

## PREDICTION OF PM2.5 EMISSIONS USING ANN

**Lidija Stamenković**

The Academy of Applied Technical and Preschool Studies, Serbia,

[lidija.stamenkovic@akademijanis.edu.rs](mailto:lidija.stamenkovic@akademijanis.edu.rs)

**Ljiljana Đorđević**

The Academy of Applied Technical and Preschool Studies, Serbia,

[ljiljana.djordjevic@akademijanis.edu.rs](mailto:ljiljana.djordjevic@akademijanis.edu.rs)

**Gordana Bogdanović**

The Academy of Applied Technical and Preschool Studies, Serbia,

[gordana.bogdanovic@akademijanis.edu.rs](mailto:gordana.bogdanovic@akademijanis.edu.rs)

**Tijana Milanović**

The Academy of Applied Technical and Preschool Studies, Serbia, [tijana.milanovic@akademijanis.edu.rs](mailto:tijana.milanovic@akademijanis.edu.rs)

**Abstract:** Rapid economic and industrial development and the emission of various pollutants into the atmosphere result in increasing pressure on the environment. Particulate matter, PM2.5 represent one of the most significant atmospheric pollutants and one of the most significant indicators of air quality. In this sense, the monitoring of this pollutant is extremely important, especially if we take into account the negative consequences on human health caused by long-term exposure to this pollutant. The subject of this paper is the development of a model based on artificial neural networks (ANN) for the prediction of PM2.5 emissions at the national level. For the development of the model, a standard three-layer neural network with one input layer, one hidden layer and one output layer was used in this work. For the development of the ANN model, available data for 23 countries of Europe for the period from 2010 to 2019 were used. One of the most important segments in the development of the ANN model is the selection of the most important input parameters, i.e. those input parameters that have the greatest influence on the output. As industry and traffic have a significant effect on the emissions of PM2.5, in this paper 7 inputs were selected that were considered to contribute to the emissions of this pollutant. Industrial, economic and traffic indicators were used as input data for the development of the model: Energy productivity, Final energy consumption-total, Final energy consumption - transport sector, Final energy consumption in households, Modal split of passenger transport, Primary energy consumption and Gross domestic product. To evaluate the performance of the created model, the statistical performance indicator coefficient of determination  $R^2$  was used. The obtained results of the created ANN model show a very good agreement between the measured and the ANN model predicted PM2.5 emissions values, with the value of the coefficient of determination  $R=0.869$ . During the development of the ANN model, the significance of individual inputs was also assessed. It turned out that Final energy consumption in households and Gross domestic product have the greatest influence on PM2.5 emissions. Other inputs have a slightly smaller influence, but certainly significant. Bearing in mind the importance of PM2.5 as an atmospheric pollutant, the existence of alternative models, in addition to the existing ones, for estimating the emissions of this pollutant is of great importance. Based on the results of the model, it can be said that ANN can serve as an alternative model for estimating PM2.5 emissions.

**Keywords:** PM2.5, emissions prediction, air pollution, MLP, ANN

## PREDVIĐANJE EMISIJE PM2.5 PRIMENOM VNM

**Lidija Stamenković**

Akademija tehničko-vaspitačkih strukovnih studija, Srbija , [lidija.stamenkovic@akademijanis.edu.rs](mailto:lidija.stamenkovic@akademijanis.edu.rs)

**Ljiljana Đorđević**

Akademija tehničko-vaspitačkih strukovnih studija, Srbija , [ljiljana.djordjevic@akademijanis.edu.rs](mailto:ljiljana.djordjevic@akademijanis.edu.rs)

**Gordana Bogdanović**

Akademija tehničko-vaspitačkih strukovnih studija, Srbija, [gordana.bogdanovic@akademijanis.edu.rs](mailto:gordana.bogdanovic@akademijanis.edu.rs)

**Tijana Milanović**

Akademija tehničko-vaspitačkih strukovnih studija, Srbija, [tijana.milanovic@akademijanis.edu.rs](mailto:tijana.milanovic@akademijanis.edu.rs)

