

FOR SMALL BUSINESSES

# DATA UNDERSTANDING

Dataset yang digunakan merupakan informasi tentang pinjaman SBA dari tahun 1987 hingga 2014 Small Business Administration (SBA) adalah badan pemerintah Amerika Serikat yang menyediakan dukungan finansial dan konsultasi kepada usaha kecil untuk membantu mereka tumbuh dan berkembang

## **BACKGROUND**

## **PROBLEMS**

## **OBJECTIVE**

SBA ingin mengetahui aspek apa saja yang berpengaruh positif ataupun negatif terhadap tingkat default, dan memprediksi kemungkinan default peminjam SBA ingin menurunkan tingkat default pinjaman, namun belum mengetahui aspek apa saja yang penting dan berpengaruh terhadap loan default

- Menganalisa aspek yang berpengaruh terhadap kelancaran pinjaman, serta menggali informasi lebih dalam
- Model prediksi kemungkinan default pinjaman

## DATASET INFORMATION





899,163 Rows



27 Features



1 Target (MIS\_Status)

- PIF (Paid in Full)
- CHGOFF (Charge Off)

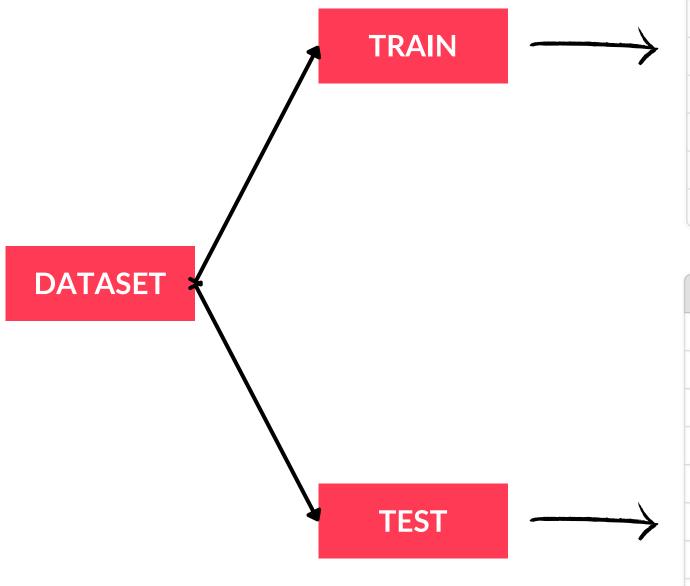


- LoanNr\_ChkDgt
- Name
- City
- State
- Zip
- Bank
- BankState
- NAICS
- ApprovalDate
- ApprovalFY
- Term

- NoEmp
- NewExist
- CreateJob
- RetainedJob
- FranchiseCode
- UrbanRural
- RevLineCr
- LowDoc
- ChgOffDate
- DisbursementDate
- DisbursementGross

- BalanceGross
- MIS\_Status
- ChgOffPrinGr
- GrAppv
- SBA\_Appv

# MISSING & DUPLICATE



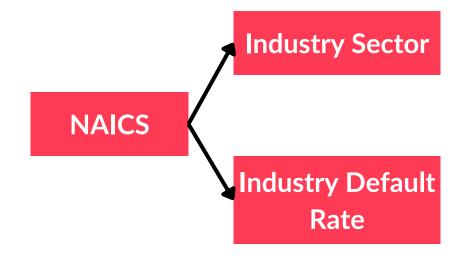
Column	Missing Values	Missing Value Percentage
Name	7	0.000778
City	20	0.002222
State	8	0.000889
Bank	1120	0.124444
BankState	1125	0.125000
NewExist	91	0.010111
RevLineCr	3145	0.349444
LowDoc	1802	0.200222
ChgOffDate	515525	57.280556
DisbursementDate	1673	0.185889

Column	Missing Values	Missing Value Percentage
Name	7	0.000778
City	10	0.001111
State	6	0.000667
Bank	439	0.048778
BankState	441	0.049000
NewExist	45	0.005000
RevLineCr	1383	0.153667
LowDoc	780	0.086667
DisbursementDate	695	0.077222



# **PREPROCESSING**

**FEATURE ENGINEERING** 



- Franchise Code -> Is Franchise
- NewExist -> New Business
- CreateJob -> Is Created Job

