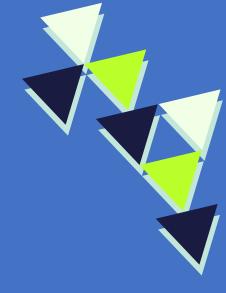


# ANALISIS PREDIKSI HARGA STEAM GAME

## Gilang Wijanarko

Email:gilangwjnrk@gmail.com

Whatsapp: +6288232217249

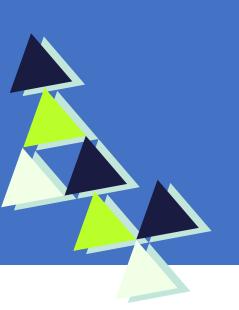


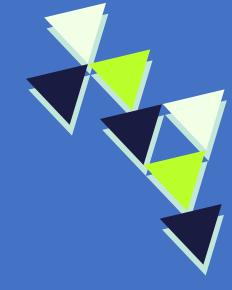
# STEAM GAME

#### Steam platform

Steam adalah platform distribusi digital untuk video game yang dikembangkan oleh Valve Corporation. Secara ringkas, Steam memungkinkan pengguna untuk:

- Membeli dan mengunduh game secara online
- Bermain bersama teman lewat fitur multiplayer dan komunitas
- Mengakses fitur tambahan seperti forum diskusi, Steam Workshop, dan update otomatis
- Menyimpan koleksi game dalam satu tempat tanpa perlu CD fisik
   Steam menjadi semacam "toko game virtual" terbesar di dunia, dengan ribuan judul dari game indie hingga AAA, dan sering menawarkan diskon besarbesaran.





# **IKTISAR DATA**

Dataset dapat diperoleh pada: https://www.kaggle.com/datasets/benjaminlundkvist/steam-saleshistorical-dataset/code

Jumlah kolom: 11

Jumlah baris: 1108 (jumlah game)

Dataset ini berisikan data penjualan steam game yang terdiri dari rating, review, diskon, platform rilis, harga original dan harga setelah diskon

Memahami karakteristik dan pola harga setelah diskon dapat membantu dalam memproyeksikan tren perubahan harga berdasarkan fitur yang tersedia.



# STRUKTUR DATA

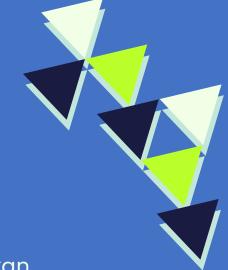
#### Label

Price (€): Harga setelah diskon yang dipengaruhi oleh pricing dan reviews (float4).

#### **Fitur**

- Game Name: Nama gim yang menentukan jumlah baris data (object).
- Rating: Rata-rata penilaian oleh pengguna (float64).
- #Reviews: Jumlah reviews/penilaian yang diberikan pada game (object).
- Discount%: Besarnya potongan harga yang mempengaruhi harga jual (float64).
- > Original Price (€) : Harga awal yang ditentukan pengembang (float64).
- Release Date: Waktu rilis gim (Object).
- Windows: Rilis di Windows (Ya/Tidak) (int64).
- Linux : Rilis di Linux (Ya/Tidak) (int64).
- MacOS: Rilis di MacOS (Ya/Tidak) (int64).
- Fetched at : Waktu perekaman data dari API/database steam. Waktu perekaman dilakukan pada 8 Agustus 2025, 11 Agustus 2025, dan 2 September 2025 (object).





# TUJUAN ANALISI

Analisis regresi linear adalah jenis analisis yang memperhitungkan perubahan variable X (independent) yang mempengaruhi variable Y (dependen). Analisis ini berguna untuk mengukur tren dan pola yang terbentuk dari model bisnis yang dijalankan.

Analisi ini dilakukan untuk menjawab pertanyaan, seperti:

- Memprediksi perubahan pada harga jual gim pada platform steam

Tools dan library yang digunakan dalam analisis ini terdiri dari:









#### 1. HANDLING DATA

Pricing pada steam sangat dipengaruhi oleh region. Hal ini disebabkan perbedaan kurs, daya beli dan kondisi pasar lokal. Perbedaan harga antar region dapat berpengaruh pada analisis data penjualan steam sejenis.

