



تعیین میزان تازگی شیر فرادما با تعیین شاخص‌های رنگی L^* - a^* - b^* توسط پردازش تصویر

رضوان بهارلوئی^۱، علی ملکی^۲، مهدی قاسمی و نامخواستی^۲، داود قنبریان^۳، مجتبی بنیادیان^۴

۱. دانشجوی کارشناسی ارشد، مکانیک ماشین‌های کشاورزی، دانشکده کشاورزی، دانشگاه شهرکرد

۲. استادیار، گروه مکانیک بیوپسیستم، دانشکده کشاورزی، دانشگاه شهرکرد

۳. دانشیار، گروه مکانیک بیوپسیستم، دانشکده کشاورزی، دانشگاه شهرکرد

۴. دانشیار، گروه بهداشت مواد غذایی، دانشکده دامپزشکی، دانشگاه شهرکرد

(تاریخ دریافت: ۹۳/۷/۲۷، تاریخ پذیرش: ۹۳/۱۰/۲۲)

چکیده

در این پژوهش به بررسی امکان تعیین میزان ماندگاری شیر فرادما با تعیین شاخص‌های رنگی L^* - a^* - b^* و با استفاده از پردازش تصویر، پرداخته شد. بدین منظور پاکت‌های شیر خریداری شده به مدت شش ماه در انکوباتور در دمای محیط ($25 \pm 5^\circ\text{C}$) ذخیره‌سازی شدند، سپس عملیات تصویربرداری و پردازش تصویر جهت استخراج پارامتر رنگی میانگین (mean) از کanal‌های L^* - a^* - b^* سیستم رنگی CIELab انجام شد. نتایج حاصل از این تحقیق بیانگر تغییرات معنی‌دار پارامتر رنگی میانگین هر سه مولفه، L^* - a^* - b^* در طی دوره انبارداری شیر فرادما بود. بهمنظور تعیین ماندگاری شیر فرادما ویژگی‌های رنگی استخراج شده به عنوان ورودی یک شبکه عصبی مصنوعی لینک شده با الگوریتم ژنتیک مورد استفاده قرار گرفتند. تمامی برنامه نویسی‌های مربوط به پردازش تصویر و مدل عصبی-ژنتیک توسط نرم افزار متلب نسخه R2013a انجام شد. مدل عصبی-ژنتیک با ضریب همبستگی بیش از ۰/۹۵ و میانگین مربعات خطای ۰/۰۷۵ در تعیین میزان تازگی شیر فرادما، موفق ارزیابی شد.

واژه‌های کلیدی: شیر فرادما، شبکه عصبی مصنوعی، ذخیره‌سازی، پردازش تصویر، L^* - a^* - b^* .

۱- مقدمه

ارگانولپتیکی، تغییر مزه، بو و رنگ آن می‌باشد [4]. جداسدن چربی و تشکیل رسوب پروتئین، چربی، لاکتوز و مواد معدنی (با نسبت‌های مختلف) از جمله عیوب و اشکالات اصلی در بافت شیر فرادما هستند. در کل مقدار کل مواد رسوبی در شیر فرادما در طی انبارداری افزایش می‌یابند [2].

قواعد به کار رفته در درجه‌بندی مواد غذایی، از جمله آنچه توسط وزارت کشاورزی ایالات متحده^۱ (2011) منتشرشده و یا مواردی که در کتاب‌های قانون ملی و محلی که بر مبنای همان اصول تهیه شده‌اند، اکنون در دسترس می‌باشند. این کتاب‌ها در اصل، به مشخصه‌های مواد غذایی به عنوان مثال رنگ، اندازه، شکل و بافت، که برای سنجش با دوربین دیجیتال، رایانه شخصی و دیگر تجهیزات کم هزینه مناسب‌بند، وابسته می‌باشند. از میان این خواص، رنگ، ساده‌ترین ویژگی برای اندازه‌گیری است [5].

رنگ یکی از شاخص‌های مهم در کیفیت غذاست و کنترل سریع آن همزمان با پیشرفت فرایند و زمان نگهداری امری ضروری است [6]. بروز تغییر در رنگ مواد غذایی می‌تواند حیاتی باشد زیرا آن‌ها می‌توانند شروع رسیدگی یا یک اختلال را نشان دهند. برای مثال در مورد هلو بسیاری از عیوب توصیف شده در متون استاندارد هنگام ایجاد تغییرات رنگی مشاهده می‌شوند. این تغییرات را می‌توان با ثبت حداکثر و حداقل تفاوت بین دو قله در کانال‌های رنگی کل تصویر یافت [5].