**Rezime:** Brz ekonomski i industrijski razvoj i emisija zagađujućih materija u atmosferu rezultiraju sve većim pritiskom na životnu sredinu. Suspendovane čestice PM2.5 predstavljaju jedan od najznačajnijih zagađivača

atmosfere i jedan od najznačajnijih pokazatelja kvaliteta vazduha. U tom smislu, monitoring ove zagađujuće materije je izuzetno važan, posebno ako se imaju u vidu negativne posledice po zdravlje ljudi izazvane dugotrajnom izlaganju ovom zagađivaču. Predmet ovog rada je razvoj modela zasnovanog na veštačkim neuronskim mrežama (VNM) za predviđanje emisije PM<sub>2.5</sub> na nacionalnom nivou. Za razvoj modela u radu je korišćena standardna troslojna neuronska mreža sa jednim ulaznim slojem, jednim skrivenim slojem i jednim izlaznim slojem neurona. Za razvoj ANN modela korišćeni su dostupni podaci za 23 zemlje Evrope za period od 2010. do 2019. godine. Jedan od najvažnijih segmenata u razvoju ANN modela je izbor najvažnijih ulaznih parametara, odnosno onih ulaznih parametara koji imaju najveći uticaj na izlaz. Kako industrija i saobraćaj imaju značajan uticaj na emisiju PM<sub>2.5</sub>, u ovom radu je odabранo 7 ulaznih parametara za koje se smatra da doprinose emisiji ovog zagađivača. Kao ulazni podaci za razvoj modela korišćeni su industrijski, ekonomski i saobraćajni indikatori: Energetska produktivnost, Finalna potrošnja energije-ukupna, Finalna potrošnja energije - sektor saobraćaja, Finalna potrošnja energije u domaćinstvima, Udeo putničkog saobraćaja u ukupnom transportnom učinku, Potrošnja primarne energije i Bruto domaći proizvod. Za procenu performansi kreiranog modela korišćen je statistički indikator performansi koeficijent determinacije R<sup>2</sup>. Dobijeni rezultati kreiranog VNM modela pokazuju veoma dobro slaganje izmerenih i VNM modelom predviđenih vrednosti emisije PM<sub>2.5</sub>, sa vrednošću koeficijenta determinacije R<sup>2</sup>-0.869. Tokom razvoja ANN modela procenjen je i značaj pojedinačnih inputa. Pokazalo se da finalna potrošnja energije u domaćinstvima i bruto domaći proizvod imaju najveći uticaj na emisiju PM<sub>2.5</sub>. Ostali inputi imaju nešto manji uticaj, ali svakako značajan. Imajući u vidu značaj PM<sub>2.5</sub> kao zagađivača atmosfere, postojanje alternativnih modela, pored postojećih, za procenu emisije ovog zagađivača je od velikog značaja. Na osnovu rezultata modela, može se reći da ANN može poslužiti kao alternativni model za procenu emisije PM<sub>2.5</sub>.