	Game Name	Rating	#Reviews	Discount%	Price (€)	Original Price (€)	Release Date	Windows	Linux	MacOS	Fetched At
0	PEAK	7.0	77,683	-38.0	4.64	7.49	16 Jun, 2025	1	0	0	2025-08-11 00:00
1	Cyberpunk 2077	7.0	772,574	-65.0	20.99	59.99	9 Dec, 2020	1	0	1	2025-08-11 00:00
2	Rust	7.0	1,038,433	-50.0	19.99	39.99	8 Feb, 2018	1	0	1	2025-08-11 00:00
3	Microsoft Flight Simulator (2020) 40th Anniver	5.0	63,905	-60.0	27.99	69.99	17 Aug, 2020	1	0	0	2025-08-11 00:00
4	Sid Meier's Civilization VII	4.0	34,643	-30.0	48.99	69.99	10 Feb, 2025	1	1	1	2025-08-11 00:00

Rating pada game merupakan angka bulat yang menggambarkan pembulatan terdekat. Rating berada pada rentang 0 – 8 berdasarkan konversi ke skala numerik. Umumnnya steam menggunakan rating seperti "Overwhelmingly Positive", "Mixed", "Very Negative", dan lain-lain.

Data uang tersedia pada platform Kaggle.com senantiasa terus diperbarui dengan data tambahan per 2 September 2025.