**FEATURE ENCODING** 



## SCALING (STANDARD SCALER)

Multicollinear

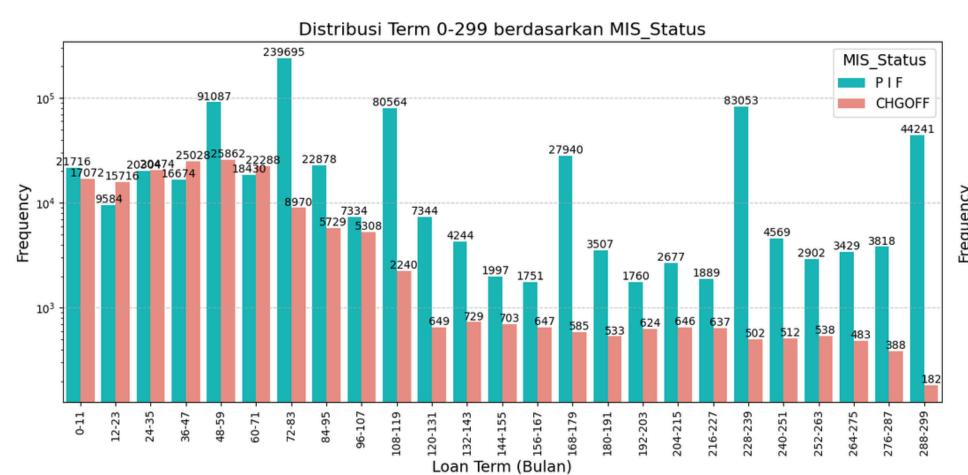
**DROP FEATURES** 

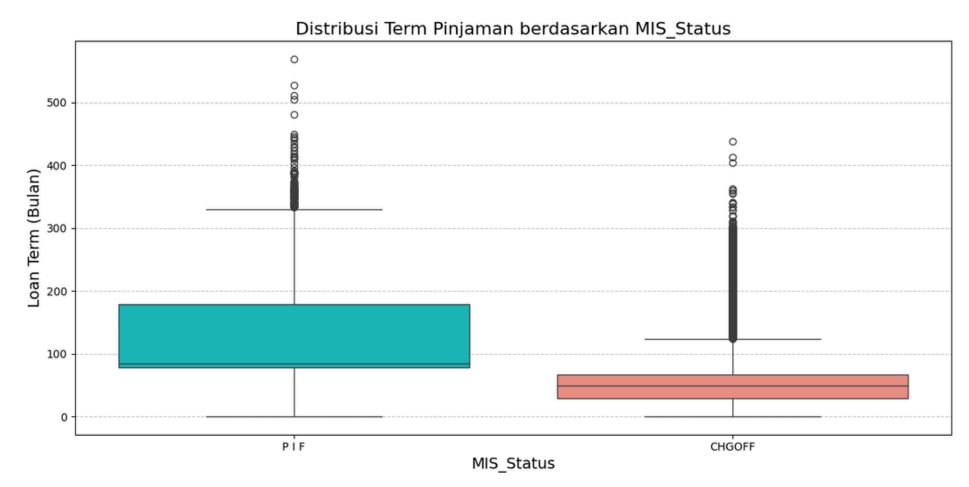
Unimportant & Discriminate

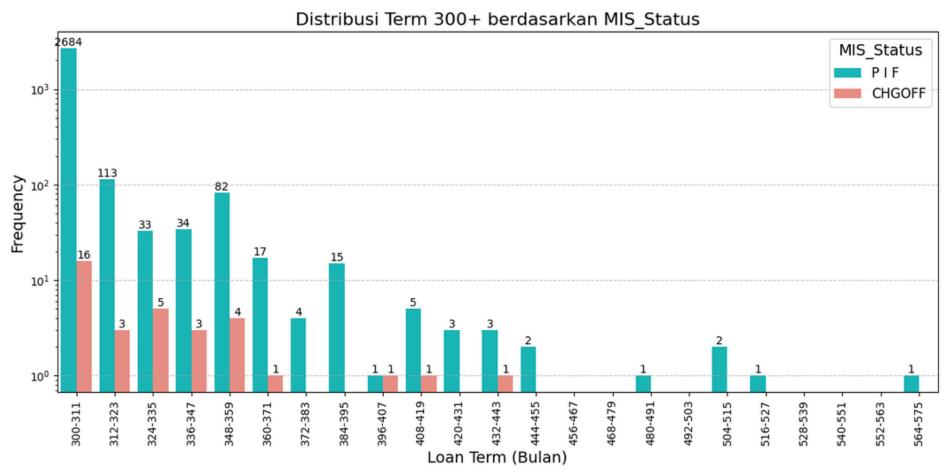
## **DISTRIBUSI TERM PINJAMAN**

## **INSIGHTS**

- Pada seluruh interval *Term*, jumlah pinjaman yang
   lunas hampir selalu lebih tinggi dibandingkan default
- Pinjaman Term > 300 sedikit. Mayoritas -> 300 311.
- Pinjaman Term > 300 lebih banyak lunas dibandingkan default





