

استاد: جناب دکتر علیرضا خاقانی

نام نام خانوادگی دانشجو: احسان فرخی

درس روش تحقیق:

طرح سوالات و مفروضات

طرح سوالات تحقیق

(۱) مناسب ترین پیش بینی کننده های مدل های GCM کدامند؟

(۲) آیا شبکه عصبی LSTM قابلیت مناسبی برای ریز مقیاسی مدل های GCM دارد؟

طرح فرضیات تحقیق

(۱) پیش بینی کننده های مدل های GCM در هر ایستگاه متفاوت است.

(۲) شبکه عصبی LSTM قابلیت مناسبی برای ریز مقیاس نمایی مدل های GCM دارد.

طرح اهداف

(۱) انتخاب مناسب ترین پیش بینی کننده های GCM با استفاده از PCA

(۲) ریز مقیاس نمایی داده های بارش، دمای حداکثر و حداقل ماهانه های مدل های GCM با کمک شبکه

عصبی LSTM

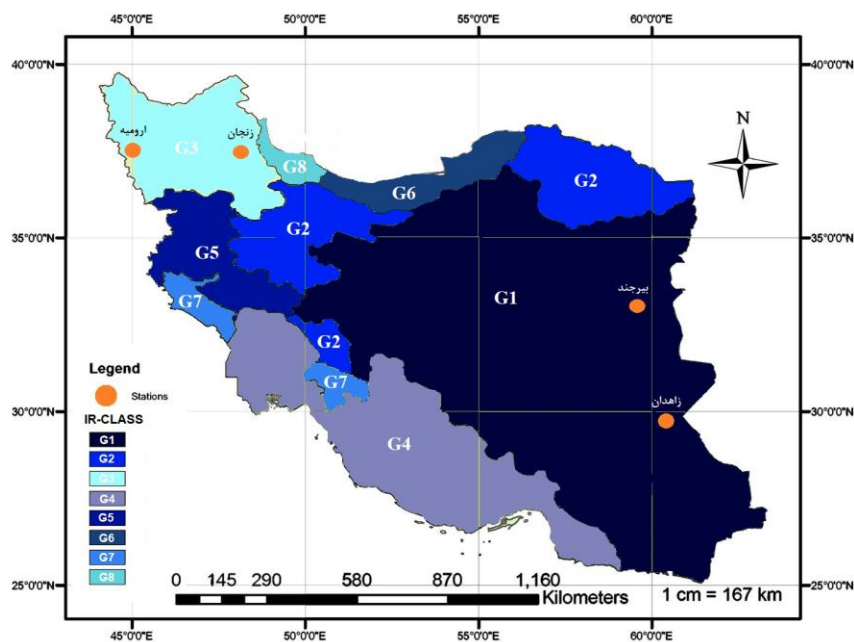
طرح مسئله توسط دانشجو:

داده‌های بارش، دمای حداقل و حداکثر ماهانه دو مدل GCM بر اساس دوره آماری از سال ۱۹۹۵ تا ۲۰۱۴ (۲۰ سال متوالی) در ۴ ایستگاه از ناحیه ۳ و ۱ از هشت منطقه همگن بارشی توسط شبکه عصبی LSTM ریزمقیاس نمایی می‌شوند تا بتوانیم بهترین مدل GCM را برای بررسی تغییر اقلیم در هر ۴ ایستگاه معرفی کنیم.

