

# Prognozarea Cursului de Schimb Valutar: O Analiză a Leului Moldovenesc

Prognozarea cursului de schimb valutar este un subiect de mare importanță pentru economia oricărei țări. Cursul valutar influențează direct activitățile comerciale, investițiile internaționale și stabilitatea financiară a statului. În Republica Moldova, cursul leului moldovenesc în raport cu dolarul american joacă un rol esențial, având impact asupra prețurilor interne și a competitivității economiei.



## **Prezentarea Datelor**

#### Surse de Date

Pentru analiza și prognoza cursului de schimb al leului moldovenesc față de dolarul american, am utilizat date istorice oficiale preluate de pe site-ul Băncii Naționale a Moldovei. Aceste date acoperă perioada 2009–2024 și sunt structurate sub forma a două coloane: \*\*Data\*\*, care reprezintă data calendaristică, și Cursul de \*\*schimb\*\*, care indică valoarea în lei moldovenești pentru 1 dolar american.

#### Prelucrarea Datelor

Datele inițiale au fost procesate în mai multe etape pentru a le pregăti pentru analiză: Încărcarea datelor, prelucrarea datelor lipsă și necorespunzătoare, conversia formatului și verificarea consistenței.

## Vizualizarea Datelor

**1** Evoluție în Trepte

Graficul arată o evoluție în trepte, specifică piețelor valutare.

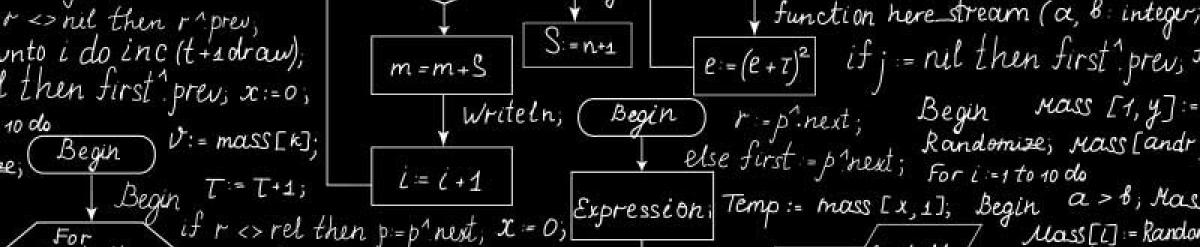
2 Fluctuații Semnificative

Fluctuațiile sunt vizibile în jurul anilor specificați anii cu fluctuații mari, dacă sunt.

**Tendința Generală** 

Cursul de schimb prezintă descrieți tendința generală: de exemplu, o creștere generală sau stabilitate.





# Metodologia

#### Analiza Seriilor Temporale

Examinarea trendului (creștere/scădere pe termen lung), identificarea sezonalității (repetarea periodică a fluctuațiilor) și verificarea staționarității seriei (cu ajutorul testului Dickey-Fuller).

#### Preprocesarea Datelor

Normalizarea datelor pentru a aduce valorile într-un interval standardizat și împărțirea datelor în seturi de antrenament și testare.

### **3** Modelarea Datelor

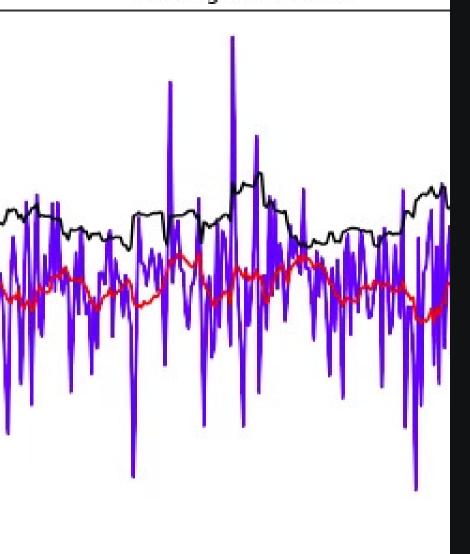
4

Alegerea unui model potrivit pentru serii temporale, cum ar fi ARIMA (AutoRegressive Integrated Moving Average) sau metode avansate precum LSTM (Long Short-Term Memory) pentru prognoză. Ajustarea hiperparametrilor modelului pentru a obține cele mai bune rezultate.

#### Evaluarea Performanței Modelului

Utilizarea metodelor de evaluare precum RMSE (Root Mean Square Error) sau MAPE (Mean Absolute Percentage Error) pentru a măsura acuratețea prognozei.

noming Mean & Stu



100

150

200

250

## **Modelul ARIMA**

#### Divizarea Setului de Date

Datele au fost împărțite în seturi de antrenament (80%) și testare (20%), pentru a verifica acuratețea modelului.

#### Construirea Modelului ARIMA

Parametrii (p, d, q) au fost inițial setați la valori standard (5, 1, 0), care pot fi ajustați ulterior.

#### Prognoza și Evaluare

Modelul a fost testat folosind metrica RMSE, pentru a evalua diferența dintre datele reale și cele prognozate.