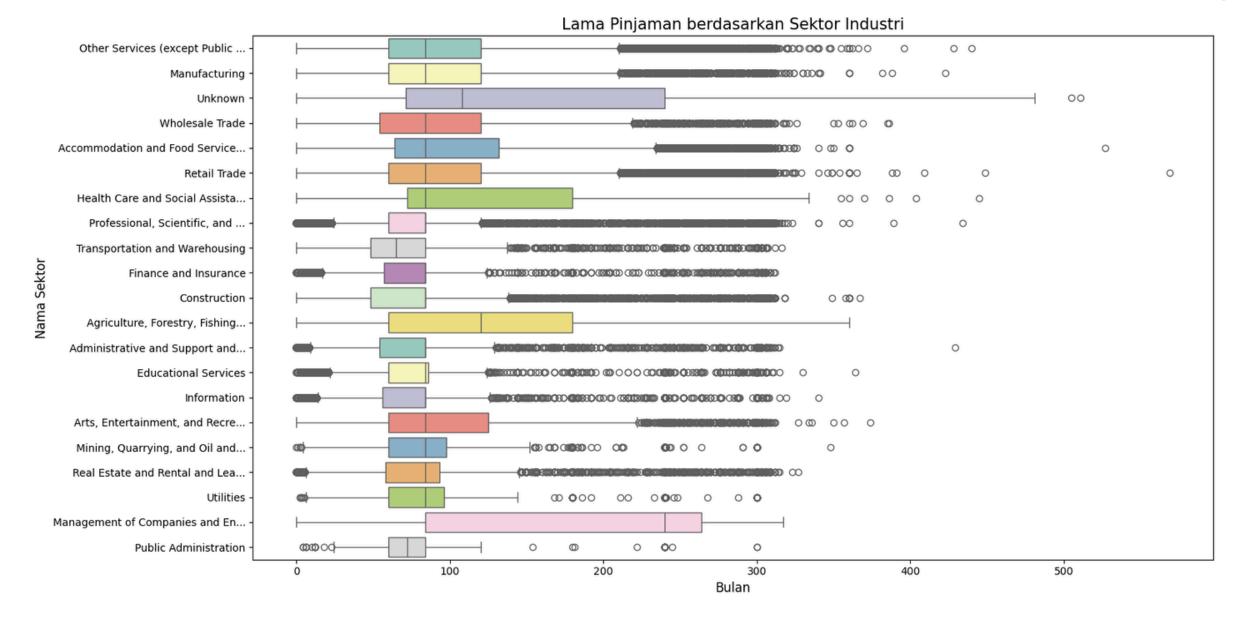


## **DISTRIBUSI TERM PINJAMAN (CONT.)**

## **INSIGHTS**

- Term pinjaman bervariasi secara signifikan antara berbagai sektor industri
- Beberapa sektor cenderung ambil pinjaman jangka pendek, beberapa cenderung panjang

- Pertimbangkan untuk menawarkan opsi Term yang lebih panjang kepada peminjam (Bisa membantu arus kas & waktu yang cukup untuk melunasi pinjaman)
- Pertimbangkan penyesuaian kebijakan suku bunga untuk Term jangka panjang