#### 1. HANDLING DATA

```
[ ] df.duplicated().sum()

→ np.int64(0)
```

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 1108 entries, 0 to 1107
Data columns (total 11 columns):
    Column
                        Non-Null Count Dtype
                                       object
                        1108 non-null
    Game Name
                                       float64
    Rating
                        1108 non-null
    #Reviews
                        1108 non-null
                                       object
    Discount%
                                       float64
                        1108 non-null
 3
    Price (€)
                        1108 non-null
                                       float64
 4
    Original Price (€) 1108 non-null
                                       float64
    Release Date
                                       object
                        1108 non-null
    Windows
                        1108 non-null
                                       int64
                                       int64
    Linux
                        1108 non-null
                                       int64
    MacOS
                        1108 non-null
    Fetched At
                        1108 non-null
                                        object
dtypes: float64(4), int64(3), object(4)
memory usage: 95.3+ KB
```

#### **Cek Duplikat**

Jumlah data duplikat = 0, sehingga tidak ada data yang didrop.

#### **Hapus Kolom**

Kolom yang dihapus dalam analisis ini terdiri dari:

- Game Name = terdiri dari nama gim yang berjumlah 1108 data.
- Release Date = analisis membutuhkan analisis dengan fitur numerik yang berpengaruh langsung pada harga akhir gim.
- Fetched At = tidak berpengaruh secara langsung pada perubahan pricing gim. Fetched At berpengaruh pada banyaknya data yang digunakan dan keterbaruan data.

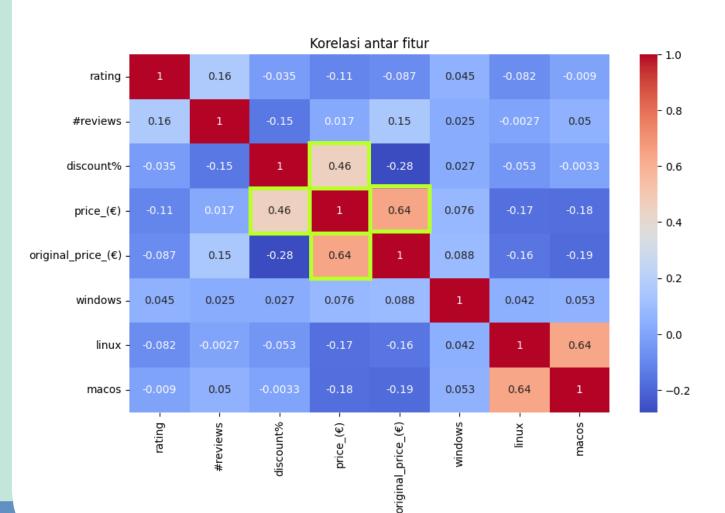
#### **Format Data**

Perubahan pada tipe data:

• #Reviews = Data berupa objek yang masih dapat dijumpai spasi " " dan koma "," sehingga perlu untuk diubah terlebih dahulu menjadi int64.

	rating	#reviews	discount%	price_(€)	original_price_(€)	windows	linux	macos
count	1108.000000	1.108000e+03	1108.000000	1108.000000	1108.000000	1108.000000	1108.000000	1108.000000
mean	6.446751	2.536044e+04	-51.344765	12.561715	27.860397	0.994585	0.242780	0.337545
std	1.291994	7.387433e+04	22.493165	8.695701	15.682801	0.073421	0.428957	0.473086
min	3.000000	1.300000e+01	-95.000000	0.990000	2.990000	0.000000	0.000000	0.000000
25%	5.000000	1.291000e+03	-75.000000	5.990000	17.490000	1.000000	0.000000	0.000000
50%	7.000000	4.740500e+03	-50.000000	9.990000	24.990000	1.000000	0.000000	0.000000
75%	7.000000	1.963700e+04	-30.000000	15.990000	39.990000	1.000000	0.000000	1.000000