**Ključne reči:** PM<sub>2.5</sub>, predviđanje emisije, zagađenje vazduha, MLP, VNM

## 1. UVOD

Ubrzani industrijski i ekonomski razvoj i primena ekološki nepovoljnih tehnoloških postupaka proizvodnje u velikoj meri su ispoljili negativne efekte na životnu sredinu. Ti negativni efekti odražavaju se na sve segmente životne sredine, a posebno na kvalitet vazduha i njegovo zagađenje (F. Wu et al., 2023; Yang et al., 2022). Jedna od glavnih komponenta zagađivača vazduha su i suspendovane čestice čiji je prečnik manji od 2.5µm, koje sadrže toksične i štetne supstance i koje mogu dugo ostati u vazduhu. Prisustvo PM<sub>2.5</sub> u vazduhu može imati dugoročne posledice po ljudsko zdravlje, budući da dugotrajno izlaganje visokim koncentracijama PM<sub>2.5</sub> može dovesti do pojave respiratornih i kardiovaskularnih bolesti, što svakako predstavlja ozbiljnu pretnju životu i zdravlju ljudi (Xia et al., 2022; Yang et al., 2023). Visoke koncentracije PM<sub>2.5</sub> imaju višestruki negativni efekat na životnu sredinu. Što je sadržaj PM<sub>2.5</sub> u atmosferi veći to i ozbiljnost zagađenja vazduha raste, te se u tom smislu može reći da se koncentracija PM<sub>2.5</sub> smatra ključnim indikatorom kvaliteta vazduha (Dong et al., 2022). Kao najznačajniji antropogeni izvori ovih polutanata smatraju se energetski sektor, stambeni sektor i drumski saobraćaj. Zakonska regulativa kako na globalnom, tako i na nacionalnom nivou, usmerava i obavezuje razvojne politike država potpisnica međunarodnih sporazuma o redukciji emisije zagađujućih materija u vazduhu, da vrše redovan monitoring emisije i koncentracije svih zagađujućih materija u vazduhu kao i PM<sub>2.5</sub>. U tom smislu se podnose godišnji izveštaji o emisijama PM<sub>2.5</sub> na nacionalnom nivou. Neizvesnost u proceni emisije dodatno komplikuje zagađenje izazvano suspendovanim česticama (Su et al., 2016). Postojanje alternativnih modela za procenu emisije PM<sub>2.5</sub> na nacionalnom nivou, pored već postojećih, je od krucijalnog značaja kako bi se dobila tačna predviđanja emisije PM<sub>2.5</sub> koja mogu biti od pomoći donosiocima odluka u planiranju razvoja u raznim delatnostima.

Kao jedan od mogućih alternativnih modela za predviđanje emisije PM<sub>2.5</sub> u ovom radu se predlaže model zasnovan na veštačkim neuronskim mrežama (VNM). Veštačke neuronske mreže, pristup zasnovan na mašinskom učenju, poslednjih godina sve više je zastupljen za predviđanje različitih indikatora kvaliteta životne sredine. Modeli zasnovani na VNM su pokazali veoma dobre performanse u predviđanju emisije zagađujućih materija u vazduhu (Antanasijević et al., 2018; Stamenković et al., 2016, 2017). Pored toga, literaturni podaci pokazuju da su modeli VNM veoma uspešno primjenjeni za predviđanje koncentracije PM<sub>2.5</sub> za različite regije i različite vremenske periode (Bera et al., 2021; Kim et al., 2023; Masood & Ahmad, 2020; Park et al., 2023; Peng et al., 2022; Sobri et al., 2021; S. Wu & Li, 2022).

## 2. MATERIJALI I METODE

### Izvor podataka

U ovom radu korišćeni su dostupni podaci kancelarije Evropske unije zadužene za statistiku na nivou cele EU i OECD (*Database - Eurostat; Environment - OECD Data*). Za razvoj modela korišćeni su podaci za 23 države Evrope za period od 2010. do 2019. godine. U radu je modelovana godišnja emisija PM<sub>2.5</sub> u vazduhu izražena u kg po stanovniku (kg pc). Na osnovu literaturnih podataka o sektorima koji najviše doprinose emisiji PM<sub>2.5</sub> u vazduhu,

u ovom radu odabрано је седам не зависних променљивих: Енергетска производивност (EP), Finalna потрошња енергије-укупна (FEP), Finalna потрошња енергије - сектор саобраћаја (FPT), Finalna потрошња енергије у домаћинствима (FPD), Удео путничког саобраћаја у укупном транспортном учинку (UT), Потрошња примарне енергије (PEP) и Bruto домаћи производ (BDP). Deskriptivna statistika svih променљивих data je u Tabeli 1.

