

پیش‌بینی محتوای رطوبتی خشک‌شدن لایه‌نازک قارچ خوراکی به کمک شبکه‌های عصبی مصنوعی پس انتشار

محمد‌هادی خوش تقاضا^{۱*}، بهرام حسین زاده سامانی^۲، ابراهیم فیاضی^۳ و
حامد امیرنجات^۳

۱- دانشیار گروه مکانیک ماشین‌های کشاورزی، دانشکده کشاورزی، دانشگاه تربیت مدرس

۲- استادیار گروه مکانیک بیوسیستم، دانشکده کشاورزی، دانشگاه شهر کرد

۳- دانش‌آموخته کارشناسی ارشد مکانیک ماشین‌های کشاورزی، دانشگاه تربیت مدرس.

(تاریخ دریافت: ۹۳/۴/۲۳ تاریخ پذیرش: ۹۳/۴/۲۳)

چکیده

قارچ خوراکی دکمه‌ای (*Agaricus bisporus*) به عنوان منبع غذای پرپرتوئین و کم کالری و همچنین مصارف دارویی، امروزه بسیار مورد توجه فرارگرفته است. با افزایش بیش از پیش تولید قارچ خوراکی نیاز به انبارداری، افزایش ماندگاری، کاهش ضایعات و استفاده از قارچ خشک شده بیشتر احساس می‌شود. به همین جهت خشک کردن این محصول به عنوان یکی از راهکارهای عملی همواره مطرح می‌باشد. امروزه با توجه به مزایای فناوری هوش مصنوعی استفاده از شبکه‌های عصبی مصنوعی در سطح وسیعی برای شبیه‌سازی و پیش‌بینی پارامترهای موردنیاز در فرایندهای خشک کردن در حال رشد و توسعه است. هدف از انجام این تحقیق پیش‌بینی محتوای رطوبتی قارچ خوراکی دکمه‌ای به کمک شبکه عصبی مصنوعی پس انتشار می‌باشد. در این تحقیق قارچ خوراکی دکمه‌ای به صورت لایه‌نازک با استفاده از خشک کن هوای داغ در سه سطح دما ۴۰، ۵۰ و ۶۰ °C سرعت جریان باد ۰/۵ m/s، ۰/۷ و ۱ خشک شده تا محتوای رطوبتی آن به ۱۰٪ (بر پایه وزن خشک) برسد. مدل‌های رگرسیونی و شبکه عصبی پیش‌رو با الگوریتم‌های یادگیری لونبرگ-مارکوارت (trainlm) برای تخمین و پیش‌بینی میزان رطوبت لایه‌نازک قارچ استفاده شد. نتایج نشان داد که مدل رگرسیونی درجه دوم کامل با ضریب تبیین ۰/۹۷ و مجموع مربعات خطای ۰/۰۷۱ و همچنین شبکه عصبی با ساختار ۱۸-۱-۲۰-۳ با توابع آستانه سیگموئید و لگاریتمی در مقایسه با تопولوژی‌های دیگر نتایج بهتری را ارائه می‌کنند و دارای دقت قابل قبولی در تخمین رطوبت لایه‌نازک قارچ در هنگام خشک شدن دارد.

کلید واژگان: قارچ خوراکی دکمه‌ای، خشک کردن، محتوای رطوبتی، شبکه عصبی مصنوعی

۱- مقدمه

خشک‌کردن به روش جریان هوای گرم در سطح تجاری به طور گسترده برای انواع سبزی‌ها و از جمله قارچ خوراکی استفاده می‌شود.

تحقیقات زیادی جهت مدل کردن فرآیند خشک‌کردن انجام شده است که از جمله می‌توان به مدل‌های ریاضی، روش‌های عددی، شبیه‌سازی‌های کامپیوتربی (المان محدود، روش اجزا محدود و شبکه عصبی مصنوعی) اشاره کرد همه این روش‌ها اطلاعات مفیدی را در خصوص انتقال حرارت و جرم و یا مدل‌سازی خشک شدن مهیا می‌کنند و می‌توانند تا در حدودی در طراحی، ساخت و بهینه‌سازی خشک‌کن‌ها مؤثر باشند.

کاراتانوس^۱ و بلژیتس^۲ (۱۹۹۹) در تحقیقی معادله لایه‌نازک برای استخراج داده‌های مربوط به خشک شدن میوه‌های تازه و نیمه‌خشک را موردنظر قرار داده‌اند. در میان مدل‌های لایه‌نازک، معادله پیچ^۳ برای استخراج داده‌های مربوط به خشک شدن محصولات کشاورزی با محتوای قند بالا مشابه انگور، کشمش بی‌دانه، انجیر و آلو نتایج خوبی را نشان داد، اما در صورت کاهش رطوبت به زیر ۱۵ درصد این مدل توانایی پیش‌بینی فرآیند خشک شدن محصول را نداشته است [۴].

کادر^۴ و همکاران (۱۹۸۲) تأثیر تغییرات دما، سرعت جابه‌جاوی هوا و ضخامت لایه محصول در فرآیند خشک‌کردن پسته کله قوچی را موردنظر قراردادند. نتایج به دست آمده نشان داد که تغییرات دما، سرعت جابه‌جاوی هوا و ضخامت محصول اثر معنی‌داری بر روی دو شاخص زمان و آهنگ خشک شدن پسته دارند. مقایسه میانگین‌ها نشان داده است که افزایش دما تا ۹۰ درجه سلسیوس باعث بیش از ۵۰ درصد کاهش زمان و افزایش آهنگ خشک شدن می‌شود [۵].

وانگ و همکاران در سال ۲۰۰۷ مدل‌سازی ریاضی خشک‌کردن لایه‌نازک سیب را موردنظر قراردادند. فرآیند خشک شدن با جابه‌جاوی هوا در یک خشک‌کن آزمایشگاهی بررسی شد. آزمایش‌ها در چهار سطح دمایی ۷۵، ۸۵، ۹۵ و ۱۰۵ درجه سلسیوس و سرعت هوای $0.03 \pm 1/2$ متر بر ثانیه انجام شد. مدل‌های ریاضی مختلفی بر داده‌های آزمایشی برآش شدند. نتایج نشان داد که مدل لگاریتمی بهتر از سایر مدل‌ها فرایند

قارچ خوراکی دکمه‌ای (*Agaricus bisporus*) به عنوان منبع غذای پرپرتوئین و کم‌کالری و همچنین مصارف دارویی، امروزه بسیار مورد توجه قرار گرفته است. در طی سال‌های پیش تولید قارچ خوراکی رشد قابل توجهی در سطح جهان داشته است. قارچ خوراکی دکمه‌ای با تولید بیش از ۳۷ درصد قارچ‌های خوراکی، بیشترین سهم تولید را به خود اختصاص می‌دهد [۱]. در دمای ۲۱-۲۵ درجه سلسیوس کیفیت قارچ‌های تازه معمولاً حدود ۱۲ ساعت پس از برداشت در حد قابل قبولی باقی می‌ماند. میزان رطوبت قارچ خوراکی نقش تعیین‌کننده‌ای در فساد آن دارد که ناشی از فعالیت فیزیکی - شیمیایی، بیوشیمیایی آنزیمی - غیر آنزیمی (و همچنین فعالیت میکرووارگانیسم‌ها) می‌باشد. به دلیل فسادپذیری سریع قارچ خوراکی، انجام اقداماتی به منظور افزایش زمان نگهداری آن بسیار اهمیت دارد. با توجه به نقش عمده آب در فسادپذیری قارچ خوراکی که بیش از ۹۰ درصد (w.b.) از این محصول را تشکیل می‌دهد، خشک‌کردن یکی از روش‌های نگهداری قارچ خوراکی است که باعث افزایش زمان نگهداری آن از چند روز به چند ماه و تا یک سال و سهولت حمل و نقل و نگهداری آن می‌شود [۲].