به‌منظور انجام یک آنالیز رنگی معمولاً از استانداردهای رنگی به عنوان مرجع استفاده می‌گردد. متأسفانه کاربرد این استانداردها وقت‌گیر می‌باشد و نیاز به مهارت و آموزش کافی افراد دارد. به‌همین دلیل توصیه می‌شود که از ابزارهای اندازه‌گیری برای تعیین رنگ استفاده گردد [6]. با این اوصاف استفاده از ابزارهایی جهت شناسایی کیفیت رنگی غذاها لازم است. در حال حاضر از فضاهای رنگی و ارزش‌های وابسته عددی برای ایجاد، ارائه و تصویرسازی رنگ‌ها در فضاهای دو بعدی و سه بعدی استفاده می‌شود [7].

بیشترین موفقیت‌ها در تعیین کمی رنگ مواد غذایی بر حسب قرمز، سبز و آبی مشهود بوده‌اند [5، 8 و 9]. هوانگ و همکاران (2013) گزارش کردند که فضای رنگی $L^*a^*b^*$ RGB برای مناسب‌ترین کاربری را بعد از فضای رنگی

شیر حاوی مجموعه پروتئینی بسیار با ارزش، مواد قندی، چربی، املاح مختلف بهویژه کلسیم و فسفر و انواع ویتامین‌های است. ماده اصلی شیر، آب می‌باشد که حدود 90 درصد آن را تشکیل می‌دهد. شیر گاو حاوی تقریباً 87 درصد آب است. سایر مواد تشکیل دهنده شیر که حدود 13 درصد است ماده خشک نامیده می‌شود که شامل مواد چرب، مواد پروتئینی، لاکتوز و املاح می‌باشد. همچنین ترکیبات دیگری مانند ویتامین‌ها، آنزیم‌ها، گازها، فسفولیپیدها، کاروتونوئیدها (کاروتون و ...) نیز در شیر وجود دارند که از نظر کمی قابل توجه نبوده اما دارای نقش و ارزش بیولوژیکی مهمی هستند [1].

شیر فرادما یکی از پرمصرف‌ترین فراورده‌های شیر می‌باشد و به دلایل متعددی حرارت داده می‌شود که دلایل اصلی آن از بین بدن میکروارگانیسم‌های بیماری‌زا، افزایش دوره نگهداری شیر تا سقف 6 ماه، کمک به فرایندهای بعدی مانند پیش‌گرم کردن شیر قبل از خامه‌گیری و هموژنیزاسیون می‌باشد. به‌طور کلی، دو نوع فرایند حرارتی پاستوریزاسیون و استریلیزاسیون در فراوری شیر به کار می‌رود [2]. عملیات فرادما^۱ (UHT) یکی از روش‌های استریلیزه کردن است. این روش برای محافظت فراورده‌های غذایی مایع، به‌وسیله قرار دادن آن‌ها در معرض حرارت شدید در مدت زمان کوتاه می‌باشد [3].

وقتی که شیر حرارت داده می‌شود تغییرات زیادی در آن اتفاق می‌افتد، تغییر و تبدیل کازئین، تغییر در ساختمان می‌سلی، بروز تغییراتی مانند کاهش pH، رسوب فسفات کلسیم، تغییر ماهیت پروتئین‌های آب پنیر و فعل و انفعال با کازئین، بروز واکنش قهقهه‌ای شدن غیر آنزیمی، که ممکن است به انعقاد پروتئین‌ها منتهی شود، از جمله این تغییرات هستند [2]. شیری که زمان طولانی تحت تأثیر حرارت قرار گیرد، دچار تغییراتی ناشی از واکنش‌های شیمیایی معینی می‌شود که نتیجه آن ایجاد ترکیباتی است که رنگ قهقهه‌ای به شیر می‌دهند و باعث ایجاد طعم پختگی و کارامل می‌گردند [4].

عمر نگهداری یک محصول عبارت است از زمانی که بتوان آن را بدون تغییر کیفیت نگهداری نمود. عوامل محدود کننده فیزیکی و شیمیایی عمر نگهداری یک فراورده، شامل حالت ژله‌ای شدن، افزایش ویسکوزیتی، رسوب و عوامل محدود کننده

1. Ultra High Temperature

حل مسائل مختلف در علوم دارند. حوزه کاربرد این شبکه‌ها آنچنان گسترده است که از کاربردهای طبقه‌بندی گرفته تا کاربردهایی نظیر درون‌یابی، تخمین، آشکارسازی و غیره را شامل می‌شود. شاید مهم‌ترین مزیت این شبکه‌ها، توانایی وافر آن‌ها در کنار سهولت استفاده از آن‌ها باشد.

هر شبکه با دریافت نمونه‌هایی آموزش می‌بیند. آموزش فرایندی است که در نهایت به یادگیری منجر می‌شود. یادگیری شبکه زمانی انجام می‌شود که وزن‌های ارتباطی بین لایه‌ها چنان تغییر کند که اختلاف مقادیر مطلوب و محاسبه شده (خروجی) شبکه در حد قابل قبولی باشد. با دست یافتن به این شرایط، فرایند یادگیری محقق شده است. این وزن‌ها حافظه و دانش شبکه را بیان می‌کنند [15]. در واقع قدرت واقعی شبکه‌های عصبی توان آموزش‌پذیری آن‌هاست، به این مفهوم که این شبکه‌ها قادرند تا از روی الگوهای آموزشی و با استفاده از الگوریتم‌های مختلف آموزش رابطه بین متغیرهای مختلف را شناسایی نمایند [16]. شبکه عصبی آموزش دیده می‌تواند برای پیش‌بینی و درون‌یابی خروجی مناسب با مجموعه جدید داده به کار رود [15].