**Tabela 1. Statistička analiza svih променљивих za razvoj VNM modela**

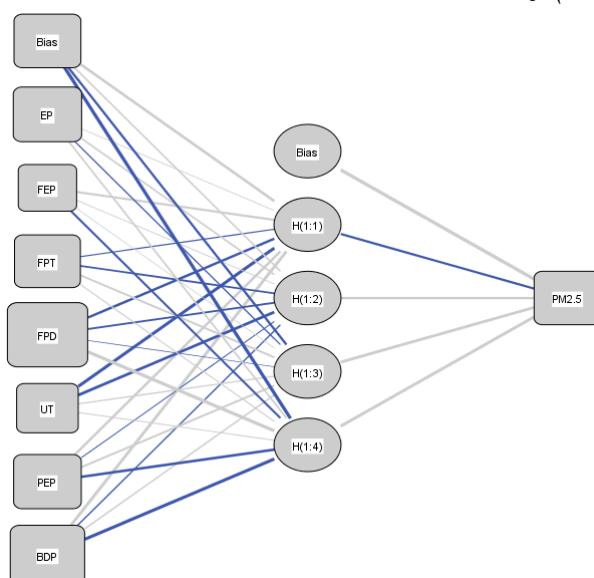
Indikator	EP	FEP	FPT	FPD	UT	PEP	BDP	PM2.5
Jedinica	euro kgoe	toe pc	toe pc	kgoe	%	toe pc	euro pc	kg pc
Sr.vr.	7.208	0.772	0.653	622.10	81.955	3.849	27445.739	3.587
St.dev.	3.250	0.817	0.168	225.90	6.265	3.167	14810.968	2.010
Minimum	1.760	0.241	0.201	248.00	59.200	1.340	8000.000	0.876
Maximum	19.640	4.436	1.061	1433.00	91.900	18.690	69560.000	11.274

#### Razvoj ANN modela

Veštačke neuronske mreže predstavljaju математичке modele код којих се на поједностављен начин описуја начин функционисања биолошког нервног система. Обрда информација у VNM врши се уз помоћ паралелно distribuirane arhitekture сасастављене од неколико једноставних процесора који су међусобно повезани. Пovezivanjem више не зависних једноставних процесора (веštačkih neurona) у сложевима формира се VNM. Strukturu VNM чине три главна слоја: улазни слој, скривени слој и излазни слој neutrona. У изградњи модела заснованом на VNM процес обуке, или тренинга мреже је од изузетног значаја. У овом процесу мрежи се представљају улазни и излазни подаци, при чему мрежа, уочавајући везе међу подацима тешко да добије одговарајућу излазну вредност, односно вредност која је приближна очекиваној вредности. То се постиже променом тешинских кофицијената кроз алгоритам обуке мреже до тренутка док мрежа не научи да функционише на одговарајући начин. На основу литературних података процес развоја модела заснованог на VNM подељен је у неколико осnovних корака: прикупљање података, избор улазних променљивих (предиктора), подела података, избор параметара мреже, тренинг, или обука мреже и валидација модела (Cabaneros et al., 2019).

Nакон одабира улазних променљивих, следећи корак у развоју модела VNM је био подела података за развој мреже, при чему је 68,6% представљених података коришћено за обуку мреже, док је 31,4% података коришћено за тестирање мреже у фази обуке. Избор параметра neuronske mreže: arhitektura, број скривених слојева neutrona, aktivacione funkcije је био следећи корак у развоју модела. У овом раду коришћена је standardna troslojna neuronska mreža (multilayer perceptron-MLP) са једним скривеним слојем neutrona. Број neutrona у скривеном слоју је 4. Aktivaciona funkcija скривеног слоја је *Hyperbolic tangent* и *Identity* је aktivaciona funkcija излазног слоја. Структура модела вештачке neuronske mreže приказана је на Слици 1.

**Slika 1. Struktura модела вештачке neuronske mreže (VNM)**



Procena performansi kreiranog modela može se vršiti primenom različitih statističkih indikatora performansi. U ovom radu je za procenu performansi kreiranog VNM modela korišćen statistički indikator koeficijent determinacije  $R^2$ . Vrednost ovog indikatora se određuje prema Formuli 1. Vrednosti koeficijenta determinacije se kreću od 0 do 1, i što je vrednost bliža 1 to model daje bolje rezultate predviđanja.