فرآیند خروج رطوبت از محصولات کشاورزی در نتیجه عمل هم‌زمان گرما و انتقال حرارت خشک‌کردن نامیده می‌شود [۳]. اهداف زیادی در ارتباط با رطوبت‌گیری از محصولات غذایی وجود دارد که از مهم‌ترین آن می‌توان به افزایش مدت نگهداری و ذخیره محصول اشاره کرد [۲]. این هدف با کم کردن درصد رطوبت محصول تا حد قابل قبول برای محدود کردن رشد میکرووارگانیسم‌ها یا انجام دیگر واکنش‌ها انجام می‌شود. علاوه بر آن، کاهش درصد رطوبت باعث حفظ خصوصیات کیفی محصول از قبیل طعم و ارزش غذایی می‌گردد. یک هدف دیگر از رطوبت‌گیری این است که حجم زیادی از محصول کاسته شود و این کار راندمان حمل و نقل و ذخیره‌سازی محصولات را بالا می‌برد. یک هدف دیگر که تا حد کمتر آشکار می‌باشد این است که بتوان محصولی مناسب برای مصرف تولید نمود، برای مثال حرارت دیدن قارچ خوراکی در طی خشک شدن آن باعث افزایش درصد پروتئین قابل هضم آن در برابر مقدار کل پروتئین محصول می‌شود [۲].

1. Karathanos
2. Belessiotis
3. Page
4. Kader

کوچکی به مدت ۲۰ دقیقه در داخل اجاق در دمای مربوطه گذاشته شد و سپس ظروف توزین شد و پس از صفر کردن ترازو نمونه‌های ۵ گرمی قارچ درون ظروف ریخته شده و در داخل اجاق قرار داده شد. پس از اتمام زمان خشک شدن، نمونه‌ها از اجاق بیرون آورده شد و بالافاصله وزن آن اندازه‌گیری شد. محتوای رطوبتی بر پایه خشک از رابطه زیر به دست آمد:

$$MC_{db} = \frac{m_1 - m_2}{m_2}$$

که در آن:

MC_{db} میزان رطوبت بر پایه خشک (اعشار)
 m_1 جرم اولیه محصول (kg)
 m_2 جرم نهایی محصول پس از خشک کردن (kg)
 ترازوی مورداستفاده برای توزین نمونه‌ها A&D مدل GF-6000 ساخت کشور ژاپن با حساسیتی برابر ۰/۰۱ گرم بود. اجاق مورداستفاده Memmert ساخت کشور آلمان با دقت 1°C بود.

۲- خشک کن و روش آزمایش

برای انجام آزمایش از دستگاه خشک کن آزمایشگاه قرمز (شکل ۱) استفاده شد [۸]. این خشک کن به طور عمده از دو قسمت کanal تأمین جریان هوا و محفظه‌ی تأمین اشعه مادون قرمز تشکیل شده است. نمونه‌های مورد آزمایش در وسط کanal بر روی ظرفی که از توری ساخته شده بود و بر روی ترازوی دیجیتالی که در زیر و خارج از کanal تعییش شده بود قرار گرفته بود. محفظه مادون قرمز در بالای دریچه‌ای که در قسمت فوقانی کanal تعییش شده بود قرار داده شد. حدفاصل بین کanal و محفظه مادون قرمز شیشه میرال (شیشه‌ای است که با حرارت‌های بالا باز پخت شده و در برابر حرارت دیدن مقاوم است) با ضخامت ۱۰mm قرار گرفت تا ضمن نثبت ماندن سرعت هوای موردنظر در کanal، اشعه‌های مادون قرمز از دریچه‌ی فوقانی کanal به محصول تابانده شود. دیواره‌های محفظه مادون قرمز از ورق آلومینیوم پوشانده شد تا بازده تابشی اشعه افزایش یابد، همچنین این محفظه به گونه‌ای ساخته شد تا برای حصول شدت‌های تابش گوناگون، بتوان فاصله بین منع مادون قرمز و نمونه را از طریق جابه‌جایی منع مادون قرمز، تغییر داد. خشک کن آزمایشگاهی دارای مکنده سانتریفیوژ بود

خشک شدن را پیش‌بینی می‌کند. نمودارهای خشک شدن دو مرحله نزولی را نشان داد. مقدار ضریب پخش مؤثر در مرحله دوم تقریباً ۶ برابر بزرگ‌تر از ضریب پخش مؤثر در مرحله اول بود. همچنین رابطه نسبت رطوبت بازمان خشک شدن در خشک کن لایه‌نازک که در طراحی و کنترل خشک کردن به روش جابجایی هوا کاربرد دارد، استخراج شد [۶]. لازم به ذکر است که روش انتقال حرارت در همه‌ی تحقیقات بالا، به روش جابه‌جایی هوای گرم بود.

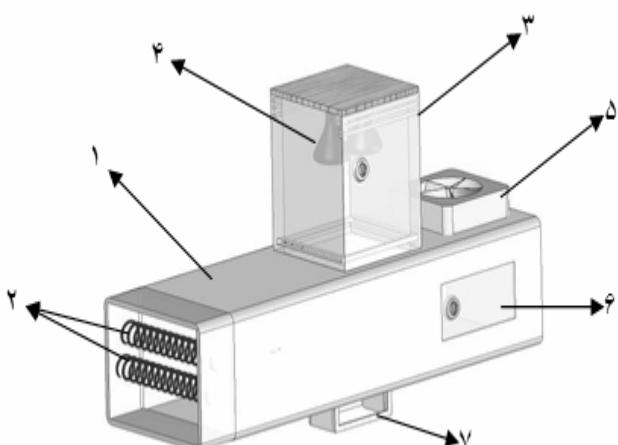
امروزه با توسعه سریع فناوری پردازش رایانه‌ای و ایجاد نرم‌افزارهای مربوطه، از مزایای فناوری هوش مصنوعی برای حل مسائل مربوط به مدل‌سازی سامانه‌ها و پیش‌بینی فرآیندها استفاده می‌شود [۱۲ و ۱۳]. یکی از روش‌های هوش مصنوعی که در سطح وسیعی برای شبیه‌سازی و پیش‌بینی پارامترهای موردنیاز در فرآیندهای خشک کردن از یک دهه گذشته آغاز شده و در حال بسط و توسعه است، شبکه‌های عصبی مصنوعی می‌باشد که در این تحقیق از آن برای مدل‌سازی فرآیند استفاده می‌شود.

