



BASE PRICE PROJECTION

Predicting the base price for daily rental using random forest, gradient boosting, and lstm

Subject: SAINS DATA CONSULTING

Submit by:

KELOMPOK 19





OUR MEMBER



Atara Loveana Wijaya 162112133005



Elsa Hertria Putri 162112133007



Elmira Vania Fandi 162112133022



Janetha Maesha Purba 162112133085



Khansa Mutiara Kheeda 162112133110





PROBLEM STATEMENT

PT. Bukit Vista Nusantara Bali menghadapi tantangan dalam menentukan harga dasar optimal untuk properti sewa mereka, yang mencakup vila dan rumah liburan, di tengah fluktuasi permintaan wisata dan persaingan pasar. Penetapan harga yang tidak tepat, baik terlalu tinggi maupun terlalu rendah, dapat berdampak negatif pada tingkat hunian dan margin keuntungan. Oleh karena itu, proyek ini bertujuan untuk mengembangkan model proyeksi harga dasar yang akurat dengan mempertimbangkan berbagai faktor seperti aspek fisik property dan tren permintaan musiman. Dengan demikian, PT. Bukit Vista Nusantara Bali dapat meningkatkan akurasi penetapan harga, mengoptimalkan tingkat hunian, dan memaksimalkan pendapatan perusahaan.







WORKFLOW

01

BUSINESS UNDERSTANDING 02

DATA UNDERSTANDING 03

DATA PREPOCESSING

04

EDA

05

FEATURE SELECTION 06

MODELLING





DATA

Variabel	Keterangan	
harga	nilai sewa satu malam	
minimum_rate	nilai minimum harga yang diberikan owner property	
guest_max	jumlah maksimum tamu dalam 1 property	
min_stay	jumlah minimum hari untuk sewa properti	
extra	terdapat extrabed atau tidak	





DATA

Variabel	Keterangan	
property_type	tipe properti yang disewakan	
property_bedrooms	jumlah kamar dalam 1 property	
area_name	lokasi properti	
booking_guest_number	jumlah tamu/penginap	





DATA

Variabel	Keterangan	
hari	lama tamu menginap	
minggu	waktu check-in	
bulan	bulan check-in	





DATA PREPOCESSING

- 1. Integrating Data
- 2. Checking and Handling Missing Value
- 3. Checking and Handling Outlier
- 4. Encoding Data
- 5. Data Cleaning







EXPLANATORY DATA ANALYSIS





FEATURE SELECTION

	Variables Entered/Removed ^a		
Model	Variables Entered	Variables Removed	Method
1	minimum_rat e	2.	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
2	booking_gue st_number		Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
3	guests_max		Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
4	property_type	,	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).

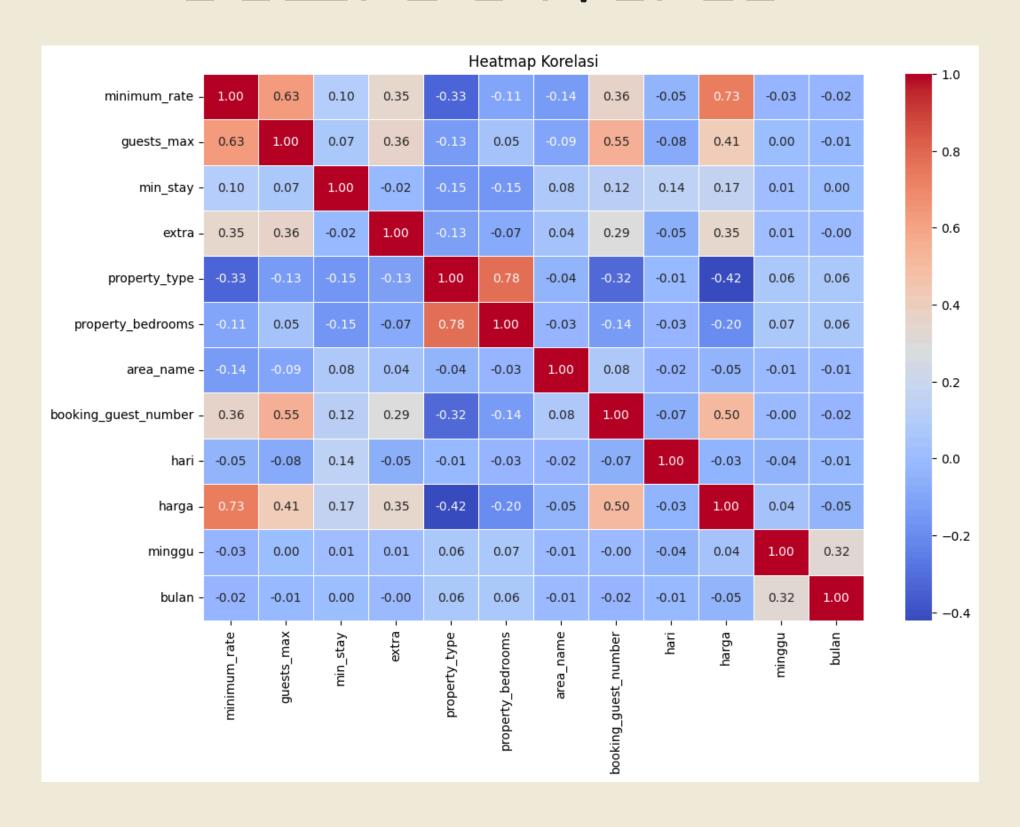
5	extra	•	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
6	min_stay	÷	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
7	property_bedr ooms	·	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
8	bulan		Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of- F-to-remove >= ,100).
9	area_name	÷	Stepwise (Criteria: Probability-of- F-to-enter <= , 050, Probability-of-