مطالعات زیادی در رابطه با رنگ‌سنجی محصولات مختلف غذایی و کشاورزی به منظور ارزیابی کیفی، کنترل مراحل مختلف تولید و فرآوری و درجه‌بندی محصولات انجام شده است. از جمله محصولات مورد توجه در این زمینه شیر و فراورده‌های لبنی هستند. کاییس سکلینسکا و همکاران (2004) پژوهشی را با هدف ارزیابی پارامترهای رنگی و میزان هیدروکسی‌متیل‌فورفورال به عنوان شاخصی از واکنش میلارد در شیر استریلیزه شده فرآمدما و تعیین مقدار همبستگی میان آن‌ها انجام دادند. نمونه‌های شیر فرآمدما به مدت 24 هفته در دماهای 4، 8 و 20 درجه سانتی‌گراد نگهداری شدند. پارامترهای رنگی L^* , a^* و b^* اندازه‌گیری و مقدار اشباع رنگ شیر C^* و همچنین میزان اختلاف با مدل سفیدی ایده‌آل ΔE محاسبه شد. مقدار کل و آزاد هیدروکسی‌متیل‌فورفورال (HMF) نیز در شیر تعیین شد. ایشان، افزایش غلظت HMF کل و آزاد، و نیز همبستگی قوی بین مقدار اختلاف رنگ ΔE و مقدار HMF کل و آزاد را گزارش کردند [17].

در پژوهشی دیگر دمتری و همکاران (2010) خواص

تصویر برداری به شیوه دیجیتال دارد، زیرا همبستگی میان R , G و B اجزای فضای رنگی RGB حذف شدند [10].

معمولانگ غذاها در سیستم $L^*a^*b^*$ اندازه‌گیری می‌شود. مدل رنگی $L^*a^*b^*$ CIELab یا $L^*a^*b^*$ CIELab یک استاندارد بین المللی برای اندازه‌گیری رنگ است که توسط کمیسیون بین المللی روشنایی (commission international d'eclairage) CIE در سال 1976 ارائه گردید [6].

CIELab کامل‌ترین فضای رنگی معرفی شده توسط کمیسیون بین المللی روشنایی است. این فضا تمامی رنگ‌های قابل رؤیت توسط چشم انسان را توصیف می‌کند و برای کاربری به عنوان یک مدل مستقل از دستگاه به وجود آمده تا به عنوان یک مرجع در این زمینه به کار رود [10]. در شرایطی که اندازه‌گیری رنگی مطلق نیاز است، تبدیل کردن تصویر به فضای رنگی $L^*a^*b^*$ گزینه مناسبی است. استانداردهای رنگ اغلب به عنوان $L^*a^*b^*$ بیان می‌شوند، در نتیجه تبدیل به اندازه‌گیری رنگ مطلق ممکن است نیاز شود [11]. مولفه درخشندگی یا روشنایی است، که داری محدوده صفر تا 100 است، و پارامتر a^* (از سبز تا قرمز) و b^* (از آبی تا زرد) دو مولفه رنگی با محدوده‌ای از 120- تا 120 هستند. فضای رنگی $L^*a^*b^*$ از نظر ادراکی یکنواخت است، به طور مثال فاصله اقلیدسی بین دو رنگ مختلف تقریباً مطابق با تفاوت رنگ در کشیده توسط چشم انسان است [10].

اخیراً سیستم‌های بازرگانی اتوماتیک، که مبتنی بر تکنولوژی دوربین-رایانه هستند برای ارزیابی حسی محصولات غذایی و کشاورزی بررسی شده‌اند. موقوفیت این سیستم شناخته شده به عنوان بینایی کامپیوتر برای اندازه‌گیری عینی محصولات غذایی و کشاورزی گوناگون ثابت شده است [12]. روش‌های بینایی کامپیوتر بدین دلیل که یک تشخیص ثابت و عینی، اقتصادی و سریع را میسر می‌کنند، به طور فزاینده‌ای در صنعت غذا به منظور بررسی و ارزیابی استفاده شده‌اند [13].