۲- مواد و روش‌ها

۱-۱- آماده‌سازی نمونه‌ها و تعیین رطوبت نسبی

برای خشک کردن از قارچ دکمه‌ای که در منطقه ملارد کرج پرورش می‌یابد، استفاده شد. نمونه‌های مورد آزمایش به صورت تازه تهیه گردید. قارچ‌ها بعد از شسته شدن با آب توسط چاقویی به ضخامت ۳mm بریده شده و یک لایه از آن پس از آماده شدن خشک کن و تنظیم آن در دمایها و سرعت‌های مورد آزمایش روی بستر توری خشک کن قرار داده شد. لازم به ذکر است مقدار قارچ دکمه‌ای مورداستفاده در هر آزمایش ۵۰ گرم بوده است.

AOAC به منظور اندازه‌گیری رطوبت قارچ از استاندارد (۱۹۸۰) استفاده شد [۷]. به این ترتیب که برای به دست آوردن درصد واقعی رطوبت محصول، ابتدا به طور تصادفی، ۵ نمونه ۵ گرمی از توده‌ی محصول مورداستفاده جدا کرده درون اجاق قرار داده شد. طبق استاندارد گفته شده باید برای تعیین رطوبت قارچ، نمونه‌ها را به مدت ۳ تا ۴ ساعت در اجاق با دمای ۱۰۰ درجه سلسیوس قرار گیرد. برای انجام این کار ابتدا ظروف



شکل ۱ شماتیک خشک‌کن آزمایشگاهی مادون‌قرمز. ۱. کاتال، ۲. گرم‌کن‌ها، ۳. محفظه مادون‌قرمز، ۴. لامپ‌های مادون‌قرمز، ۵. فن مکنده، ۶. دریچه تنظیم سرعت هوای، ۷. ترازو

در این تحقیق آزمایش‌های خشک‌کردن در سه سطح دمای ۴۰، ۵۰ و ۶۰ درجه سلسیوس، سه سطح سرعت هوای ۵/۰، ۵/۰ و ۱ متر بر ثانیه و روش خشک‌کردن جریان هوای گرم و در سه تکرار انجام شد. سطوح شدت تابش و سرعت هوای بر اساس تحقیقات پیشین انتخاب گردیده‌اند [۹ و ۱۰ و ۱۱]. برای شروع آزمایش ابتدا دستگاه روشن شده سپس بعد از ۱۵ دقیقه کار کردن دستگاه که دما و سرعت هوای خشک‌کن ثابت می‌گشت، نمونه‌ها برای شروع آزمایش‌ها بر روی بستر خشک‌کن قرار داده می‌شدند و پس از شروع آزمایش وزن نمونه‌ها در هر یک دقیقه، توسط ترازو اندازه‌گیری شده و در رایانه ثبت می‌گردید. خشک‌کردن نمونه تا زمانی که وزن نمونه‌ها در دفعات متواالی اندازه‌گیری تغییر نکند، ادامه داشت و برای تحلیل و مقایسه اثرات سطوح مختلف خشک‌کردن بر روی زمان خشک شدن قارچ خوراکی، رسیدن محصول به رطوبتی معادل ۱۰٪(بر پایه وزن خشک) منظور گردید. دما و رطوبت نسبی محیط اطراف خشک‌کن از متغیرهای تعیین‌کننده در خشک‌کردن مواد غذایی می‌باشند. از این‌رو در هر آزمایش خشک‌کردن دما و رطوبت نسبی هوای اطراف خشک‌کن به ترتیب با استفاده از دماسنج دیجیتالی Testo 925 با دقت $\pm 0.1^{\circ}\text{C}$ و رطوبت‌سنج 400Testo با دقت $\pm 0.1^{\circ}\text{C}$ ساخت کشور آلمان اندازه‌گیری و ثبت شد. در طول آزمایش‌های خشک‌کردن، محدوده میانگین تغییرات دمای محیط درجه سلسیوس و رطوبت نسبی هوا 5 ± 30 درصد بود.

که هوا را به صورت موازی بر بستر مواد جریان می‌داد و برای تأمین اشعه‌ی مادون‌قرمز، از دو لامپ ۲۰۰ واتی مادون‌قرمز ساخت شرکت Osram کشور اسلواکی، استفاده گردید.

لامپ مادون‌قرمز در فواصل ۱۰، ۲۰ و ۳۰ سانتی‌متری نمونه قرار داده شد. شدت تابش در این فاصله‌ها به‌وسیله یک دستگاه تابش‌سنج OPHIR ساخت کشور آمریکا با دقت $\pm 0.3\%$ سوات بر سانتی‌متر مربع اندازه‌گیری شد و به ترتیب 49.0°C ، 31.0°C و 22.0°C وات بر سانتی‌متر مربع به دست آمد. شدت تابش‌های ذکر شده در این آزمایش، به ترتیب دماهای 60 و 50 و 40 درجه سلسیوس را در سطح نمونه ایجاد نمودند. دمای سطح نمونه با استفاده از دماسنج لیزری Raytek مدل RAYST6XLG ساخت کشور ایالات متحده امریکا با دقت $\pm 2.0^{\circ}\text{C}$ اندازه‌گیری شد. در این آزمایش سرعت جریان هوا، توسط دریچه‌ای در بدنه خشک‌کن تنظیم گردید و برای کالیبره Testo 400, hot wire anemometer با دقت $\pm 0.1^{\circ}\text{C}$ ساخت کشور آلمان استفاده شد. سرعت جریان هوا هنگام آزمایش در سه کاتال جریان هوا و محل قرارگیری ظرف توری نمونه‌ها توسط سرعت‌سنج پره‌ای از نوع Lutron AM-4202 با وضوح 0.1 متر بر ثانیه ساخت کشور تایوان اندازه‌گیری شد. این نوع سرعت‌سنج سرعت میانگینی از سرعت جریان هوا در بستر خشک‌کن را ارائه می‌دهد. ترازوی استفاده شده، EK-3000i مدل A&D ساخت کشور ژاپن بود که وزن نمونه را بدون نیاز به برداشتن نمونه از داخل خشک‌کن به‌طور پیوسته (هر یک دقیقه) اندازه گرفته و برای ثبت از طریق سیم رابط RS232C به رایانه منتقل می‌کرد. دقت اندازه‌گیری این ترازو 0.1 گرم بود. نحوه خشک‌کردن بدین صورت است که اشعه‌ی تابیده شده به محصول، سطح آن را گرم کرده و همچنین موجب افزایش گرadiان حرارتی بین سطح محصول و سطوح داخلی شده و باعث خروج رطوبت از داخل محصول گردیده که این رطوبت به‌واسطه جریان هوای ایجاد شده توسط دمنده از محیط اطراف محصول خارج می‌گردد.