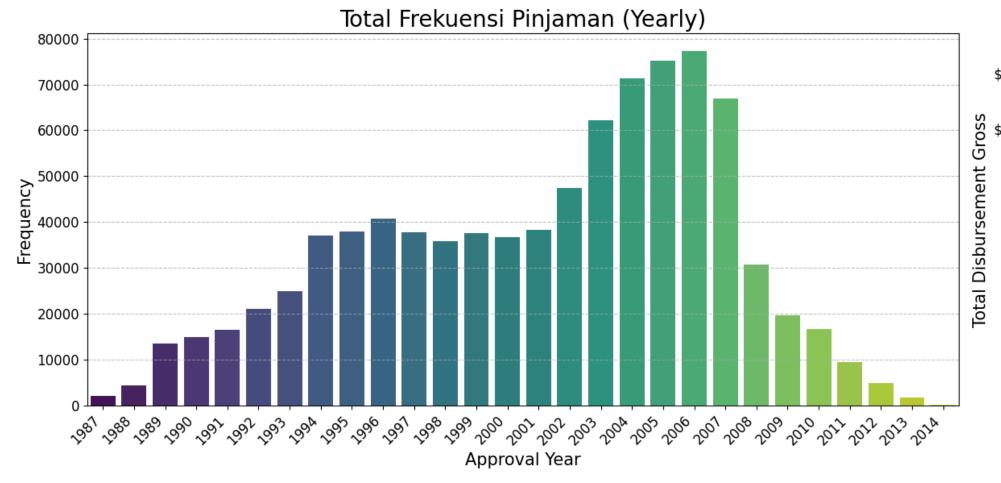


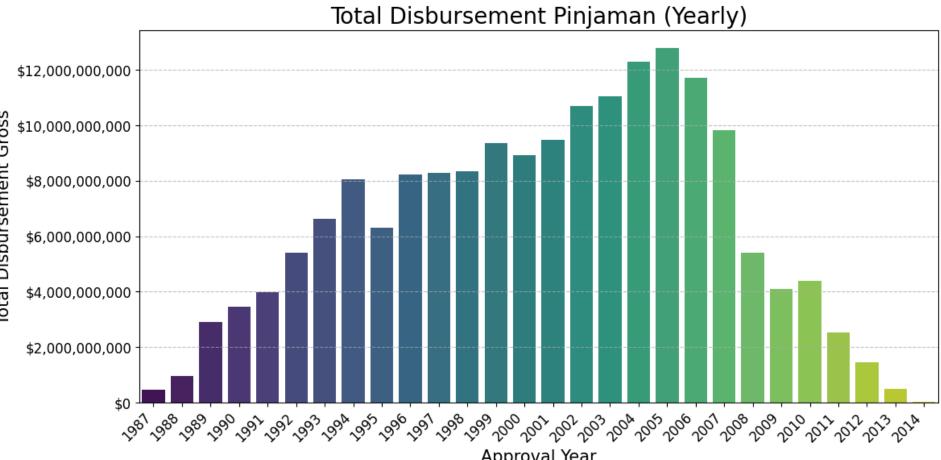
# DISTRIBUSI FREQ & DISBURSEMENT (YEARLY)

#### **INSIGHTS**

- 1987 2006 Freq & Disb mengalami peningkatan
- 2007 2014 (last data) Freq & Disb mengalami penurunan
- Penurunan tajam karena The Great Recession. Bank & lembaga keuangan (incl. SBA) memperketat kredit & hati2 memberi

- Harus waspada perubahan ekonomi makro
- Mengembangkan kebijakan kredit fleksibel & adaptif terhadap perubahan ekonomi makro
- Model prediksi yang dibuat berdasarkan data lampau.
   Tidak bijak digunakan ketika ekonomi bergejolak.

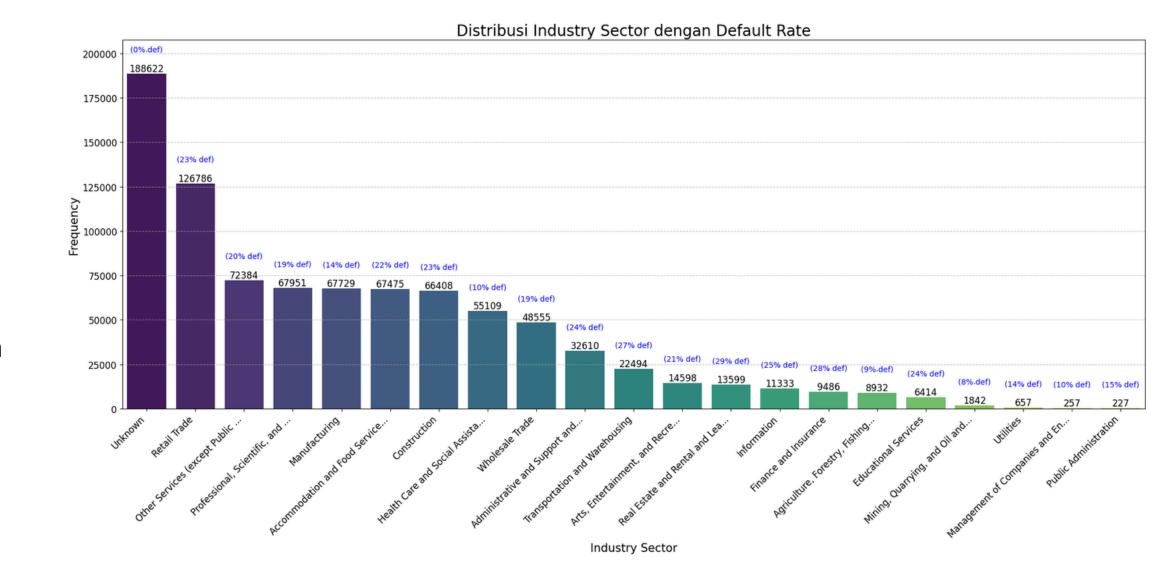




# DISTRIBUSI LOAN BERDASARKAN INDUSTRY

### **INSIGHTS**

- Unknown tertinggi. Kategori 'NAICS' dataset ini tidak lengkap
- Retail Trade tertinggi (setelah Unknown) dengan 23% industry default rate.
- Mostly freq pinjaman tertinggi default ratenya moderate
- Mostly default rate rendah ada di freq pinjaman rendah juga



## **BUSINESS RECOMMENDATIONS**

- Unknown (NAICS = 0) perlu ditinjau lebih lanjut. Data yang lebih akurat akan membantu dalam analisis risiko yang lebih tepat.
- Freq pinjaman tinggi + industry default rate tinggi berisiko. Untuk sekarang ini top 3 freq teratas default ratenya moderate (23%, 20%, 19%). Jika nextnya terjadi perubahan, SBA harus waspada.
- Berikan bantuan tambahan sector default rate tinggi

## **HIGHEST**

Industry Sector	Default Rate
Real Estate and Rental and Leasing	29
Finance and Insurance	28
Transportation and Warehousing	27