max	8.000000	1.038433e+06	-10.000000	59.990000	99.990000	1.000000	1.000000	1.000000

Harga akhir (price (€)) memiliki rata-rata €12.561715 dengan median €9.99. Hal ini menandakan banyak gim dengan harga besar yang menggeser nilai rata-rata ke angka yang besar (**skewed right**). Beberapa gim bahkan memiliki harga sebesar €59.99. Harga gim tidak simetris, banyak gim yang memiliki harga murah dan sedikit gim dengan harga yang sangat mahal. Banyak dijumpai outlier gim dengan harga mahal dari rata-rata harga gim.

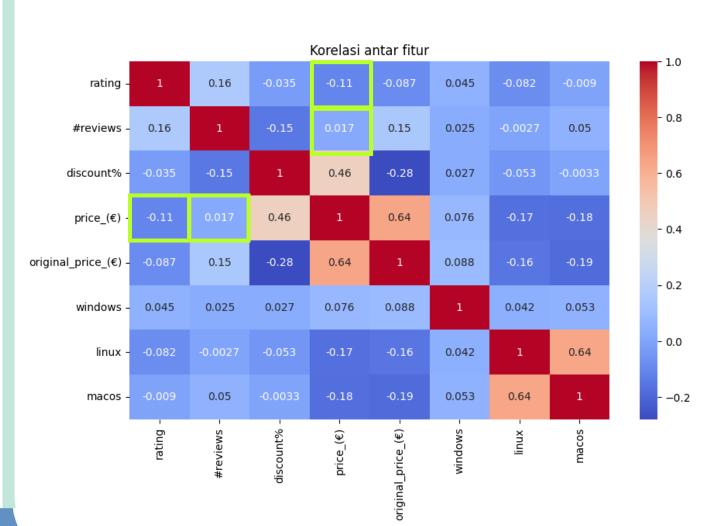


#### Korelasi Heatmap

Beberapa temuan dari hubungan antar korelasi fitur dan label di antaranya:

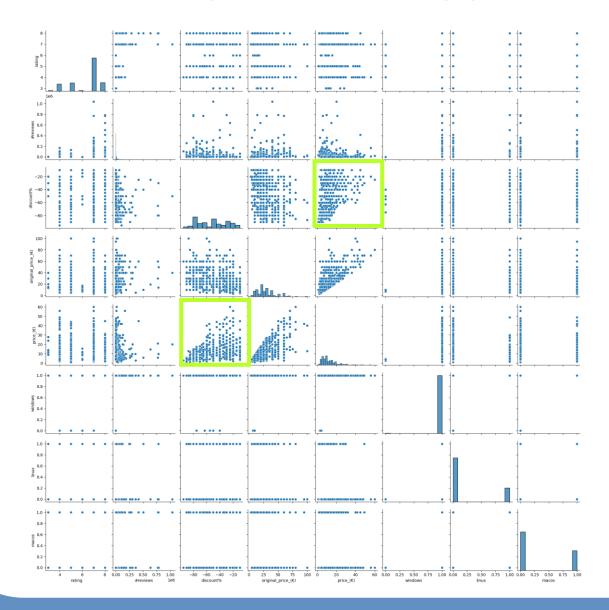
Original Price (€) → Price (€) Terdapat korelasi positif yang cukup kuat sebesar 0.64, menunjukkan bahwa **harga awal sangat memengaruhi harga akhir**. Artinya, gim yang awalnya mahal cenderung tetap memiliki harga akhir yang tinggi, meskipun sudah didiskon.

Discount (%) → Price (€) Korelasi negatif sebesar – 0.46 mengindikasikan bahwa **semakin besar diskon yang diberikan, semakin rendah harga akhir gim**. Walaupun nilai diskon ditulis sebagai angka positif, arah hubungannya berlawanan dengan harga akhir



#Reviews → Price (€) Korelasi sangat lemah sebesar 0.017, artinya **jumlah ulasan tidak berpengaruh signifikan terhadap harga gim**. Banyaknya review lebih mencerminkan popularitas dan pengalaman pemain, bukan penentu harga.

Rating → Price (€) Korelasi negatif lemah sebesar – 0.11 menunjukkan bahwa **gim dengan rating tinggi belum tentu memiliki harga mahal**. Preferensi pemain terhadap genre, franchise, atau gaya permainan bisa membuat gim berkualitas tetap dijual dengan harga terjangkau.

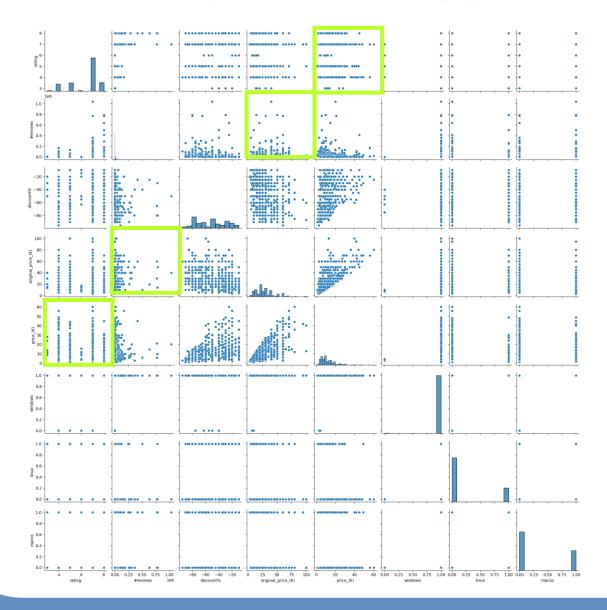


#### **Pairplot**

Beberapa temuan dari perbandingan pairplot di antaranya:

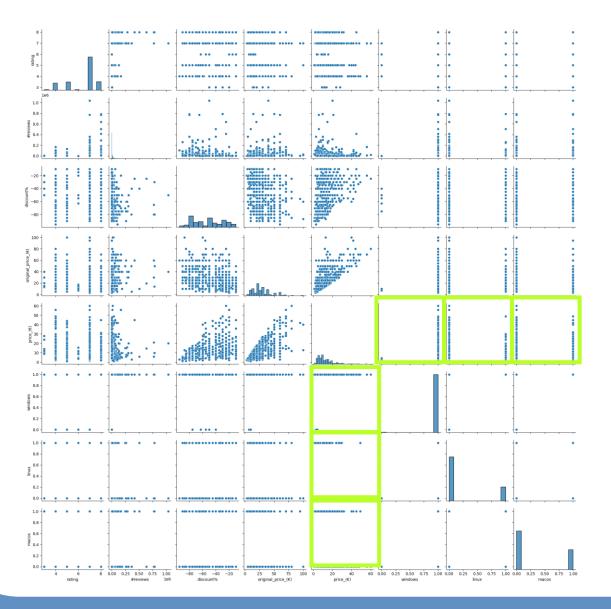
Original Price (€) dan Discount (%) menunjukkan **hubungan linear yang jelas** terhadap Price (€).

- Harga akhir gim cenderung meningkat seiring naiknya harga awal.
- Diskon yang lebih besar secara konsisten menurunkan harga akhir.Kedua fitur ini membentuk pola garis miring pada scatter plot, menandakan korelasi linier yang kuat.



Rating dan Jumlah Reviews **tidak menunjukkan pola linear** yang signifikan terhadap harga.

- Titik-titik pada scatter plot terlihat menyebar acak, tanpa arah yang jelas.
- Hal ini mengindikasikan bahwa kualitas atau popularitas gim (berdasarkan ulasan) tidak selalu menentukan harga.



Platform Rilis (Windows, Linux, MacOS) juga **tidak menunjukkan pola linear** yang konsisten terhadap harga.

- Karena fitur ini bersifat biner (0/1), pola hubungan sulit dibaca secara linier.
- Dukungan platform lebih mencerminkan aspek teknis atau segmentasi pasar, bukan penentu harga langsung.

#### 3. ANALISIS PREDIKTIF