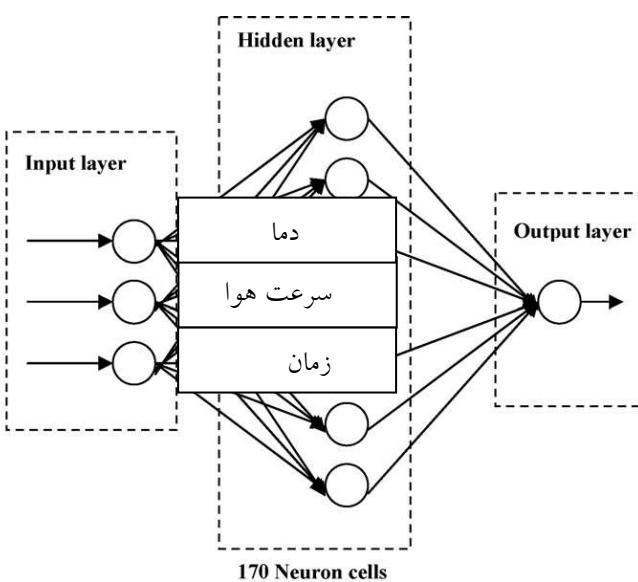
ایجاد گردید. با توجه به اینکه خشک شدن یک فرایند بسیار زمانبر است فقط زمانی‌هایی که تغییر قابل توجهی در محتوای رطوبتی صورت گرفته مدنظر قرار گرفت، بر همین اساس تعداد کل الگوهای ایجاد شده برای شبکه ۲۰۹۱ عدد بوده است که اندازه ماتریس ورودی و خروجی به ترتیب 3×2091 و 1×2091 به دست آمد.

جدول ۲ محدوده و سطوح در نظر گرفته شده برای

متغیری‌های مستقل

زمان (min)	سرعت (m/s)	پارامتر سطوح	دما (°C)	کمینه
۰	۰/۵	۴۰		
T _{Max} (۳۷۹)	۱	۶۰		بیشینه

تعداد سطوح
۳۸۱-۱۶۶



شکل ۲ معماری شبکه عصبی مصنوعی

در این پژوهش از شبکه‌های چندلایه پرسپترون^۵ MLP در آن تمامی نرون‌ها به یکدیگر وصل شده‌اند استفاده شد. این مدل، به علت سادگی و در عین حال دقت بالا، کاربرد زیادی در شبیه‌سازی خشک شدن دارد[۱۳]. از توابع آستانه مختلفی چون سیگموئیدی (logsig)، لگاریتمی (tansig) و

5. Multi-Layer Perceptron

۳-۳ مدل‌سازی رگرسیونی

برای مدل‌سازی و پیدا کردن رابطه ریاضی بین متغیرهای مستقل آزمایش (دما، سرعت هوا و زمان) و متغیر وابسته (رطوبت) مدل‌های گوناگونی مطابق جدول (۱) بر داده‌های آزمایش برآورده شد. با توجه به دو شاخص ضریب تبیین و میانگین مربعات خطأ بهترین مدل انتخاب گردیده شد. برای برآورده و صحة‌گذاری مدل، ۷۰٪ داده‌ها برای به دست آوردن و ۳۰٪ داده‌ها برای ارزیابی مدل به طور کاملاً تصادفی انتخاب شدند.

جدول ۱ مدل‌های برآورده شده بر روی داده‌های آزمایش

ردیف	نوع مدل
۱	$Y = aX_1 + bX_2 + cX_3$
۲	$Y = aX_1 + bX_2 + cX_3 + dX_1 X_2 + eX_1 X_3 + fX_2 X_3$
۳	$Y = aX_1 + bX_2 + cX_3 + dX_1^2 + eX_2^2 + fX_3^2$
۴	$Y = aX_1 + bX_2 + cX_3 + dX_1 X_2 + eX_1 X_3 + fX_2 X_3 + gX_1^2 + hX_2^2 + iX_3^2$

X₃, X₂, X₁: متغیرهای وابسته رابطه

i: ثابت‌های رابطه

۴ مدل‌سازی شبکه عصبی

هر شبکه عصبی از سه لایه ورودی، میانی یا مخفی و خروجی تشکیل شده است. در لایه اول یا ورودی، به تعداد عوامل اولیه و در لایه خروجی به تعداد عوامل نهایی موردنظر، نرون بستگی دارد. لایه مخفی می‌تواند از یک یا چندین لایه تشکیل شود که تعداد نرون‌های هر لایه آن متغیر است و عموماً به روش سعی و خطأ تعیین می‌شود[۱۲]. سه عامل دما، سرعت هوا و زمان خشک شدن به صورت سه نرون در لایه ورودی و مقدار محتوای رطوبتی به عنوان تنها نرون در لایه خروجی مدل‌سازی شد (شکل ۲).

جدول (۲) ماتریس آزمایش و سطوح مختلف تیماری‌های این آزمایش را نشان می‌دهد. با توجه به اینکه در مدل‌سازی شبکه عصبی تعیین ماتریس ورودی و خروجی بسیار مهم است، ابتدا داده‌ها فراخوانده شده و سپس برای هر تیمار عمل میانگین‌گیری صورت پذیرفت و در ادامه ماتریس‌های ورودی و خروجی بر اساس جدول (۱) و شکل (۲) در نرم‌افزار

در این روابط a_i نسبت رطوبت تجربی i ام به دست آمده از آزمایش، p_i نسبت رطوبت پیشگوئی شده i ام توسط شبکه، N تعداد مشاهدات خشک شدن می‌باشد.

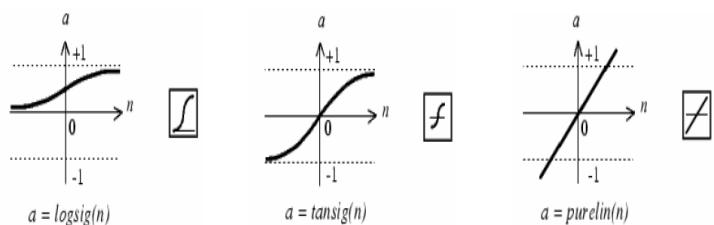
۳- نتایج

رطوبت اولیه قارچ به روش وزنی برابر $13/286\%$ بر پایه وزن خشک (d.b.) بود. پس از به دست آوردن مقادیر نسبت رطوبت در دما و سرعت‌های مختلف خشک‌کردن، منحنی‌های خشک‌کردن حاصل از داده‌های آزمایشی برازش داده شدند. در شروع فرآیند خشک‌کردن، رطوبت اولیه محصول زیاد بوده و نرخ از دست دادن رطوبت زیاد است. به تدریج با پیشرفت زمان محتوی رطوبت محصول به طور طبیعی کاهش پیداکرده و نرخ کاهش رطوبت به طور طبیعی کاهش می‌یابد. منحنی آهنگ خشک شدن محصول در ابتدای فرآیند به علت تغییر رطوبت سطحی صعودی بوده و پس از این زمان به علت شروع نفوذ آب از درون ماده به سطح نزولی می‌باشد.

شکل ۴ منحنی‌های خشک شدن لایه‌نازک قارچ در دماهای متفاوت و سرعت متفاوت را نشان می‌دهند. در سرعت‌های پایین‌تر، مدت زمان کل خشک شدن بیشتر است. مشخص گردید که با افزایش دما، زمان خشک‌کردن به علت افزایش گرادیان حرارتی در داخل جسم و درنتیجه افزایش سرعت تغییر رطوبت محصول کاهش می‌یابد.

