



هجدهمین کنگره ملی و چهارمین کنگره بین المللی

علوم زراعت و اصلاح نباتات ایران



18th Iranian National & 4th International Crop Sciences Congress



Ferdowsi University of Mashhad, Iran



Sept. 10 – 12th, 2024

دانشگاه فردوسی مشهد



۲۲ - ۲۰ شهریور ماه ۱۴۰۳



مدل سازی الگوی سبز شدن گونه های علف هرز غالب در مزرعه چغندر قند (*Beta vulgaris* L.)

کمال حاج محمدنیا قالی باف*۱، محمد بنایان*۲، فاطمه یعقوبی*۳، مریم جوادی*۴

۱- استادیار، ۲- استاد، ۳- پژوهشگر پسادکتری، ۴- دانش آموز خسته دکتری، گروه آگرو تکنولوژی، دانشکده کشاورزی، دانشگاه فردوسی مشهد، مشهد، ایران

*- نویسنده مسئول: Email: hajmohamadnia@um.ac.ir

ارائه دهنده: مریم جوادی

نحوه ارجاع به مقاله:

حاج محمدنیا قالی باف، ک. بنایان، م. یعقوبی، ف. جوادی، م. (۱۴۰۳). مدل سازی الگوی سبز شدن گونه های علف هرز غالب در مزرعه چغندر قند (*Beta vulgaris* L.). هجدهمین کنگره ملی و چهارمین کنگره بین المللی علوم زراعت و اصلاح نباتات ایران. ۲۲-۲۰ شهریور ۱۴۰۳، دانشگاه فردوسی مشهد.

چکیده فارسی:

دقت و سادگی مدل های ریاضی آنها را به ابزاری عالی جهت پیش بینی الگوی سبز شدن گونه های علف های هرز در شرایط مزرعه تبدیل کرده است. به منظور تعیین بهترین مدل سیگموئیدی از بین مدل های گامپرتز، ویبول، لجستیک و ریچاردز در پیش بینی سبز شدن گونه های علف هرز غالب یکساله در مزرعه چغندر قند، پژوهشی در مزرعه تحقیقاتی دانشکده کشاورزی دانشگاه فردوسی مشهد در سال زراعی ۹۹-۱۳۹۸ انجام شد. ارزیابی تحریبی علف های هرز تاج خروس و وحشی (*Amaranthus retroflexus*)، خرفه (*Portulaca oleracea*)، سلمه تره (*Chenopodium album*) و دمرو باهی (*Alopecurus myosuroides*) هر ۱۰ روز یکبار با استفاده از ۱۲ کوادرات ۰/۲۵ مترمربعی که به صورت تصادفی در مزرعه چغندر قند با مساحت ۳۰۰ مترمربع کار گذاشته شده بود، صورت گرفت. با استفاده از مدل STM^2 دمای روزانه خاک در عمق ۵ سانتی متری شبیه سازی شد. نتایج این مطالعه نشان داد که با توجه به شاخص آکائیک، مدل لجستیک بهترین پیش بینی را از الگوی سبز شدن علف های هرز *A. retroflexus*، *A. myosuroides* و *P. oleracea* (به ترتیب با شاخص آکائیک ۳/۳۰، ۲/۳۸ و ۲/۹۹) داشت. باین حال، برای علف هرز *C. album* مدل گامپرتز بهترین پیش بینی را از الگوی سبز شدن این علف هرز با شاخص آکائیک ۲/۷۸ نشان داد. برای چهار علف هرز مورد مطالعه، مدل های برتر به طور دقیق سبز شدن تجمعی را به عنوان تابعی از زمان حرارتی خاک پیش بینی نمودند ($R^2 < 0.91$ ، $RMSE > 11/59$ و $ME < 0.81$). صحت سنجی مدل های برتر نیز بیانگر دقت خوب این مدل ها در پیش بینی الگوی سبز شدن علف های هرز مورد مطالعه بود ($R^2 < 0.94$ ، $RMSE > 8/55$ و $ME < 0.93$).