minimum_rate,
booking_guest_number,
guets_max, property_type,
extra, bulan min_stay
property_bedrooms
area_name





HEATMAP





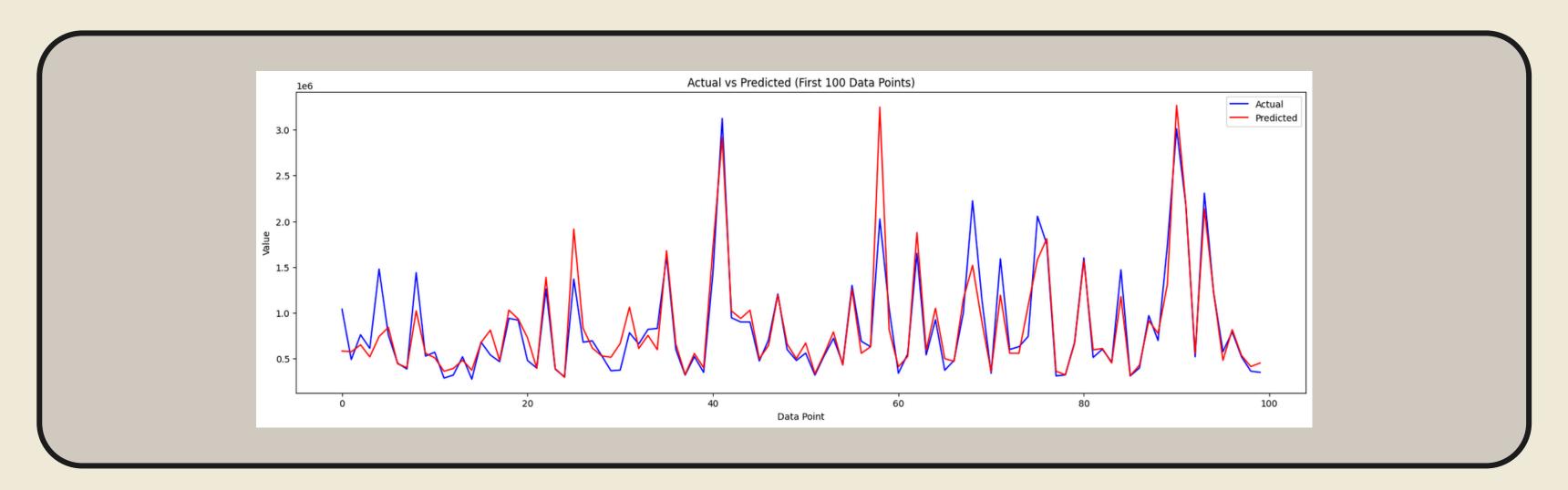


MODELLING

	Random Forest	Gradient Boosting	LSTM
MSE	0.0009	0.00103	0.0009
R-Squared	0.83557	0.80361	0.76888



PERBANDINGAN PREDICT DENGAN HARGA ASLI









DEMO MODEL





THANK YOU

Subject: SAINS DATA CONSULTING

Submit by: KELOMPOK 19