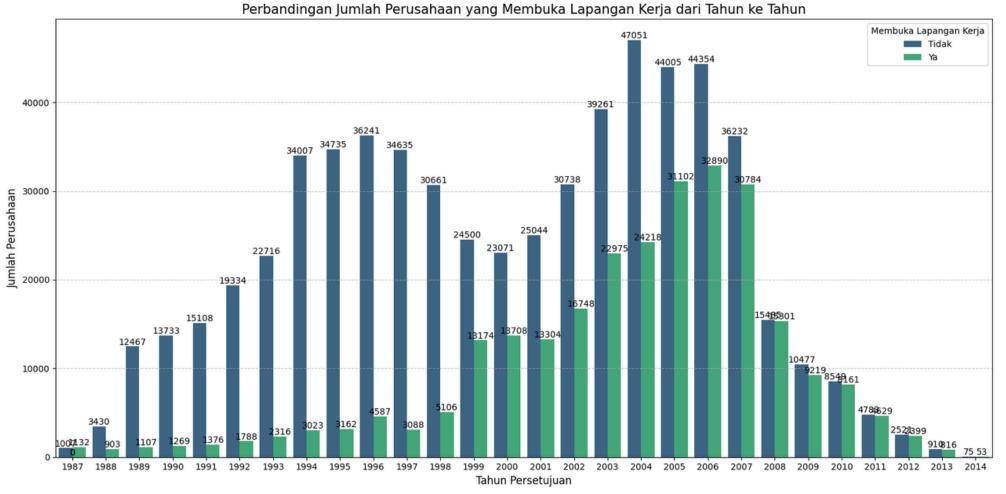
## **LOWEST**

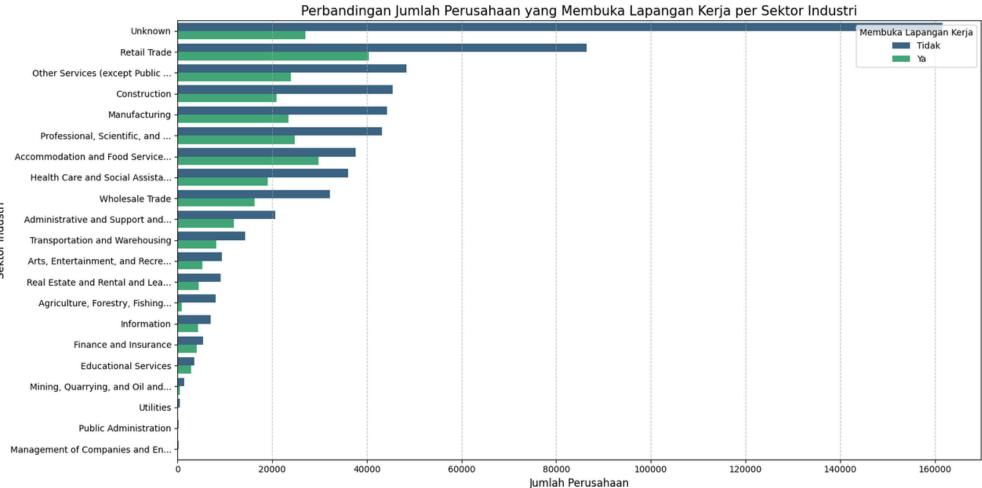
Industry Sector	Default Rate
Mining, Quarrying, and Oil and Gas Extraction	8
Agriculture, Forestry, Fishing and Hunting	9
Health Care and Social Assistance	10

## PEMBUKAAN LAPANGAN KERJA

### **INSIGHTS**

- Jumlah perusahaan buka lapangan kerja meningkat
   1988 2006
- 2007 2014 (last data) jumlah perusahaan yang disetujui pinjamannya menurun, tapi ratio buka lapangan kerja vs tidak meningkat
- "Retail Trade" & "Accommodation and Food Services" paling banyak buka lapangan kerja.
- "Public Administration" dan "Management of Companies" paling sedikit buka lapangan kerja