مقدمه و بیان مسئله:

گیاهان در یک بوم سامانه زراعی در طی فرآیند هزار ساله تکامل، به چنان درجه ای از تنوع و پیچیدگی رفتاری رسیده اند که نمی توان با به کارگیری روش های رایج و معمولاً تک بعدی مبارزه به اهدافی همچون پایداری تولید و سوددهی بلندمدت دست یافت. پیشرفت پایدار در مدیریت علف های هرز نیازمند توصیف دقیق پویایی سبز شدن علف های هرز در مزرعه است. اثربخشی استراتژی های مدیریت علف های هرز به شدت به زمان بندی دقیق آن باتوجه به سن و مرحله رشد علف های هرز بستگی دارد که این امر خود نیز با پویایی سبز شدن علف های هرز در طول استقرار محصول همبستگی دارد. این آگاهی ها منجر به افزایش توسعه مدل هایی شده است که می توانند سبز شدن گیاهچه گونه های علف هرز را پیش بینی کنند (Loddo et al., 2018). مدل های سبز شدن برای توسعه سیستم های پشتیبانی مدیریت علف های هرز با هدف کاهش تلفات عملکرد، به حداقل رساندن فشار انتخاب علف کش و کمک به کاهش مقاومت ضروری هستند. به همین دلیل چندین مدل برای پیش بینی سبز شدن گیاهچه گونه های مختلف علف هرز در محصولات اصلی مانند برنج (Goulart et al., 2020)، غلات پاییزه (Royo-Esnal et al., 2015)، سویا (Masin et al., 2014) و ذرت (Masin et al., 2012) توسعه داده شده اند. مدل های تجربی که ساده تر از مدل های مکانیکی هستند، ابزار مفیدی برای پیش بینی کمیّت و زمان بندی در صد سبز شدن تجمعی با استفاده از متغیرهای محیطی مانند پتانسیل آب خاک، دمای خاک و نور به شمار می آیند. لذا هدف از تحقیق حاضر تعیین زمان سبز شدن علف های هرز در مزرعه چغندر قند با کمک مدل های سیگموئیدی جهت شناسایی بهترین زمان کاربرد ابزارهای کنترلی در شرایط اقلیمی منطقه و مناطق مشابه می باشد.

مواد و روش ها:

این آزمایش در مزرعه تحقیقاتی دانشکده کشاورزی دانشگاه فردوسی مشهد در سال زراعی ۹۹-۱۳۹۸ انجام شد. بذور چغندر قند در ۱۰ اردیبهشت ماه ۱۳۹۹ در عمق ۳ سانتی متری خاک در زمینی با ابعاد ۱۰ × ۳۰ متر کشت شدند. فاصله خطوط کاشت ۵۰ سانتی متر و فاصله بوته‌ها روی خطوط کاشت ۲۰ سانتی متر بود.

۱۲ کوادرات (۰/۵ متر × ۰/۵ متر) به صورت تصادفی در مزرعه به صورت ثابت تا انتهای فصل قرار داده و بعد از اولین آبیاری شمارش گیاهچه‌های تازه روییده علف‌های هرز به تفکیک گونه انجام شد. شمارش هر ۱۰ روز یکبار تکرار و تا زمانی که علف‌های هرز در کوادرات‌ها مشاهده شدند، ادامه یافت. گیاهچه‌های شمرده شده در هر مرحله، در انتظار رویش گیاهچه‌های جدید حذف شدند.

داده‌های جمع آوری شده از هر گونه علف‌هرز برای پیش‌بینی زمان سبز شدن آن‌ها و برای ساخت و ارزیابی مدل‌های تجربی زیر مورد استفاده قرار گرفت. توابع لجستیک، ریچاردز، گامپرتز و ویبول (روابط ۱ تا ۴) جهت بررسی الگوی رویش علف‌های هرز در برابر دما مورد استفاده قرار گرفتند.

$$y = \frac{a}{1 + \exp(-b(x-x_0))} \quad (\text{رابطه ۱})$$

$$y = \frac{a}{(1 + \exp(-b(x-x_0)))^d} \quad (\text{رابطه ۲})$$

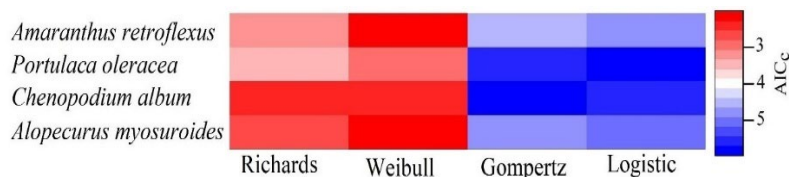
$$y = a \exp(-\exp(-b(x-x_0))) \quad (\text{رابطه ۳})$$