در ارزیابی محصولات غذایی روش‌های متنوعی به منظور طبقه‌بندی محصولات مورد بررسی و استفاده قرار گرفته است که رویکردهای آماری، منطق فازی و شبکه‌های عصبی از آن جمله هستند [14]. شبکه‌های عصبی نوعی مدل سازی ساده از سیستم‌های عصبی واقعی هستند که کاربرد فراوانی در

تصویر شیر فرادما در طی دوره ذخیره سازی شش ماهه آن و پیش‌بینی میزان تازگی شیر فرادما در طول این دوره توسط شبکه عصبی مصنوعی با استفاده از این پارامترهای رنگی پرداخته شد.

2- مواد و روش‌ها

1-2 تهیه نمونه و تجهیزات

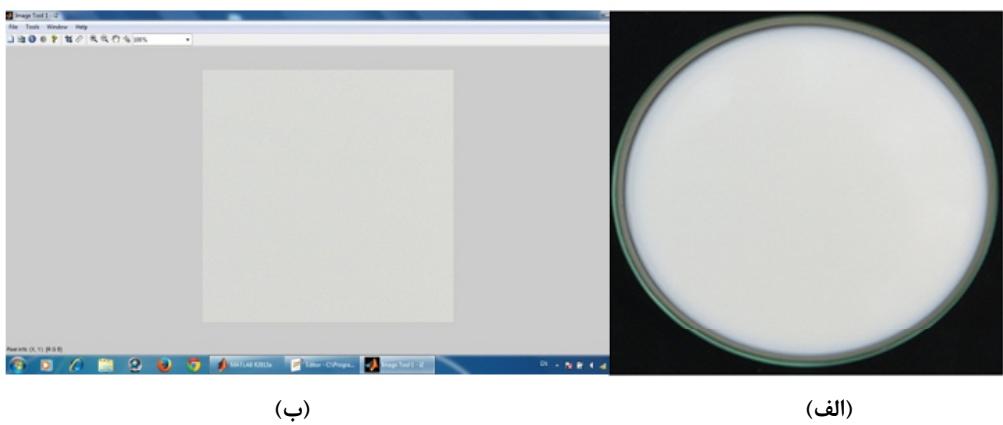
در این پژوهش تعداد ۱۱۰ عدد پاکت شیر فرادما با مارک تجاری پگاه، با حجم ۲۰۰ میلی‌لیتر و بسته‌بندی شده در پاکت‌های تترابک، با میزان چربی ۲/۵٪، پس از اتمام دوره هفت روزه قرنطینه معمول خریداری شد. سپس تمامی پاکت‌های شیر به انکوباتور منتقل شدند تا به مدت شش ماه در دمای محیط یعنی 25°C نگهداری شوند و به مرور در راستای پژوهش جاری مورد استفاده قرار گرفتند. عکس‌برداری‌ها توسط دوربین دیجیتال Canon PowerShot SX240 HS با حسگر ۱۲.۸ CMOS مگاپیکسل ساخت کشور ژاپن انجام شد. سپس تصاویر گرفته شده توسط کابل رابط به لپ‌تاپ منتقل و در آن ذخیره و سازماندهی شدند.

2- روند انجام آزمایش

روند انجام کاربین صورت بود که اولین عکس‌برداری در روز خرید نمونه‌ها و پس از آن هر سه هفته یک‌بار صورت گرفت. در هر مرتبه ۱۰ پاکت شیر مورد استفاده قرار گرفت و از هر پاکت به وسیله سرنگ سه حجم شیر کشیده می‌شد. هر حجم برابر با 65 ± 5 بود که پس از برداشت داخل یک پتربی پلیت (با قطر ۱۰ cm) که قبلاً در محفظه قرار داده شده بود ریخته می‌شد و سپس با اعمال نورپردازی بر روی آن عکس‌برداری صورت می‌گرفت. تکرار عکس‌برداری با فاصله زمانی مذکور منجر به نه دوره عکس‌برداری شد، دوره دهم عکس‌برداری نیز در روز انقضای شیرها صورت گرفت و یک هفته پس از منقضی شدن تاریخ محصولات نیز برای ادامه بررسی روند تغییرات یک دوره عکس‌برداری لحاظ شد. کلیه تصاویر به فرمت JPG و دارای وضوح 3000×4000 پیکسل در قالب مدل رنگی RGB بودند. بهمنظور حذف بخش‌های اضافه تصویر و نیز کاهش حجم کار پردازش تصویر، در ابتدا برشی

ارگانولپتیک و مشخصه‌های فیزیکوشیمیایی دو نوع شیر بز استریلیزه شده فرادما با مارک‌های تجاری مختلف را ارزیابی کردند. نمونه‌های مورد بررسی در دمای محیط نگهداری و آزمایش‌ها در روز خرید و هر ۳۰ روز یک‌بار به مدت شش ماه انجام شدند. نتایج افزایش معنی‌دار در ویسکوزیتیه هر دو نمونه را نشان دادند. در طی این بررسی میزان هیدروکسی‌متیل‌فورفورال به‌طور معنی‌دار برای هر دو نمونه افزایش یافت [18].