رونده کاهش رطوبت تحت شرایط مختلف آزمایش نشان داد که در روش جريان هوای گرم با افزایش سرعت جريان هوای زمان خشک‌کردن محصول کاهش می‌یابد (شکل ۴). علت اين پدیده در آن است که با افزایش سرعت جريان هوای فشار بخار محیط کاهش می‌یابد و درنتیجه رطوبت محصول برای خروج از آن با مقاومت کمتری مواجه خواهد بود و با سرعت بیشتری از آن خارج می‌گردد [۵] یعنی در این روش جريان هوای گرم و در سرعت جريان هوای $۰/۰۵$ ، $۷/۰$ و ۱ متر بر ثانیه در دمای ۴۰ درجه سلسیوس، اختلاف زمان خشک‌کردن به ترتیب $۳۸۱/۷$ ، ۲۵۲ و $۲۱۵/۷$ دقیقه، در دمای ۵۰ درجه سلسیوس، اختلاف زمان خشک‌کردن به ترتیب ۲۵۷ ، ۲۳۲ و $۱۸۶/۷$ دقیقه و در دمای ۶۰ درجه سلسیوس، اختلاف زمان خشک‌کردن به ترتیب ۲۰۵ ، ۲۱۶ و $۱۶۷/۷$ دقیقه، معنی دار هستند.

خطی (purelin) و الگوریتم‌های آموزش همراه با نظرات، شبکه‌های پس انتشار رویه‌جلو (FFBP⁶) مانند الگوریتم لونبرگ-مارکوارت⁷ (trainlm)، الگوریتم trainscg و چند نوع الگوریتم آموزش دیگر استفاده شد و نتایج آن‌ها مقایسه می‌شود (شکل ۳).



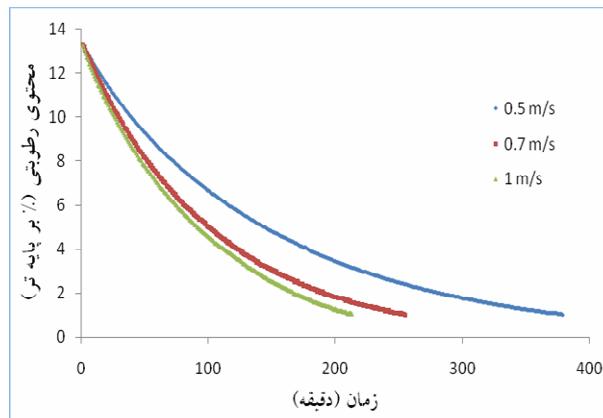
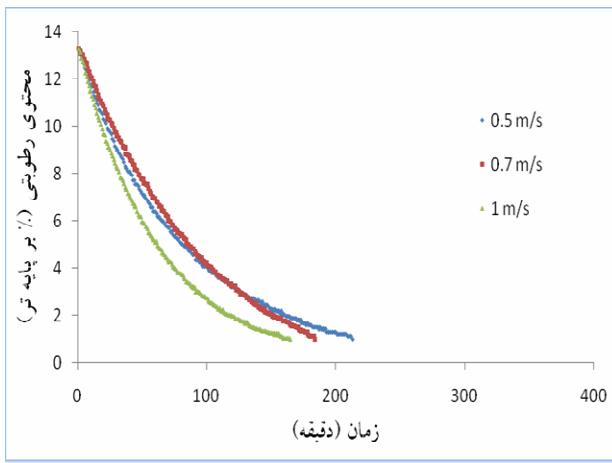
شکل ۳ توابع آستانه

همان‌طور که گفته شد، تعداد کل الگوهای ورودی شبکه ۲۰۹۱ که ابتدا نرمال‌سازی شده و سپس به صورت تصادفی به سه گروه آموزش ($۰/۶۰$ ٪)، ارزیابی ($۳۰/۰$ ٪) و آزمون ($۱۰/۰$ ٪) تقسیم‌بندی شدند. همچنین نرخ آموزش (lr) برای تمامی حالات $۰/۲$ و میزان مومنتم $۰/۱$ در نظر گرفته شد. کد موردنیاز MATLAB برای شبیه‌سازی شبکه عصبی با استفاده از نرم‌افزار R2012 توسعه داده شد، بهترین توپولوژی شبکه عصبی بر اساس دو معیار ضریب تعیین (R^2) و میانگین مربعات خطای (MSE) مشخص گردید. بهترین برازشی که می‌تواند خصوصیات خشک شدن قارچ را توصیف کند، توپولوژی MSE است که دارای بیشترین ضریب تعیین (R^2) و کمترین MSE باشد. نحوه محاسبه ضریب تعیین و میانگین مربعات خطای در روابط زیر نشان داده شده است [۱۲].

$$MSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (a_i - p_i)^2$$

$$R^2 = 1 - \left[\frac{\sum_{i=1}^n (a_i - p_i)^2}{\sum_{i=1}^n (\bar{a}_i - p_i)^2} \right]^{\frac{1}{2}}$$

6. Feed Forward Back Propagation
7. Levenberg–Marquardt Technique



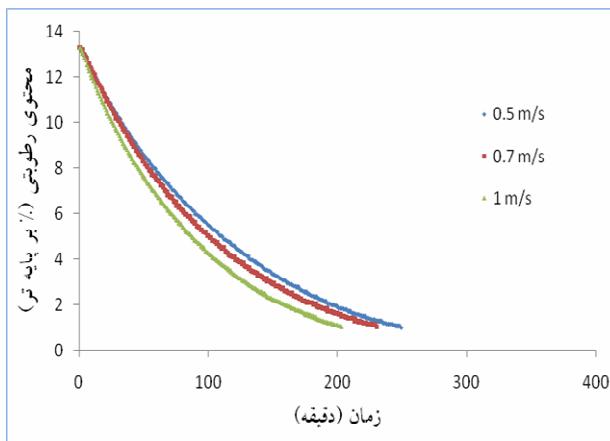
الف

ج

شکل ۴ منحنی های محتوی رطوبتی خشک شدن لایه نازک
قارچ سرعت های مختلف و در دمای های (الف) ۴۰، ب) ۵۰ و ج)
درجه سلسیوس

۱-۳ نتایج مدل سازی رگرسیونی

در بین مدل های برآش شده، مدل درجه دوم کامل ($Y=aX_1+bX_2+cX_3+dX_1X_2+eX_1X_3+fX_2X_3+gX_1^2+hX_2^2+iX_3^2$) با ضریب تبیین ۰/۹۷ و میانگین مربعات خطای ۰/۰۷۱ به عنوان بهترین مدل در بین سایر مدل های برآش شده انتخاب شد. در جدول (۳) تحلیل واریانس مدل برآش شده مشاهده می شود.



ب

جدول ۳ تحلیل واریانس مدل رگرسیونی درجه دوم کامل.