```
[ ] features = ['rating', '#reviews', 'discount%', 'original_price_(€)', 'windows', 'linux', 'macos']
    target = 'price_(€)'

[ ] X = df[features]
    y = df[target]

[ ] X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.2, random_state=42)

[ ] model = LinearRegression()
    model.fit(X_train, y_train)
    y_pred = model.predict(X_test)
```

Dalam membentuk model prediktif digunakan fitur seperti: rating, reviews, diskon, harga original, dan platform rilis (Windows, Linux, MacOS). Target yang ingin diprediksi adalah harga akhir/price (€).

Split data training set dan test set dilakukan pada perbandingan **80:20**. Jumlah data training cukup untuk data yang tidak terlalu banyak (1108 baris data) dengan test set yang optimal.

Pemodelan dilakukan menggunakan **regresi linear** yang menunjukkan peningkatan harga berdasarkan perubahan pada fitur lain.

## 3. ANALISIS PREDIKTIF

Mean Absolute Error (MAE) sebesar €2.29, prediksi cenderung stabil dan tidak terpengaruh secara signifikan oleh outlier.

MSE: 9.79

RMSE: 3.13

MAE: 2.29

MAPE: 29.06%

Root Mean Square Error (RMSE)

sebesar €3.13. Kesalahan prediksi cenderung ada pada dengan harga yang tinggi (sebab data skewed right)

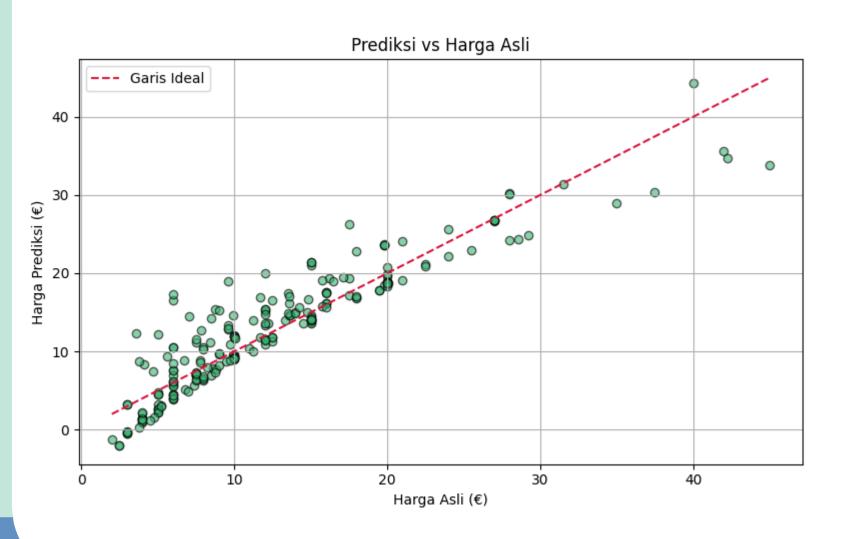
Mean Absolut Percentage Error (MAPE) sebesar 29,06% dari harga asli.

Model lebih stabil pada gim dengan harga yang lebih rendah/dibawah median harga.

Kurang optimal pada gim harga mahal, sebab pada harga besar semakin menjauh dari model linear.

Penggunaan model non linear yang dapat meningkatkan akurasi prediksi.

## 3. ANALISIS PREDIKTIF



Berdasarkan pemodelan prediksi harga gim pada platform steam, diketahui sebaran harga ada pada gim dengan harga terjangkau. Model membentuk garis linear yang menandakan peningkatan pada fitur lain mempengaruhi prediksi harga.

Model prediksi masih belum dapat memperkirakan gim premium dengan harga yang besar (lebih dari €30).

# **KESIMPULAN**

#### 1. Pengaruh harga awal

Harga awal rilis sangat mempengaruhi besarnya harga akhir yang dapat dibeli pemain. Pemain dapat melihat harga original rilis pada pengumuman launching game ataupun melalui komunitas gim.

#### 2. Diskon Game

Pemberian diskon gim sangat berpengaruh pada harga akhir pada gim yang bisa dibeli. Semakin tinggi diskon maka harga semakin murah (perbandingan terbalik)

#### 3. Platform, rating, dan reviews

Pemilihan platform tidak berdampak secara langsung pada prediksi harga, sebab platform berkaitan pada segmentasi pasar. Sedangkan rating dan reviews berkaitan pada popularitas gim dan pengalaman pemain.

## REKOMENDASI

Pemodelan regresi linear mampu menghasilkan prediksi harga gim yang **cukup akurat**, terutama pada rentang harga rendah hingga menengah. Hubungan linier antara fitur seperti original\_price\_(€) dan discount% terhadap harga akhir memungkinkan model menangkap pola dasar dengan baik.

Namun, untuk meningkatkan akurasi dan mengurangi kesalahan prediksi, terutama pada gim dengan harga tinggi, pemilihan model alternatif seperti **Random Forest** atau **Decision Tree** dapat dipertimbangkan. Model-model ini lebih fleksibel dalam menangani hubungan non-linier dan lebih tahan terhadap outlier.

Distribusi harga gim yang skewed ke kanan, dengan sebagian kecil gim berharga tinggi, menyebabkan outlier yang dapat memengaruhi performa model. Untuk mengatasi hal ini, pendekatan seperti **transformasi logaritmik** pada harga dapat digunakan agar distribusi lebih normal dan model lebih stabil.



#### **Hubungi Saya di:**

www.linkedin.com/in/gilangwijanarko-1b6b4b16b