بهشتی مقدم (۱۳۹۰) امکان تعیین میزان چربی در شیر را توسط فناوری ماشین بینایی مورد بررسی قرار داد. وی از نمونه‌های شیر تهیه شده در شرایط مختلف نورپردازی عکس‌برداری کرد. تصاویر گرفته شده در محیط نرم افزار متلب پردازش گردید. نتایج بهدست آمده از تعیین میزان چربی در شیر توسط شبکه عصبی پسانشار خطای استفاده شده در این پژوهش، نشان داد که این شبکه توانست در بهترین پاسخ، برای نورپردازی LED ۹۴/۵ درصد، در نورپردازی فلورسنت ۱۰۰ درصد و در نورپردازی ترکیبی ۹۴/۳ درصد چربی واقعی را پیش‌بینی نماید [19]. توسعه یک سیستم ماشین بینایی (CVS) غیر مخرب به‌منظور تشخیص کیفیت عسل که مبتنی بر همبستگی رنگ عسل با مشخصات شیمیایی آن شامل میزان عشق (AC)، فعالیت آنتی اکسیدانی (AA) و غلظت فنول (TPC) کل توسط شفیعی و همکاران (۲۰۱۴) گزارش شد. در این پژوهش مدل‌های شبکه عصبی مصنوعی به‌منظور تبدیل مقادیر RGB تصویر به مقادیر سیستم رنگ سنجی $\text{CIEL}^{*}\text{a}^{*}\text{b}^{*}$ و پیش‌بینی مشخصات شیمیایی مذکور با استفاده از ویژگی‌های رنگی تصویر به کار رفته‌ند. نتایج آزمایشگاهی کارآمدی و امکان استفاده از این سیستم بینایی را در صنعت تشخیص عسل نشان داد [20]. نتایج مطالعات و بررسی منابع نشان داد پژوهشی در رابطه با تعیین ماندگاری شیر فرادما از طریق رنگ سنجی آن با استفاده از تکنیک پردازش تصویر دیجیتال و بهره‌گیری از شبکه عصبی مصنوعی به‌منظور تشخیص میزان تازگی شیر با استفاده از پارامترهای رنگی صورت نگرفته است. در این راستا در پژوهش حاضر به‌دلیل وجود بیش‌ترین شباهت مدل CIELab با ادراک انسان از تعریف رنگ مواد غذایی و بیان رنگ به صورت عددی ثابت (به دلیل مستقل از دستگاه بودن) در این مدل به بررسی تغییرات پارامترهای رنگی $\text{L}^{*}, \text{a}^{*}, \text{b}^{*}$ سیستم رنگی Lab



شکل (1) الف- نمونه‌ای از عکس گرفته شده از شیر، ب- تصویر برش خورده از تصویر اولیه نمونه‌های شیر

میزان تازگی شیر فرادما در طول دوره ذخیره سازی از الگوریتم شبکه عصبی-ژنتیک استفاده شد، شبکه عصبی استفاده شده یک شبکه پرسپترون چند لایه پس انتشار خطای با توبولوژی 3-3-5-3 بود. شاخص‌های مجموع مربعات خطای (SSE)، میانگین خطای مطلق (MAE)، میانگین مربعات خطای (MSE) و ضریب تبیین (R^2) به عنوان شاخص‌های عملکرد به منظور ارزیابی توانایی پیش‌بینی شبکه عصبی مصنوعی بکار گرفته شدند. این شاخص‌ها از طریق معادلات 8 تا 13 محاسبه شدند.

در این روابط X_k مقادیر واقعی، \bar{X}_0 مقادیر پیش‌بینی شده، (\bar{X}_m) میانگین مقادیر پیش‌بینی شده، X_m میانگین مقادیر واقعی و n تعداد مقادیر پیش‌بینی شده هستند.

3- نتایج و بحث

نتایج حاصل از آنالیز انجام شده با نرم افزار SAS که در ادامه در قالب جدول تجزیه واریانس (جدول ۱) ارائه شده است، نشان داد که تغییرات ویژگی رنگی میانگین برای هر دو تیمار، یعنی تیمار زمان و حجم نمونه‌گیری با سطح اطمینان بالایی (سطح معنی‌داری ۱٪) معنی‌دار بوده است.

نتایج مقایسه میانگین آزمون چند دامنه‌ای دانکن ویژگی رنگی میانگین مؤلفه‌های رنگی L^* , a^* و b^* برای تیمار زمان و حجم نمونه‌گیری در جدول ۲ گزارش شده است.

از تصاویر با ابعاد 530×530 پیکسل با استفاده از دستور برش نرم افزار متلب (imcrop) به دست آمد. سپس تصاویر برش خورده برای کار پردازش تصویر مورد استفاده قرار گرفتند. کلیه برنامه نویسی‌های لازم جهت پردازش تصاویر و شبکه عصبی مصنوعی توسط نرم افزار متلب نسخه R2013a انجام شد. در شکل ۱ نمونه‌ای از عکس گرفته شده از نمونه شیر و نمونه برش خورده این عکس قابل مشاهده است.