منبع	درجه آزادی	مجموع مربعات	میانگین مجموع مربعات
رگرسیون	۹	۲۱۸۸۵/۳	۲۴۳۱/۷**
خطی	۳	۱۸۶۸۴/۹	۱۹۳/۰۸**
دما	۱	۲/۶	۳۵/۱۱**
سرعت	۱	۳/۴	۱/۰۵*
زمان	۱	۱۸۶۷۷	۴۸۳/۱۱**
درجه دوم	۳	۳۱۹۵/۶	۵۲۹/۹۶**
دما×دما	۱	۵/۴	۵۷/۴۵
سرعت×سرعت	۱	۴۷/۳	۰/۲۰ ns
زمان×زمان	۱	۳۱۴۲/۹	۱۵۳۴/۸۲**
اثرات متقابل	۳	۴/۹	۱/۷۲**
دما×سرعت	۱	۰/۱	۰/۰۰۰۰۱ ns
دما×زمان	۱	۲/۹	۲/۶۰**
سرعت×زمان	۱	۱/۹	۱/۸۸**
خطا	۱۸۹۷	۵۲۷/۵	۰/۲۸
کل	۱۹۰۶	۲۲۴۱۲/۸	

** و * به ترتیب معنی داری در سطح ۰/۱ و ۰/۵

ns عدم معنی داری

۱)، از شبکه MLP با الگوریتم یادگیری LM و تابع آستانه logsig و Tansig با تعداد چرخه آموزش ۳۷۱ بود. این توپولوژی تغییرات محتوای رطوبتی را با ضریب تعیین ۰/۹۹۹۹ و خطای آموزش ۰/۰۰۰۱ شبکه را آموزش داده و محتوای رطوبتی را پیش‌بینی می‌کند (جدول ۴).

همان‌طور که در جدول (۳) دیده می‌شود ضرایب متغیرهای (سرعت (سرعت) و (دما (سرعت) معنی‌دار نشده‌اند و می‌توان مدل درجه دوم کامل را ساده‌تر کرد. درنهایت مدل به دست آمده به صورت رابطه زیر می‌باشد:

$$\text{MR} = 7/8812 + 0.3080 \times T - 1/8696 \times V - 0.0782 \times t - \\ 0.0037 \times T^2 - 0.0001 \times t^2 - 0.0009 \times T \times t - 0.0027 \times V \times t$$

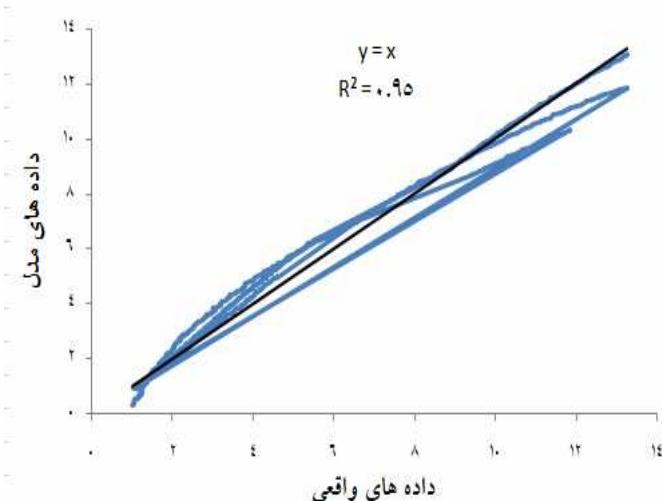
در این رابطه MR بیانگر میزان رطوبت، T بیانگر دما بر حسب درجه سلسیوس، V بیانگر سرعت بر حسب m/s و t بیانگر زمان بر حسب دقیقه می‌باشد.

نتایج به دست آمده از ۳۰٪ داده‌های آزمایش بکار رفته در قسمت ارزیابی مدل برآذش شده نشان داد که مدل با ضریب تعیین ۰/۹۵ و مجموع مربعات خطای ۰/۰۹۳ پیش‌بینی قابل قبولی را نشان داده است. در شکل (۵) دقت پیش‌بینی مدل به دست آمده نشان داده شده است.

۲-۳ نتایج شبکه عصبی

برای بررسی عملکرد شبکه MLP از توپولوژی‌های مختلف با تعداد نرون‌های مختلف مورداستفاده قرار گرفت. این توپولوژی‌ها کاملاً به صورت سعی و خطا انتخاب و شیوه‌سازی شدند. در مرحله اول بعد از آموزش شبکه بهترین توپولوژی بر اساس MSE، R² از میان توپولوژی‌های مختلف به دست آمد. جدول (۴) خلاصه‌ای از بهترین نتایج مدل‌سازی شبکه عصبی را نشان می‌دهد.

نتایج حاصل از به کارگیری شبکه عصبی با توپولوژی‌های مختلف نشان داد که بهترین توپولوژی دارای ساختاری با معماری ۲۰-۱۸-۲۰-۱ (۳ نرون در لایه ورودی، تعداد نرون در دولایه پنهان به ترتیب ۲۰ و ۱۸ و تعداد نرون در لایه خروجی



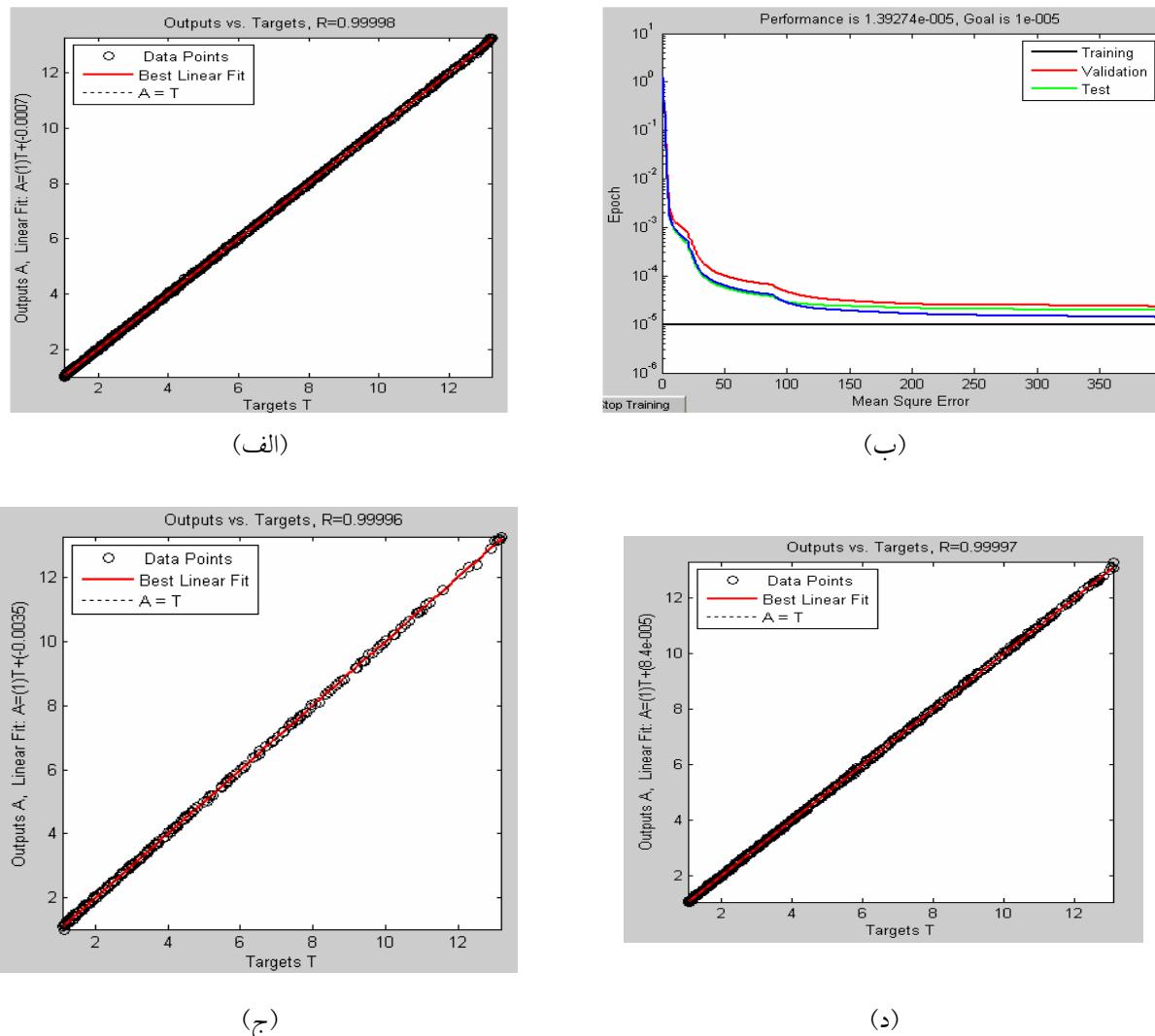
شکل ۵ برآذش خط ($y=x$) بر داده‌های واقعی آزمایش و داده‌های