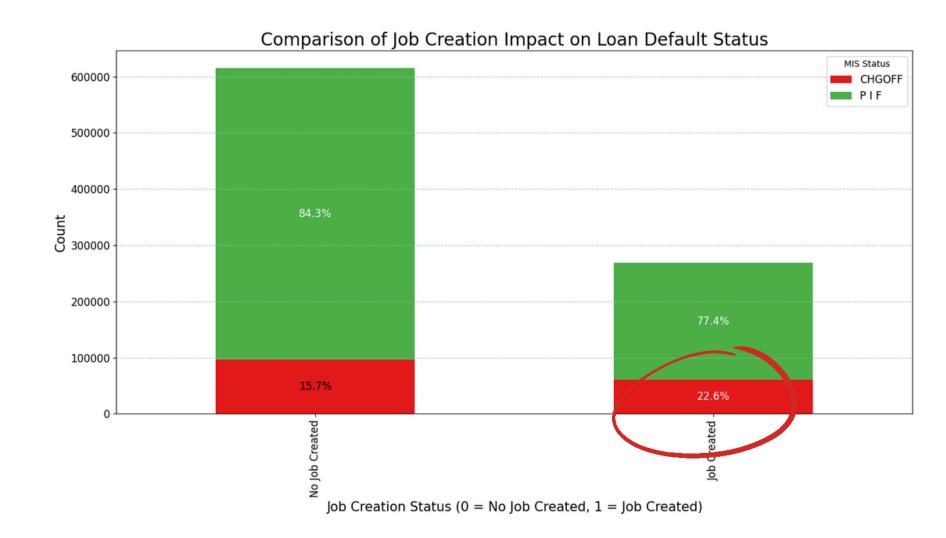


# PEMBUKAAN LAPANGAN KERJA (CONT.)

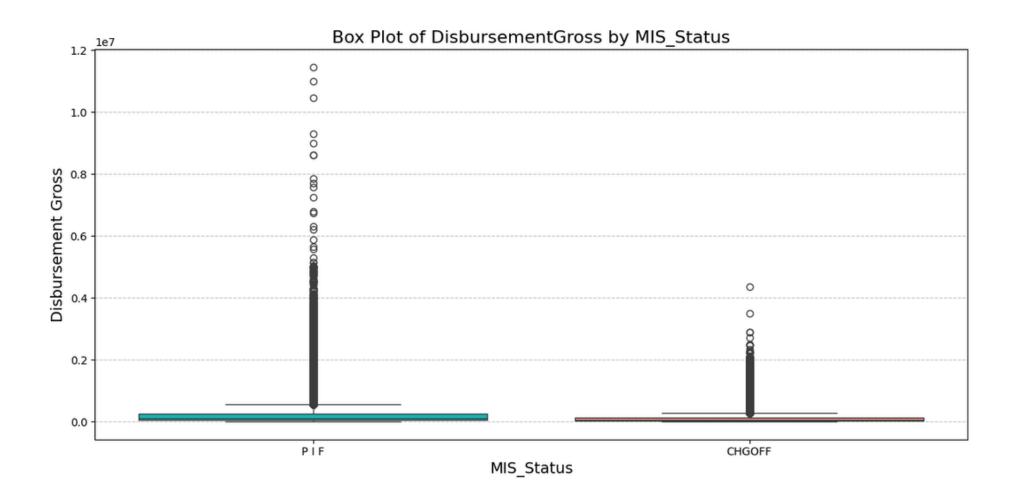
#### **INSIGHTS**

- Ternyata persentase rasio default perusahaan yang membuka lapangan kerja > perusahaan yang tidak membuka
- Bisa jadi dikarenakan faktor seperti biaya operasional lebih tinggi (karena buka kerja), manajemen kurang efektif, dll

- Tetap memberikan pinjaman pada sektor track record baik dalam pembukaan kerja untuk kesejahteraan masyarakat, namun tetap waspada
- Perketat evaluasi kelayakan bisnis sebelum peminjaman, terutama bisnis yang rencana buka lapangan kerja.
- Untuk perusahaan yang rencana buka lapangan kerja, SBA bisa beri bantuan pelatihan (seperti manajemen & keuangan)



## **HUBUNGAN JUMLAH (\$) PINJAMAN TERHADAP DEFAULT**

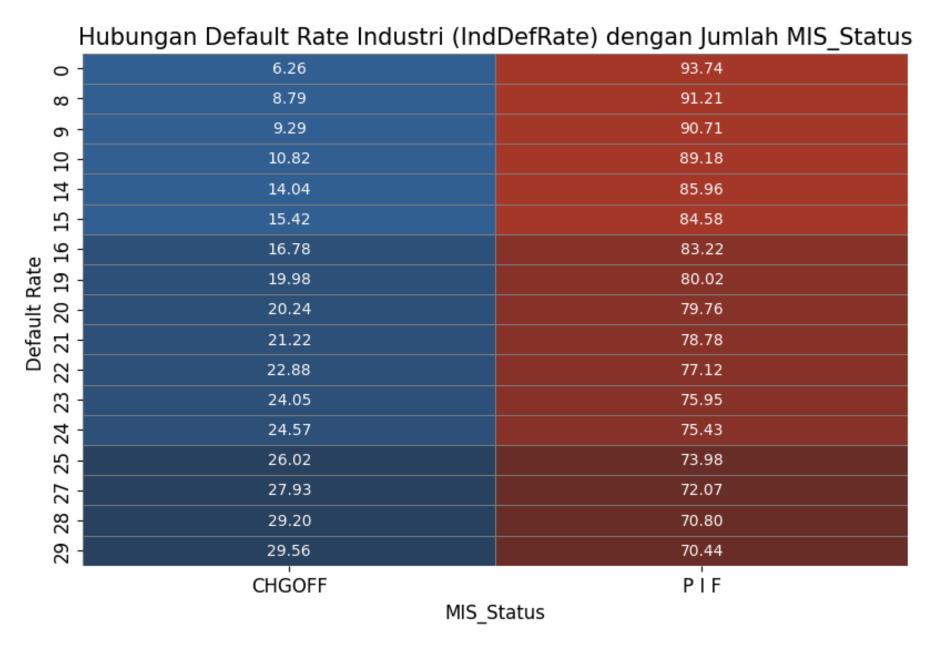


#### **INSIGHT**

- Pinjaman yang lunas memiliki distribusi disbursement yang lebih luas dibanding default
- Pinjaman yang lunas beberapa disbursementnya lebih tinggi dibanding default
- SBA sudah cukup baik dalam evaluasi penyetujuan pinjaman dengan jumlah besar