در این پژوهش ویژگی رنگی میانگین (mean) مؤلفه‌های کanal‌های a^* , L^* و b^* سیستم رنگی CIELab استخراج و مورد بررسی قرار گرفت؛ بدین منظور در ابتدا فضای رنگی RGB به فضای رنگی $L^*a^*b^*$ تبدیل شد. فضای رنگی $L^*a^*b^*$ از مقادیر نسبی رنگ‌های اولیه CIE XYZ مشتق شده است و یک رابطه غیرخطی با فضای رنگی RGB دارد. معادلات ۱ تا ۷ نحوه محاسبه مقادیر مؤلفه‌های مدل رنگی $L^*a^*b^*$ را بر اساس مقادیر RGB نشان می‌دهند.

مقادیر نسبی Zn , Yn , Xn سه مقدار محرک برای روشنایی هستند که در استاندارد CIE داده شده‌اند [10].

آزمایش به صورت فاکتوریل در قالب طرح کامل تصادفی با ده تکرار انجام شد. زمان با ۱۱ دوره عکس‌برداری به عنوان تیمار اول و حجم نمونه‌گیری در سه سطح (حجم اول 60 ± 5 میلی‌لیتر اول هر پاکت شیر، حجم دوم 60 ± 5 میلی‌لیتر بعدی و حجم سوم که برابر با 60 ± 5 میلی‌لیتر انتهایی هر پاکت است) تیمار دوم این مطالعه بود. کلیه آنالیزها در سطح معنی‌داری ۰/۰۵ درصد توسط SAS نسخه ۹ انجام شد. همچنین به منظور تشخیص

جدول (1) نتایج تجزیه واریانس ویژگی میانگین شدت سطح خاکستری و L^* ، a^* و b^* سیستم رنگی CIELab در تیمارهای مختلف

متغیر	میانگین مربعات	درجه آزادی	منابع
b^*	a^*	L^*	
0/516**	1/032**	113/683**	10 زمان
0/430**	0/398**	18/433**	2 حجم نمونه
1/429	1/240	1/934	296 خطای
0/035	0/019	2/093	cv

** نشان دهنده معنی‌داری در سطح 1 درصد است.

$$X = 0.412453R + 0.357580G + 0.180423B \quad (1)$$

رنگی CIELab می‌باشد، با گذر زمان کاهش یافته است. در

$$Y = 0.212671R + 0.715160G + 0.072169B \quad (2)$$

مطالعه‌ای که پیپرالجیک و همکاران (2008) انجام دادند

نیز نتیجه مشابهی در رابطه با کاهش میزان روشنایی در شیر

$$Z = 0.019334R + 0.119193G + 0.950227B \quad (3)$$

به‌دست آمد [21]. کاییس سوکلینسکا و همکاران (2004)

$$L^* = 116f\left(\frac{Y}{Y_n}\right) - 16 \quad (4)$$

با بررسی پارامترهای رنگی شیر فرادما در طی 24 هفته

ذخیره‌سازی آن، کاهش سفیدی را با گذر زمان گزارش کردند.

$$a^* = 500 \left[f\left(\frac{X}{X_n}\right) - f\left(\frac{Y}{Y_n}\right) \right] \quad (5)$$

$$b^* = 200 \left[f\left(\frac{Y}{Y_n}\right) - f\left(\frac{Z}{Z_n}\right) \right] \quad (6)$$

$$f(x) = \begin{cases} q^{1/3}, & \text{if } q > 0.008856 \\ 7.787q + 16/116, & \text{otherwise} \end{cases} \quad (7)$$

$$R^2 = 1 - \left\{ \frac{\sum_{k=1}^n (X_k - X_0)^2}{\sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_m)^2} \right\} \quad (8)$$

$$X_m = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \quad (9)$$

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (X_k - X_0)^2 \quad (10)$$

$$SSE = \sum_{k=1}^n (X_k - \bar{X}_0)^2 \quad (11)$$

$$MAE = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n |X_k - X_0| \quad (12)$$



جدول (2) نتایج مقایسه میانگین ویژگی رنگی میانگین در تیمارهای مختلف

میانگین مربعات ویژگی mean			منابع تغییر
b*	a*	L*	
69/6105 ^f	10/67239 ^f	13/20617 ^a	
73/7976 ^e	10/72874 ^f	13/19993 ^a	
73/8787 ^e	10/89151 ^e	13/08228 ^b	
74/7407 ^d	10/95616 ^{de}	13/03453 ^b	
74/7728 ^d	10/97633 ^d	13/02423 ^b	
75/2409 ^{cd}	10/99364 ^d	13/02061 ^b	زمان
75/6714 ^{bc}	11/08342 ^c	12/91201 ^c	
75/9049 ^{bc}	11/08994 ^c	12/89228 ^c	
75/9179 ^{bc}	11/16203 ^b	12/86753 ^c	
76/3919 ^{ab}	11/21775 ^{ab}	12/85432 ^c	
76/8114 ^a	11/24926 ^a	12/84797 ^c	
74/3420 ^b	10/98442 ^b	13/00706 ^a	
75/0992 ^a	10/95133 ^b	13/05048 ^a	حجم نمونه
74/9910 ^a	11/06838 ^a	12/92692 ^b	

میانگین‌های با علامت یکسان در هر سطر در سطح 5 درصد تفاوت معنی‌داری ندارند (آزمون چند دامنه‌ای دانکن).