پیش‌بینی شده مدل.

مدت زمان موردنیاز برای همگرا شدن شبکه ۷۸/۳۴ ثانیه بود که نشان از قابلیت بالای شبکه عصبی به عنوان ابزاری برای پیش‌بینی تغییرات محتوای رطوبتی بازماند است که می‌تواند در سامانه‌های کنترل خشک کن به کار رود [۱۴].

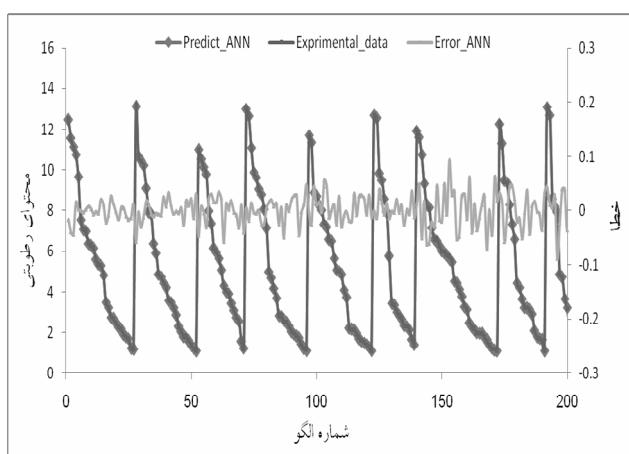
در ادامه برای تحقیق دقیق تر بروی مدل‌ها از آنالیز رگرسیونی بین داده‌های آزمایشگاهی و نتایج خروجی شبکه عصبی استفاده شد که در شکل (۶) نشان داده شده است.

بهترین همبستگی بین داده‌های پیش‌بینی شده توسط شبکه عصبی و داده‌های آزمایشگاهی برای مراحل آموزش، ارزیابی و آزمون به ترتیب با ضریب تعیین ۱، ۰/۹۹۹۹ و ۱ و خطای آموزش ۰/۰۰۰۱ برای همه حالت‌ها به دست آمد.



شکل ۶ منحنی (الف) برآذش خطی برای داده‌های آموزش، ب) منحنی آموزش شبکه (خطای آموزش)، ج) برآذش خطی برای داده‌های آزمون، د) برآذش خطی برای داده‌های ارزیابی.

مقایسه محتوی رطوبتی پیش‌بینی شده توسط شبکه عصبی و مقادیر تجربی به دست آمده از آزمایشگاه در شکل (۶) برای بهترین تولید (۱۸-۲۰-۳) برای قسمت آزمون (۲۰۹) نشان داده شده است. در این نمودار میزان خطای الگو نشان داده شده است. نتایج شبیه‌سازی شبکه عصبی نشان می‌دهد که میزان خطای از اکثر الگوهای قسمت آزمون در حدود صفر می‌باشد، که حاکی از قابلیت شبکه در پیش‌بینی محتوی رطوبتی در فرایند خشک کردن می‌باشد. مدل شبکه عصبی با ضریب تبیین ۹۹۹۹ و مجموع مربعات خطای ۰/۰۰۰۱ نسبت به بهترین مدل رگرسیونی برآذش شده (ضریب تبیین ۰/۹۷ و مجموع مربعات خطای ۰/۰۷۱) دقت بالاتری دارد.



شکل ۷ مقایسه محتوی رطوبتی پیش‌بینی شده توسط شبکه عصبی و مقادیر تجربی برای قسمت آزمون.

جهت پیش‌بینی محتوی رطوبتی در فرایند خشک‌کردن محصولات کشاورزی می‌تواند تا حدود زیادی این هزینه و زمان را برای الگوهایی که آزمایش نشده‌اند کاهش دهندا.

مدل رگرسیونی درجه دوم کامل با ضریب تبیین ۰/۹۷ و مجموع مرتعات خطای ۰/۰۷۱ دارای دقت قابل قبولی در تخمین رطوبت لایه‌نازک قارچ در هنگام خشک شدن دارد.

همچنین بهترین تopolوژی شبکه عصبی FFBP برای خشک‌کردن لایه‌نازک قارچ ۱۸-۲۰-۳ با الگوریتم آموزش لونبرگ-مارکوارت می‌باشد، که خطای آموزش آن ۰/۰۰۰۱ است. با توجه به دقت مدل‌های شبکه عصبی و رگرسیونی و همچنین ماهیت هر دو مدل با توجه به اینکه شبکه عصبی قابلیت پیش‌بینی در خارج از محدوده داده‌های آموزش داده شده را دارد و این امر برای مدل رگرسیونی محدودیت محسوب می‌شود، مدل شبکه عصبی برای پیش‌بینی روند خشک شدن لایه‌نازک قارچ در این تحقیق پیشنهاد می‌گردد.

همچنین لازم به ذکر است با توجه به اینکه مدل‌های رگرسیونی فقط دارای قابلیت پیش‌بینی در محدوده داده‌هایی را دارند که مدل بر اساس آنها ساخته شده است و مدل شبکه عصبی دارای قابلیت تخمین و پیش‌بینی در خارج از محدوده آزمایش را دارد، مدل شبکه عصبی به عنوان مدل پیشنهادی در این پژوهش ارائه می‌گردد.

۵- نتیجه گیری

با وجود اینکه خشک‌کردن محصولات کشاورزی جهت ماندگاری و کاهش ضایعات یک امر ضروری است، اما فرایند خشک‌کردن نیازمند دانش، خشک‌کن‌های دقیق است که فرایندی پرهزینه و زمانبر است. به همین جهت یافتن بهترین شرایط خشک‌کردن نیازمند انجام آزمایش‌های مکرر و هزینه‌بر همراه با صرف زمان است. لذا استفاده از شبکه‌های عصبی

جدول ۴ نتایج ساختارهای مختلف شبکه عصبی خشک‌کردن لایه‌نازک قارچ خوراکی.