#### SARIMAX Results

Exchange Rate	No. Observations:	4384
ARIMA(5, 1, 0)	Log Likelihood	7215.826
Mon, 25 Nov 2024	AIC	-14419.652
12:07:33	BIC	-14381.339
0	HQIC	-14406.133
- 4384		
opg		

std err	z	P> z	[0.025	0.975]
0.002	229.329	0.000	0.500	0.509
0.005	-38.393	0.000	-0.200	-0.180
0.005	2.955	0.003	0.005	0.026
0.004	24.328	0.000	0.100	0.118
0.003	-18.619	0.000	-0.056	-0.045
6.21e-06	350.132	0.000	0.002	0.002
	0.002 0.005 0.005 0.004 0.003	0.002 229.329 0.005 -38.393 0.005 2.955 0.004 24.328 0.003 -18.619	0.002 229.329 0.000 0.005 -38.393 0.000 0.005 2.955 0.003 0.004 24.328 0.000 0.003 -18.619 0.000	0.002       229.329       0.000       0.500         0.005       -38.393       0.000       -0.200         0.005       2.955       0.003       0.005         0.004       24.328       0.000       0.100         0.003       -18.619       0.000       -0.056

0.08 Jarque-Bera (JB): 3140285.67 0.78 Prob(JB): 0.00 H): 1.27 Skew: 1.65 0.00 Kurtosis: 134.09

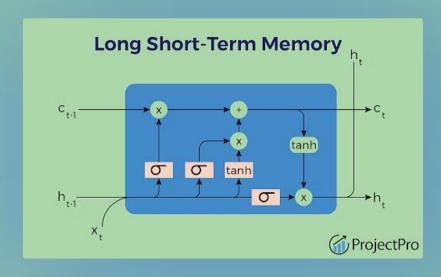
\_\_\_\_\_\_

x calculated using the outer product of gradients (complex-step).



# Rezultatele Prognozei ARIMA

Log-Likelihood	7215.826
AIC	-14419.652
RMSE	0.84



# **Modelul LSTM**

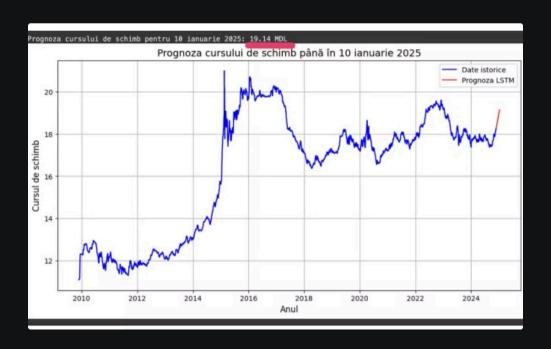
Antrenament

RMSE: 0.12

**Testare** 

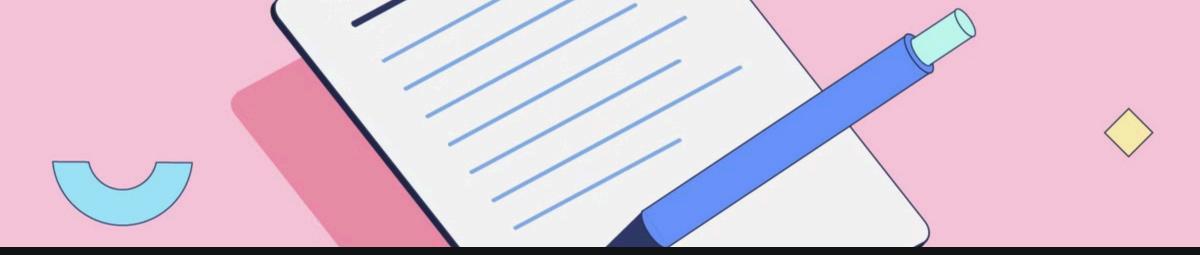
RMSE: 0.09

# Rezultatele Prognozei LSTM



#### Interpretarea Graficului

Linia albastră reprezintă datele istorice de antrenament, linia verde reprezintă datele reale din setul de test, iar linia roșie reprezintă prognoza LSTM.



## Concluzie



#### Importanța Analizei Cursului de Schimb

Prognoza cursului de schimb valutar este esențială pentru luarea deciziilor economice la nivel național și internațional.



#### Performanța Metodelor Aplicate

Modelul ARIMA a fost utilizat ca un punct de plecare, dar performanța sa a fost limitată în ceea ce privește fluctuațiile neregulate. Modelul LSTM a oferit o prognoză mult mai precisă, captând atât sezonalitatea, cât și variațiile de scurtă durată din date.



#### Compararea Modelelor

Rezultatele au demonstrat superioritatea LSTM în analiza seriilor temporale complexe. Acest model a avut un RMSE mai mic pe setul de test (0.09) comparativ cu ARIMA (0.84).



#### **Contribuții Practice**

Modelul LSTM poate fi implementat în scenarii economice reale, cum ar fi predicția fluctuațiilor valutare sau managementul riscurilor financiare.