جدول (3) نتایج شاخص‌های ارزیابی مرحله آزمون شبکه عصبی مصنوعی

شاخص‌های ارزیابی			
R ²	MSE	MAE	SSE
0/903	0/0751	0/2477	0/5260

(2008) و کاییس سوکلینسکا و همکاران (2004) در زمینه میانگین خطای مطلق (MAE)، میانگین مربعات خطای (MSE) و ضریب همبستگی (R^2 ، در جدول 3 گزارش شدند. [21]

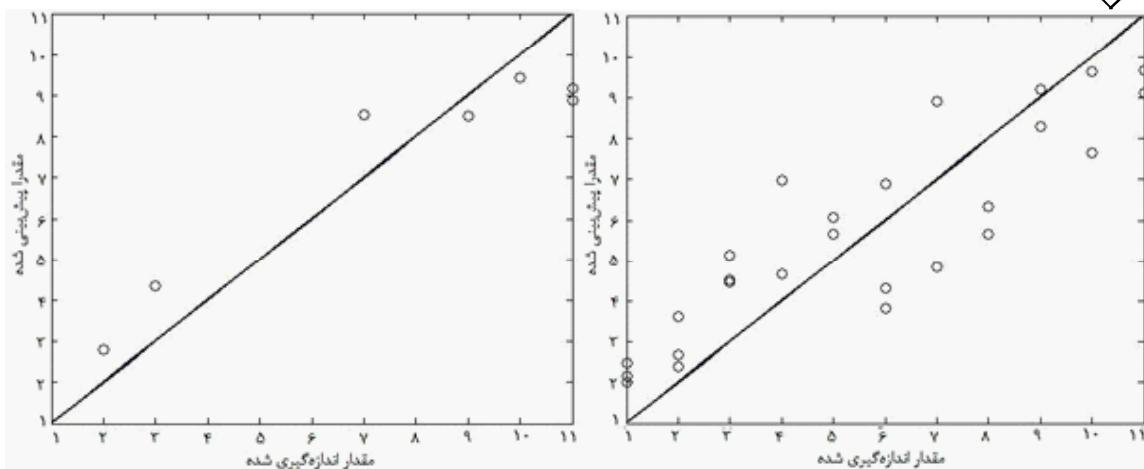
نتایج شاخص‌های عملکرد ارائه شده در جدول 3 بیانگر

توانمندی و خطای پایین مدل عصبی-زنگیک در پیش‌بینی میزان تازگی و ماندگاری شیر فرادما در طی دوره ذخیره سازی آن می‌باشدند. با توجه به جدول 3 شبکه عصبی مصنوعی با کسب ضریب تبیین بالای 0/90 و میانگین مربعات خطای 0/075 با دقت بالایی، میزان تازگی نمونه‌های مورد بررسی در مرحله آزمون شبکه را پیش‌بینی کرد و موفق بود. علاوه بر شاخص‌های ارزیابی عملکرد شبکه عصبی مصنوعی منحنی‌های رگرسیون

آزمون و تست شبکه عصبی نیز به منظور تایید صحت عملکرد شبکه عصبی مصنوعی در قالب شکل 2 گزارش شدند. شکل 2 همبستگی بالای مقادیر پیش‌بینی شده توسط شبکه

* مؤلفه تغییرات رنگ از سبز تا قرمز می‌باشد و افزایش آن نشان دهنده تغییرات رنگ به سمت قرمزی بیشتر می‌باشد. این روند تغییر نیز نشان دهنده کم شدن سفیدی رنگ و تیره‌تر شدن شیر است. پیپرالجیک و همکاران (2008) نیز افزایش این پارامتر را در طول مدت ذخیره سازی شیر فرادما گزارش دادند [21].

در این پژوهش از شبکه عصبی پرسپترون چند لایه پس انتشار خطای لینک شده با الگوریتم زنگیک، با توبولوژی 3-1-3-5 استفاده گردید. نتایج شاخص‌های ارزیابی توانایی پیش‌بینی شبکه عصبی مصنوعی، مجموع مربعات خطای (SSE)، میانگین



شکل (2) از راست به چپ به ترتیب منحنی رگرسیون آموزش و تست شبکه عصبی مصنوعی

تصویر دیجیتال و مدل عصبی-ژنتیک در تعیین میزان تازگی شیر فرآمدما با تعیین شاخص‌های رنگی $L^*a^*b^*$ است. این مطالعه مقدمه‌ای بر بررسی امکان ورود تکنولوژی‌های نوین و غیرمخراب پردازش تصویر و شبکه عصبی مصنوعی در تعیین کیفیت ممتاز شیر فرا دما می‌باشد و با توجه به نتایج حاصل، پیشنهاد می‌کند در راستای عملی شدن کنترل کیفی با روش حاضر مطالعات بیشتری صورت پذیرد.