- Terus meningkatkan evaluasi penyetujuan pinjaman jumlah besar, serta pertimbangkan aspek eksternal & ekonomi makro
- Berikan program pendampingan & monitoring, terutama untuk peminjam besar

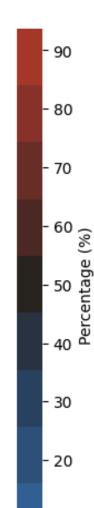
# HUBUNGAN INDUSTRY DEFAULT RATE TERHADAP JUMLAH DEFAULT





Persentase pinjaman yang default dalam industri tertentu

Sumber default rate: US Census Bureau



### **INSIGHT**

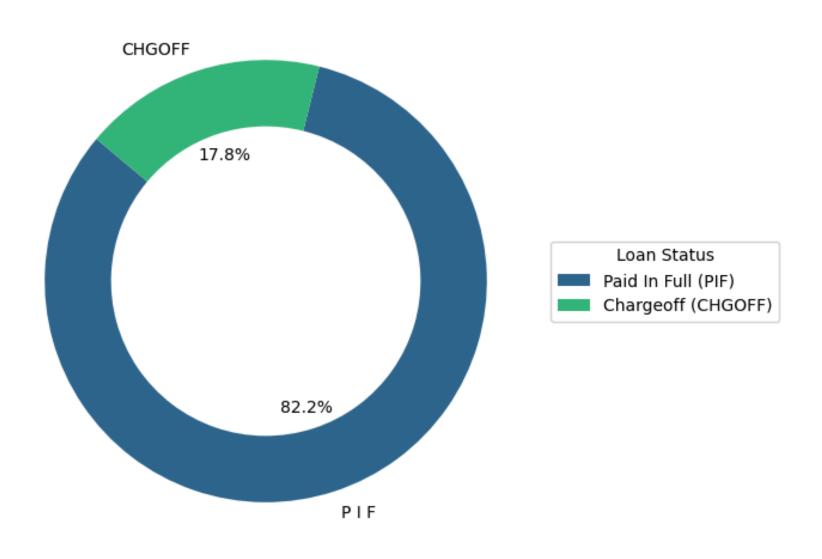
- Hubungan yang selaras antara data Industry Default Rate & Default Status pada dataset ini (SBA).
- Default rate rendah = Rasio default ratenya rendah
- Default rate tinggi = Rasio default rate tinggi

- SBA bisa terapkan requirement yang lebih ketat untuk industri dengan default rate yang tinggi (cth: persyaratan jaminan tambahan, dll)
- Analisis lebih lanjut faktor yang memengaruhi industri default rate tinggi (cth: kond pasar, regulasi).

# MODELING

## VARIABEL TARGET (MIS\_STATUS)

#### Distribusi Loan Status



Karena target memiliki ketidakseimbangan kelas antara CHGOFF dan P I F, maka metric evaluasi utama yang digunakan di sini adalah F1-Score, dibanding accuracy.

## **MODELING (TRAIN DATA)**

Models	Accuracy	AUC	Recall	Precision	F1
LightGBM	0.94	0.97	0.79	0.87	0.83
XGBoost	0.94	0.97	0.77	0.87	0.81
Random Forest	1.00	1.00	0.99	1.00	0.99
Logistic Regression	0.84	0.84	0.24	0.63	0.35
KNN	0.92	0.97	0.69	0.83	0.76

**Accuracy**: Persentase prediksi yang benar (keseluruhan)

AUC (Area Under Curve): Model dapat membedakan kelas positif & negatif dengan baik (0-1)

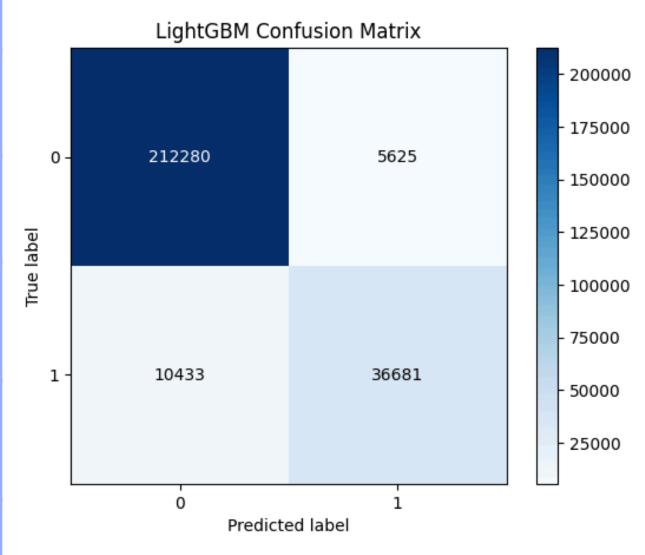
**Recall**: Proporsi prediksi kelas positif yang berhasil diidentifikasi dengan benar