زمان شبیه‌سازی (Sec)	تکرار (epoch)	R²				خطای شبکه (MSE)				تعداد نمونه‌ها	قاعدۀ آموزش	تابع آستانه
۵۳/۳۱	۳۶۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۲	۰	۱۵	trainlm	Log/Tan
۴۱/۶۲	۴۹۷	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۲	۰	۱۸	trainlm	Log/Tan
۳۹/۳۳	۴۳۰	۰/۹۹۹۸	۰/۹۹۹۸	۰/۹۹۹۸	۰/۹۹۹۸	۰/۰۰۰۰۵	۰/۰۰۰۰۵	۰/۰۰۰۰۵	۰	۲۰	trainlm	Log/Tan
۶۹/۳۸	۹۳۲	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰	۲۲	trainlm	Log/Tan
۵۲/۳۴	۴۸۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۱	۰	۲۵	trainlm	Log/Tan
۷۵/۸۵	۱۷۸۳	۰/۹۹۹۰	۰/۹۹۸۷	۰/۹۹۸۶	۰/۹۹۸۶	۰/۰۰۰۳	۰/۰۰۰۴	۰/۰۰۰۴	۰	۱۵	trainrp	Log/Tan
۶۱/۷۴	۴۴۷	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۱۵	۱۲	trainlm	Log/Tan/Tan
۷۸/۳۴	۳۷۱	۱/۰۰۰	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۲۰	۱۸	trainlm	Log/Tan/Tan
۶۲/۰۱	۲۶۰	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۱۸	۲۰	trainlm	Log/Tan/Tan
۸۶/۰۷	۴۰۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۲	۰/۰۰۰۰۱	۲۰	۲۰	trainlm	Log/Tan/Tan
۱۵۶/۴۸	۵۵۳	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۱۸	۲۵	trainlm	Log/Tan/Tan
۳۰۴/۴۵	۱۲۲۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۰/۹۹۹۹	۱/۰۰۰	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۰/۰۰۰۰۱	۲۰	۲۵	trainlm	Log/Tan/Tan
۵۱/۰۶	۴۰۹	۰/۹۹۸۳	۰/۹۹۸۳	۰/۹۹۸۶	۰/۹۹۸۶	۰/۰۰۰۵	۰/۰۰۰۵	۰/۰۰۰۴	۲۰	۱۸	trainrp	Log/Tan/Tan
۸۱/۳۳	۲۰۰۰	۰/۹۸۵۵	۰/۹۸۲۸	۰/۹۸۵۸	۰/۹۸۵۸	۰/۰۰۴۹	۰/۰۰۵۰	۰/۰۰۴۶	۲۰	۱۸	traingd	Log/Tan/Tan
۴۹/۰۶	۹۶	۰/۸۸۳۱	۰/۸۷۷۱	۰/۸۷۷۸	۰/۸۷۷۸	۰/۰۳۲۳	۰/۰۴۰۲	۰/۰۳۶۶	۲۰	۱۸	traingda	Log/Tan/Tan

۶- منابع

- [7] AOAC. (1980). Official methods of analysis (13th ed). Washington, DC Association of Official Analytical Chemists.
- [8] Mohajeran, S. H. (2005). Development of Experimental Infrared Radiation Dryer for Rough Rice Drying. A Publication of TarbiatModarres University. Tehran, Iran.
- [9] Arora, S., U.S. Shivhare, J. Ahmed & G.S.V. Raghvan. (2003). Drying kinetics of Agaricus Bisporus and pleurotus Florida mushrooms. Transactions of the ASAE.46:721- 724.
- [10] Cao, W., Y. Nishiyoma& S. Koide. (2003). Thin- layer drying of maitake mushroom analyzed with a simplified model. Journal of Biosystem Engineering.85:331- 337.
- [11] Pankaj, B. P. & G. P. Sharma. (2006). Effective moisture diffusivity of onion slices undergoing infrared convective drying. 93(3): 285-291.
- [12] Schalkoff.R.J. (1997). Artificial neural networks, McGraw-Hill.
- [13] Dayhoff, J. E. (1990). Neural Network Principles. Prentice-Hall International, U.S.A
- [14] Farkas, I., Remenyi, P. and Biro, A. (2000).A neural network topology for modelling grain drying. *Computers and Electronics in Agriculture*, 26: 147-158.
- [1] Walde, S. G., V. Velu, T. Jyothirmayi and R. G. Math. (2006). Effects of pretreatments and drying methods on dehydration of mushroom. *Journal of Food Engineering*. 74: 108-115.
- [2] Hajizadeh,R. (1996). Investigating ways to keep the edible mushroom slices and powder. A Publication of TarbiatModarres University. Tehran, Iran.
- [3] Gogus, F. (1994). The effect of movement of solutes on millard reaction during drying. Ph.D. Thesis. Leeds University.
- [4] Karathanos, T and G. Belessiotis. (1999). Application of a thin-layer equation to drying data of fresh and semi-dried Fruits. *J. agric. Eng*, 74, pp 355- 361.
- [5] Kader, A.A., Heintz, C., Labavitch, J. and Rae, H. (1982). Studies related to the description and evaluation of pistachio nut quality. *J. Amer. Soc. Hort. Sci*, 107: 812- 816.
- [6] Wang, Z., J. Sun, X. Liao, F. Chen, G. Zhao, J. Wu, and X. Hu. (2007). Mathematical modeling on hot air drying of thin layer apple pomace. *Food Research International*, 40, pp 39-46.

Prediction of thin layer drying of edible mushroom moisture content by feed forward artificial neural networks method

Khoshtaghaza, M. H.^{1*}, Hosseinzadeh, B.², Fayyazi, E.³, Amirnejat, H.³

1. Assoc. Prof. of Mechanics of Agricultural Machinery Dept., University of Tarbiat Modares.

2. Assistant Prof. of Biosystems Engineering Dept., University of Sharekord University

3. M.Sc. Graduate of Mechanics of Agricultural Machinery Dept., University of Tarbiat Modares.

(Received: 93/2/10 Accepted: 92/4/23)

Nowadays the edible mushroom has got a great consideration as a high protein and low calorie food source and also its medicinal consumption. As the production of edible mushrooms increases, it is necessary to notice on its storability, waste decreasing and usage of dried mushrooms. For this reason drying of this crop as a practical way has been considered. Nowadays advantages of artificial neural network are noticeable for simulation and prediction of necessary parameters in drying processes. The objective of this study is moisture content prediction of edible mushroom with arithmetic neural network during drying process. In this study the thin layers of edible mushroom were dried by hot air dryer in three temperature levels: 40, 50, 60°C and three air flow speed levels: 0.5, 0.7, 1 m/s until the moisture content reached to 10% (d.b.). Regression models and feed forward neural network with Levenberg–Marquardt learning algorithms were used to estimate and predict the moisture content of mushroom thin layers. The results showed that the quadratic degree regression model with determination coefficient of 97.0 and the error sum of the squares of 0.071 and also the neural network with 3-20-18-1 structure with sigmoid threshold and logarithmic function in comparison with other topologies had better results to predict the moisture content of mushroom thin layer during drying.

Keywords: Edible mushroom, Drying, Moisture content, Arithmetic neural network

* Corresponding Author E-Mail Address: Khoshtag@modares.ac.ir