داده های مدل GCM از سایت ESGF با فرمت NC استخراج می شوند . داده های بارش، دمای حداکثر، حداقل و پیشبینی کننده های ماهانه ی مدل های GCM در هر چهار نقطه شبکه ی اطراف هر ایستگاه در نظر گرفته و مقادیر آن برای هر ایستگاه محاسبه می شود یکی از مهمترین بخش ها در ریزمقیاس نمایی آماری خروجی مدل های GCM انتخاب پیش بینی کننده های مناسب از میان تعداد زیادی از آنها میباشد که در این تحقیق از روش PCA برای یافتن بهترین پیش بینی کننده ها استفاده می شود. به این منظور با کمک نرم افزار متلب و روش PCA داده های پیش بینی کننده اصلاح می شوند. در این تحقیق جهت ریزمقیاس نمایی داده های مدل های GCM از شبکه عصبی LSTM در نرم افزار پایتون استفاده میشود که در این راستا پیش بینی کننده های اصلاح شده به عنوان ورودی شبکه و داده های مشاهداتی دما و بارش (پیش بینی شونده) به عنوان خروجی شبکه در نظر گرفته میشوند. شبکه عصبی بازگشتی، تعمیمی از شبکه عصبی پیشخور است که دارای یک حافظه داخلی است. این شبکه، ماهیتی بازگشتی دارد، زیرا برای هر داده ورودی، تابع یکسانی را اجرا می کند در حالی که خروجی ورودی فعلی، به محاسبه قبلی بستگی دارد. پس از تولید خروجی، این خروجی کپی شده و مجدداً به شبکه بازگشتی ارسال می شود. برای تصمیم گیری، ورودی فعلی و خروجی که از ورودی قبلی آموزش دیده است، در نظر گرفته می شود.

برخلاف شبکه های عصبی پیشخور، شبکه های عصبی بازگشتی می توانند از حالت (حافظه) داخلی خود برای پردازش دنباله ای از ورودی ها استفاده کنند. این موضوع باعث می شود که این شبکه ها در کارهایی مانند تشخیص

دستخط به هم متصل و تکه تکه نشده یا تشخیص گفتار قابل استفاده باشند. در سایر شبکه‌های عصبی، تمام ورودی‌ها از یکدیگر مستقل هستند. اما در شبکه عصبی بازگشتی، همه ورودی‌ها با یکدیگر مرتبط هستند. شبکه‌های حافظه طولانی کوتاه مدت یک نسخه بهبود یافته از شبکه‌های عصبی بازگشتی هستند که باعث می‌شوند به خاطر سپردن داده‌های گذشته در حافظه، آسان تر شود. مشکل محوشوندگی تدریجی شبکه‌های عصبی بازگشتی در اینجا برطرف شده است LSTM. برای طبقه بندی، پردازش و پیش بینی سری‌های زمانی در حضور تأخیرهای زمانی با مدت نامشخص مناسب است. این شبکه، مدل را با استفاده از پس انتشار آموزش می‌دهد. سپس مدلسازی شبکه LSTM در پایتون و بررسی نتیجه‌ی آن با استفاده از معیارهای میزان خطا RMSE و ضریب تعیین R^2 در هر بار آموزش شبکه، خروجی‌هایی برای ما قابل قبول است که کمترین خطا RMSE و بیشترین ضریب تعیین R^2 را دارا باشد.



موقعیت گروه‌های حاصل از اجرای ناحیه‌بندی مناطق همگن بارشی ایران

مدلهای CMIP6

مدل	موسس
GFDL-ESM4	Geophysical Fluid Dynamics Laboratory, USA
MRI-ESM2-0	Institute (MRI) of the Japan Meteorological Agency (JMA).

موقعیت جغرافیایی ایستگاه‌ها

نام ایستگاه	منطقه اقلیمی	طول جغرافیایی	عرض جغرافیایی
بیرجند	G1	۵۹.۲۸	۳۲.۸۹
زاهدان	G1	۶۰.۹	۲۹.۴۷
زنجان	G3	۴۸.۵۲	۳۶.۶۶
ارومیه	G3	۴۵.۰۶	۳۷.۶۶

انتخاب ۲ مدل GCM و ۴ ایستگاه از ۲ منطقه بارشی



استخراج داده های بارش هر مدل در چهار نقطه از هر ایستگاه به صورت خام با استفاده از کدنویسی در پایتون و استخراج داده های بارشی ۳ ایستگاه بارشی از سازمان هواشناسی



تبدیل داده ها به واحد های مناسب و دسته بندی آنها در اکسل



استفاده از PCA برای یافتن بهترین پیش بینی کننده ها با نرم افزار متلب و اصلاح پیش بینی کننده ها



پیش بینی کننده های اصلاح شده به عنوان ورودی شبکه (Inputs) و داده های مشاهداتی دما و بارش (پیشبینی شونده) به عنوان خروجی (Target).



بررسی نتیجه ی شبکه با استفاده از معیارهای میزان خطا RMSE و ضریب تعیین R^2 در هر بار آموزش شبکه،