عصبی مصنوعی با مقادیر واقعی را نشان می‌دهد. نتایج، کارآمدی الگوریتم ژنتیک را در بهینه‌سازی آموزش شبکه عصبی مصنوعی و موفقیت شبکه عصبی مصنوعی پسانشان خطا را در تعیین میزان تازگی شیر فرآمدما را نشان می‌دهد.

4- نتیجه‌گیری

نتایج حاصل از پژوهش حاضر بیانگر توانایی تکنیک‌های پردازش

منابع

- [1] کوشکی، م. (1388). *تکنولوژی شیر، گوشت و تخمرنگ*. انتشارات سرو. تهران.
- [2] کوشکی، م. (1380). *فناوری‌های نوین در صنایع شیر، جلد اول: پیشرفت‌های جدید در فرآوری شیر و مشتقات آن*. انتشارات سازمان پژوهش‌های علمی و صنعتی ایران. تهران.
- [3] فرهنودی، ف. الف. (1377). *صنعت شیر، جلد اول، انتشارات شرکت جهاد تحقیقات و آموزش تهران*, ص 144-145.
- [4] کریم گ. (1380). *شیر و فرآورده‌های آن (چاپ دوم)، سپهر-موسسه فرهنگی هنری واقعه*. تهران.
- [5] Jackman, P., Sun, D.W. (2012). Recent advances in image processing using image texture features for food quality assessment. *Trend. Food Sci. Tech.*, 29, 35-43.
- [6] یعقوبی سوره، الف؛ علیزاده خالدآباد، م. و رضازاده باری، م. (1392). کاربرد پردازش تصویر برای تعیین شاخص‌های رنگی

شیر با استفاده از ماشین بینایی. پایان نامه کارشناسی/رشد
مکانیک ماشین‌های کشاورزی، دانشکده کشاورزی، دانشگاه
تهران.

[20] Shafiee, S., Minaei, S., Moghaddam-Charkari, N., Barzegar, M. (2014). Honey characterization using computer vision system and artificial neural networks. *Food Chem.*, 159, 143–150.

[21] Popov-Raljić, J.V., Lakić, N.S., Laličić-Petronijević, J.G., Barać, M., Band Sikimić, V.M. (2008). Color Changes of UHT Milk During Storage. *Sensors.*, 8, 5961-5974.

Clustering Using Graph Cuts in LAB Color Space. *Int. J. Digital Content Tech. its Applications (JDCTA)*. 7(12).

[11] Quevedo, R.A., Diaz, O., Caqueo, A., Ronceros, B., Aguilera, J.M. (2009). Quantification of enzymatic browning kinetics in pear slices using non-homogenous L^* color information from digital images. *LWT-Food Sci. Int.*, 42(8), 1367-1373.

[12] Brosnan, T., Sun, D.W. (2004). Improving quality inspection of food products by computer vision-a review. *J. Food Eng.*, 61, 3-16.

[13] Jelin'ski, T., Du, C.J., Sun, D.W., Fornal, J. (2007). Inspection of the distribution and amount of ingredients in pasteurized cheese by computer vision. *J. Food Eng.*, 83, 3-9.

[14] Du, C.J., Sun, D.W. (2004). Recent developments in the applications of image processing techniques for food quality evaluation. *Trend. Food Sci. Technol.*, 15(5), 230-249.

[15] خوش تقاضا م؛ امیری چایجان ر؛ منظر غ. و مینایی س. (1386). پیش‌بینی ضریب تبدیل شلتونک به برنج سفید در خشک‌کردن به روش بستر ثابت به کمک شبکه‌های عصبی مصنوعی. مجله تحقیقات مهندسی کشاورزی، جلد 8، شماره 2، ص 156-135

[16] Ellis, D. (2006). *Speech & Audio Processing & Recognition*. Columbia University.

[17] Cais-Sokolińska, D., Pikul, J., Danków R. (2004). Measurement of color parameters as an index of the hydroxymethylfurfural content in the uht sterilised milk during its storage. *Electron. J. Polish Agr. Universities.*, 7(2).

[18] Dmytrów, I., Mituniewicz-Małek, A., Balejko, J. (2010). Assessment of selected physicochemical parameters of uht sterilized goat's milk. *J. Polish Agr. Universities.*, 7(2).

[19] بهشتی مقدم ل. (1390). امکان سنجی تعیین چربی