$$y = a(1 - \exp(-(bx)^c)) \quad (\text{رابطه ۴})$$

در این روابط، y نشان دهنده درصد رویش تجمعی علف‌های هرز در طول فصل رشد گیاه زراعی، x نشانگر زمان حرارتی خاک، a بیانگر مجانب بالای منحنی یا همان حداکثر درصد رویش تجمعی علف‌های هرز، b شیب منحنی یا آهنگ رویش به ازای هر روز، X_0 زمانی که در آن شیب منحنی خطی می‌شود، و c و d پارامترهای شکل دهنده مدل هستند. میانگین دمای روزانه خاک با استفاده از مدل STM^2 شبیه‌سازی شد. جهت انتخاب بهترین مدل از شاخص آکائیک تصحیح شده (AIC_c) استفاده گردید. ارزیابی بهترین مدل‌ها در هر دو مرحله واسنجی و صحت سنجی نیز با استفاده از شاخص‌های کارایی مدل‌سازی (ME)، میانگین مجذور مربعات خطا ($RMSE$) و ضریب تبیین (R^2) انجام شد. برازش توابع، محاسبات و رسم نمودارها با استفاده از نرم‌افزار R انجام شد.

نتایج و بحث:

برمبنای شاخص آکائیک تصحیح شده، مدل لجستیک بهترین پیش‌بینی را از الگوی سبز شدن علف‌های هرز *Portulaca* *Amaranthus retroflexus* و *oleracea* (به ترتیب با شاخص آکائیک ۲/۳۸، ۳/۳۰ و ۲/۹۹) و مدل گامپرتز بهترین پیش‌بینی را از الگوی سبز شدن علف‌هرز *Chenopodium album* با شاخص آکائیک ۲/۷۸ داشتند (شکل ۱). مدل‌های برتر در تشریح سبز شدن تجمعی به‌عنوان تابعی از زمان حرارتی خاک به‌طور معنی‌داری دقیق بودند، اما مقادیر پارامترهای به‌دست‌آمده برای هر یک از این مدل‌ها متفاوت بود (جدول ۱). در همین راستا، ورله و همکاران (Werle et al., 2014) الگوی سبز شدن گیاهچه چندین گونه علف‌هرز یکساله بهاره را شبیه‌سازی کردند و مقادیر ME و $RMSE$ را به ترتیب از ۰/۸۲ تا ۰/۹۹ و ۳/۷ تا ۱۴/۹ به‌دست آوردند.



شکل ۱- شاخص آکائیک تصحیح شده مدل‌های مورد مطالعه در پیش‌بینی الگوی سبز شدن چهار گونه علف‌هرز در مزرعه چغندر قند

نتایج صحت سنجی مدل‌های برتر نیز بیانگر کارایی خوب مدل‌های برتر در پیش‌بینی الگوی سبز شدن این چهار علف هرز در مزارع چغندر قند بود (جدول ۲). اختلاف بین مقادیر پیش‌بینی شده و مشاهده شده برای *C. album* بیشتر از سایر علف‌های هرز بود. این امر می‌تواند به دلیل تنوع درون جمعیتی گونه‌های علف‌های هرز و در نتیجه وضعیت فیزیولوژیکی و خواب متفاوت در بین بذرها باشد. تنوع ژنوتیپی درون جمعیتی می‌تواند قابلیت استفاده از مدل‌های سبز شدن گیاهچه را در مناطق زراعی مختلف محدود کند و در نتیجه محدودیتی برای پذیرش گسترده این مدل‌ها باشد (Loddo et al., 2018). باید توجه داشت که این یافته‌ها فقط باید به‌عنوان یک راهنمای کلی و نه یک پیش‌بینی کننده مطلق زمان سبز شدن علف‌های هرز در مزارع چغندر قند مورد استفاده قرار گیرد.

جدول ۱- واسنجی و پارامترهای مدل‌های برتر در پیش‌بینی الگوی سبز شدن چهار گونه علف‌هرز در مزرعه چغندرقد

Weed species	Model	Model parameters			R ²	RMSE	ME
		a ± SE	b ± SE	x0 ± SE			
<i>Amaranthus retroflexus</i>	Logistic	99.87 ± 0.13	-9.45 ± 0.23	517.38 ± 1.11	0.99	0.60	1.00
<i>Portulaca oleracea</i>	Logistic	99.81 ± 0.25	-7.69 ± 0.22	451.19 ± 2.07	0.94	8.55	0.93
<i>Chenopodium album</i>	Gompertz	99.85 ± 1.20	190.25 ± 19.31	447.20 ± 15.08	0.91	11.59	0.81
<i>Alopecurus myosuroides</i>	Logistic	99.97 ± 0.70	-5.79 ± 0.40	610.46 ± 7.87	0.99	1.84	0.99

جدول ۲- صحت‌سنجی مدل‌های برتر در پیش‌بینی الگوی سبز شدن چهار گونه علف‌هرز در مزرعه چغندرقد

Weed species	Model	R ²	RMSE	ME
<i>Amaranthus retroflexus</i>	Logistic	1.00	1.59	1.00
<i>Portulaca oleracea</i>	Logistic	0.96	7.74	0.94
<i>Chenopodium album</i>	Gompertz	0.94	8.55	0.93
<i>Alopecurus myosuroides</i>	Logistic	0.97	7.02	0.95

مهمترین یافته‌ها:

۱- مدل لجستیک می‌تواند به‌عنوان یک ابزار تصمیم‌گیری برای پیش‌بینی سبز شدن *A. retroflexus*، *P. oleracea* و *A. myosuroides* در مزرعه چغندرقد استفاده شود.