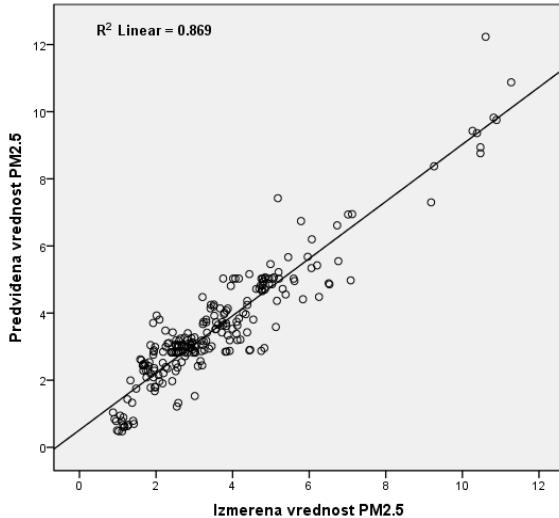
$$R^2 = \frac{[\sum(C_p - \bar{C}_p)(C_o - \bar{C}_o)]}{\sum(C_o - \bar{C}_o)^2 \sum(C_p - \bar{C}_p)^2} \quad (1)$$

Gde:  $C_p$  predstavlja vrednost parametra predviđenu modelom, dok  $C_o$  predstavlja izmerenu (aktuelnu) vrednost posmatrane promenljive.

### **3. REZULTATI I DISKUSIJA**

Na Slici 2 prikazani su rezultati VNM modela na trening podacima. Kao što se može videti model je dao veoma dobre rezultate predviđanja emisije PM2.5 sa vrednošću koeficijenta determinacije 0.869.

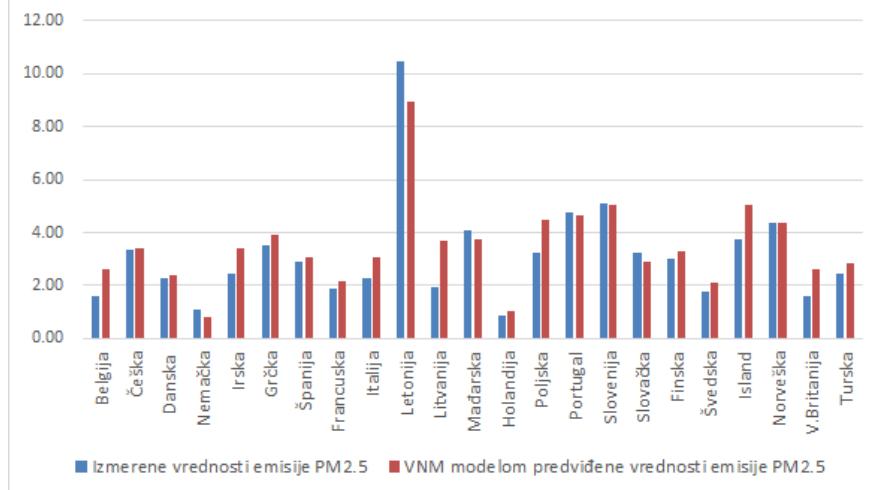
*Slika 2. Aktuelne i modelom predviđene vrednosti emisije PM2.5 na trening podacima*



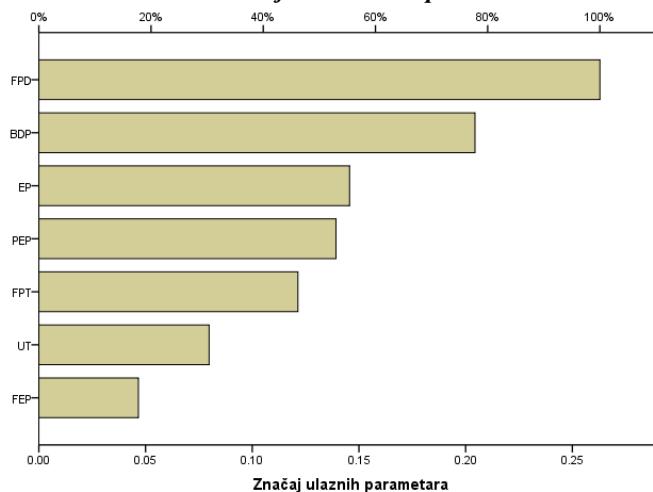
Za validaciju VNM modela mreži su prezentovani potpuno novi podaci. Mogućnosti jednogodišnjeg predviđanja emisije PM2.5 za svaku državu uključenu u razvoju modela prikazan je na Slici 3. Kao što se može videti, VNM model je dao veoma dobra slaganja između izmerenih i modelom predviđenih vrednosti za svaku državu. Nešto veća odstupanja između izmerenih i VNM modelom predviđenih vrednosti mogu se uočiti u slučaju Letonije, Litvanije, Poljske i Islanda. Nešto lošija predviđanja u slučaju ovih država mogu se objasniti time da vrednosti pojedinih ulaznih parametara u trening podacima predstavljaju procenjene a ne stvarne vrednosti.

