‌های ژنتیک فرایند هایی را که در جمعیت‌های طبیعی برای تکامل مناسب هستند شبیه سازی می‌کنند. اگر الگوریتم ژنتیک به خوبی

¹ John Holland