۲- از مدل گامپرتز می‌توان جهت پیش‌بینی سبز شدن علف‌هرز *C. album* در مزرعه چغندرقد استفاده نمود.

۳- این مدل‌ها فقط باید به‌عنوان یک راهنمای کلی و نه یک پیش‌بینی‌کننده مطلق زمان سبز شدن علف‌های هرز در مزارع چغندرقد مورد استفاده قرار گیرند.

واژگان کلیدی: تابع لجستیک، زمان حرارتی، شبیه‌سازی، صحت‌سنجی، مدل گمپرتز، مدیریت علف‌هرز

Modeling the emergence pattern of weed dominant species in sugar beet (*Beta vulgaris* L.) field

Abstract

The accuracy and simplicity of mathematical models have made them an excellent tool for predicting the pattern of weed species in field conditions. In order to determine the best sigmoid model among the Gumpertz, Weibull, Logistic, and Richards models in predicting the emergence of the dominant annual weed species in the sugar beet fields, an experiment was conducted at the research farm of Ferdowsi University of Mashhad, Agricultural Faculty, Iran, in 2019-2020 growing season. The destructive evaluation of weeds including *Amaranthus retroflexus*, *Portulaca oleracea*, *Chenopodium album*, and *Alopecurus myosuroides* was done every 10 days using 12 quadrats of 0.25 square meters which were located randomly in the sugar beet field (with an area of 300 square meters). Using STM² model, the daily soil temperature at a depth of 5 cm was simulated. The results showed that according to the AIC_c, the logistic model had the best prediction of the weed seedling emergence of *A. retroflexus*, *P. oleracea* and *A. myosuroides* (AIC_c = 3.30, 2.38, and 2.99, respectively). However, for *C. album*, the Gumpertz model showed the best prediction of the seedling emergence pattern with an AIC_c of 2.78. For the four studied weeds, the best models accurately predicted cumulative seedling emergence as a function of soil thermal time (R² > 0.91, RMSE < 11.59 and ME > 0.81). Validation of the top models also showed the good accuracy of these models in predicting the weed seedling emergence (R² > 0.94, RMSE < 8.55 and ME > 0.93). It should be noted that these findings should only be used as a general guide and not an absolute predictor of weed emergence time in sugar beet fields.

Keywords: Gompertz model, Logistic function, Simulation, Thermal time, Validation, Weed management

منابع:

- Goulart, F.A., Zandoná, R.R., Schmitz, M.F., Ulguim, A.R., Andres, A., & Agostinetto, D. (2020). Modeling the emergence of *Echinochloa* sp. in flooded rice systems. *Agronomy*, 10(11), 1756. <https://doi.org/10.3390/agronomy10111756>.
- Loddo, D., Ghaderi-Far, F., Rastegar, Z., & Masin, R. (2018). Base Temperatures for Germination of Selected Weed Species in Iran. *Plant Protection Science*, 54(1), 60–66. <https://doi.org/10.17221/92/2016-PPS>.
- Masin, R., Loddo, D., Benvenuti, S., Otto, S., & Zanin, G. (2012). Modeling weed emergence in Italian maize fields. *Weed Science*, 60(2), 254-259. <https://doi.org/10.1614/WS-D-11-00124.1>.
- Masin, R., Loddo, D., Gasparini, V., Otto, S., & Zanin, G. (2014). Evaluation of weed emergence model AlertInf for maize in soybean. *Weed Science*, 62(2), 360-369. <https://doi.org/10.1614/WS-D-13-00112.1>.
- Werle, R., Bernards, M.L., Arkebauer, T.J., & Lindquist, J.L. (2014a). Environmental triggers of winter annual weed emergence in the midwestern United States. *Weed Science*, 62(1):83-96. <https://doi.org/10.1614/WS-D-13-00091.1>.
- Werle, R., Sandell, L.D., Buhler, D.D., Hartzler, R.G., & Lindquist, J.L. (2014b). Predicting emergence of 23 summer annual weed species. *Weed Science*, 62(2):267-279. <https://doi.org/10.1614/WS-D-13-00116.1>.