Tokom razvoja VNM modela izvršena je i analiza značajnosti ulaznih parametara za model. Rezultati značajnosti ulaznih parametara prikazana je na Slici 4. Kao što se može videti najveći uticaj na emisiju PM2.5 imaju parametri FPD i BDP, preko 70%. Parametri EP i PEP imaju nešto manji, ali značajan uticaj, preko 50%, dok ostali parametri imaju značajnost ispod 50%.

*Slika 3. Poređenje izmerenih i modelom predviđenih vrednosti PM2.5 za svaku državu pojedinačno*



*Slika 4. Značajnost ulaznih parametara*



#### 4. ZAKLJUČAK

U ovom radu primjenjen je model zasnovan na veštačkim neuronskim mrežama za predviđanje godišnje emisije PM2.5 u vazduhu. Kao ulazni parametri za razvoj modela korišćeni su ekonomski, industrijski i indikatori saobraćaja. Za razvoj modela odabранo je sedam ulaznih parametara za period od 2010. do 2019. godine za 23 države Evrope. Dobijeni rezultati su pokazali da model zasnovan na veštačkim neuronskim mrežama pokazuje veoma dobre rezultate predviđanja sa vrednošću koeficijenta determinacije 0.869 na trening datasetu. Rezultati predviđanja modela na podacima za validaciju pokazuju takođe veoma dobro slaganje između izmerenih i modelom predviđenih vrednosti. Dobijeni rezultati ukazuju na zaključak da su inicialno odabrane ulazne promenljive adekvatne za razvoj modela i da posmatrani indikatori imaju značajan uticaj na emisiju PM2.5. Takođe, na osnovu rezultata se može zaključiti da VNM model može biti uspešno primjenjen za predikciju emisije PM2.5 na nacionalnom nivou. Pravci daljeg istraživanja biće usmereni ka poboljšanju performansi kreiranog VNM modela kroz primenu neke od tehnika za odabir najznačajnijih ulaznih parametara.

#### LITERATURA

- Antanasijević, D., Pocajt, V., Perić-Grujić, A., & Ristić, M. (2018). Multiple-input–multiple-output general regression neural networks model for the simultaneous estimation of traffic-related air pollutant emissions. *Atmospheric Pollution Research*, 9(2), 388–397. <https://doi.org/10.1016/j.apr.2017.10.011>

- Bera, B., Bhattacharjee, S., Sengupta, N., & Saha, S. (2021). PM2.5 concentration prediction during COVID-19 lockdown over Kolkata metropolitan city, India using MLR and ANN models. *Environmental Challenges*, 4, 100155. <https://doi.org/10.1016/j.envc.2021.100155>
- Cabaneros, S. M., Calautit, J. K., & Hughes, B. R. (2019). A review of artificial neural network models for ambient air pollution prediction. *Environmental Modelling & Software*, 119, 285–304. <https://doi.org/10.1016/j.envsoft.2019.06.014>
- Database—Eurostat. Retrieved 18 November 2022, from <https://ec.europa.eu/eurostat/data/database>
- Dong, L., Hua, P., Gui, D., & Zhang, J. (2022). Extraction of multi-scale features enhances the deep learning-based daily PM2.5 forecasting in cities. *Chemosphere*, 308, 136252. <https://doi.org/10.1016/j.chemosphere.2022.136252>
- Environment—OECD Data. Retrieved 26 June 2023, from The OECD website: <http://data.oecd.org/environment.htm>
- Kim, Y., Park, S.-B., Lee, S., & Park, Y.-K. (2023). Comparison of PM2.5 prediction performance of the three deep learning models: A case study of Seoul, Daejeon, and Busan. *Journal of Industrial and Engineering Chemistry*, 120, 159–169. <https://doi.org/10.1016/j.jiec.2022.12.022>
- Masood, A., & Ahmad, K. (2020). A model for particulate matter (PM2.5) prediction for Delhi based on machine learning approaches. *Procedia Computer Science*, 167, 2101–2110. <https://doi.org/10.1016/j.procs.2020.03.258>
- Park, S.-Y., Woo, S.-H., & Lim, C. (2023). Predicting PM10 and PM2.5 concentration in container ports: A deep learning approach. *Transportation Research Part D: Transport and Environment*, 115, 103601. <https://doi.org/10.1016/j.trd.2022.103601>
- Peng, J., Han, H., Yi, Y., Huang, H., & Xie, L. (2022). Machine learning and deep learning modeling and simulation for predicting PM2.5 concentrations. *Chemosphere*, 308, 136353. <https://doi.org/10.1016/j.chemosphere.2022.136353>
- Sobri, N. M., Yaacob, W. F. W., Ismail, N. A., Malik, M. A. A., Rahman, R. A., Baser, N. A., & Sukhairi, S. A. M. (2021). Predicting Particulate Matter (PM2.5) in Malaysia using Multiple Linear Regression and Artificial Neural Network. *Journal of Physics: Conference Series*, 2084(1), 012010. <https://doi.org/10.1088/1742-6596/2084/1/012010>
- Stamenković, L. J., Antanasijević, D. Z., Ristić, M. Đ., Perić-Grujić, A. A., & Pocajt, V. V. (2016). Estimation of NMVOC emissions using artificial neural networks and economical and sustainability indicators as inputs. *Environmental Science and Pollution Research*, 23(11), 10753–10762. <https://doi.org/10.1007/s11356-016-6279-z>
- Stamenković, L. J., Antanasijević, D. Z., Ristić, M. Đ., Perić-Grujić, A. A., & Pocajt, V. V. (2017). Prediction of nitrogen oxides emissions at the national level based on optimized artificial neural network model. *Air Quality, Atmosphere & Health*, 10(1), 15–23. <https://doi.org/10.1007/s11869-016-0403-6>
- Su, X., Gough, W., & Shen, Q. (2016, June 20). *Correlation of PM<sub>2.5</sub> and meteorological variables in Ontario cities: Statistical downscaling method coupled with artificial neural network*. 215–226. Crete, Greece. <https://doi.org/10.2495/AIR160201>
- Wu, F., Min, P., Jin, Y., Zhang, K., Liu, H., Zhao, J., & Li, D. (2023). A novel hybrid model for hourly PM2.5 prediction considering air pollution factors, meteorological parameters and GNSS-ZTD. *Environmental Modelling & Software*, 167, 105780. <https://doi.org/10.1016/j.envsoft.2023.105780>
- Wu, S., & Li, H. (2022). Prediction of PM2.5 concentration in urban agglomeration of China by hybrid network model. *Journal of Cleaner Production*, 374, 133968. <https://doi.org/10.1016/j.jclepro.2022.133968>
- Xia, X., Yao, L., Lu, J., Liu, Y., Jing, W., & Li, Y. (2022). Observed causative impact of fine particulate matter on acute upper respiratory disease: A comparative study in two typical cities in China. *Environmental Science and Pollution Research International*, 29(8), 11185–11195. <https://doi.org/10.1007/s11356-021-16450-5>
- Yang, H., Liu, Z., & Li, G. (2022). A new hybrid optimization prediction model for PM2.5 concentration considering other air pollutants and meteorological conditions. *Chemosphere*, 307, 135798. <https://doi.org/10.1016/j.chemosphere.2022.135798>
- Yang, H., Wang, W., & Li, G. (2023). Prediction method of PM2.5 concentration based on decomposition and integration. *Measurement*, 216, 112954. <https://doi.org/10.1016/j.measurement.2023.112954>