**Precision**: Proporsi kelas positif yang benar dari semua prediksi positif

**F1-Score**: Harmonisasi dari Precision & Recall

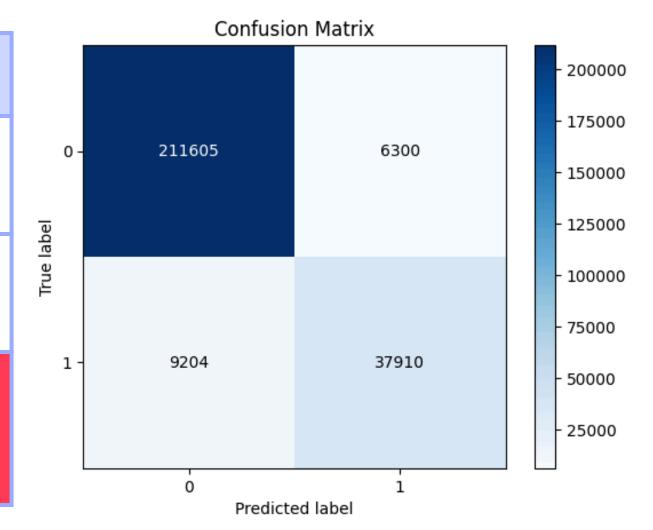
## **MODELING (TEST DATA)**

Models	Accuracy	AUC	Recall	Precision	F1
LightGBM	0.94	0.97	0.78	0.87	0.82
XGBoost	0.92	0.96	0.74	0.81	0.77
Random Forest	0.92	0.96	0.73	0.83	0.77
Logistic Regression	0.84	0.84	0.24	0.62	0.35
KNN	0.89	0.88	0.58	0.74	0.65



## **HYPERPARAMETER TUNING (OPTUNA)**

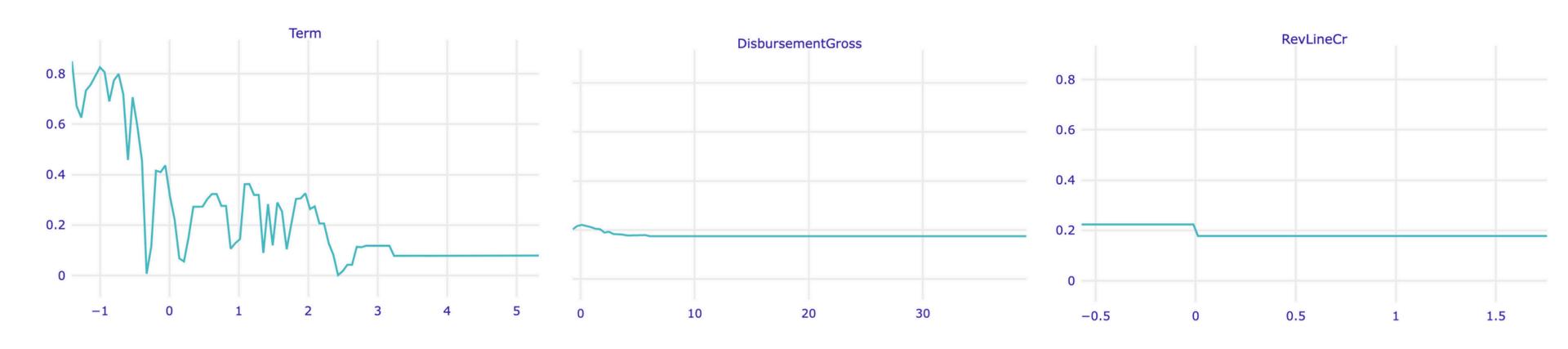
Models	Accuracy	AUC	Recall	Precision	F1
Default LightGBM	0.94	0.97	0.78	0.87	0.82
Tuned LightGBM	0.94	0.97	0.81	0.87	0.84
Tuned LightGBM (Test Data)	0.94	0.97	0.80	0.86	0.83



## **FEATURE IMPORTANCE**







## **KESIMPULAN**

- Model prediksi memiliki F1 Score 0.83, menunjukkan bahwa model ini memiliki keseimbangan yang baik antara precision dan recall. Artinya model ini mampu mengidentifikasi akurat proporsi pinjaman yang default sambil meminimalkan kesalahan prediksi.
- Model prediksi memiliki Recall 0.8 yang mana cukup baik. Karena pada kasus ini, False Negative sangat merugikan SBA sebagai pemberi pinjaman
- Dengan menggunakan model prediksi ini, SBA dapat terbantu dalam hal menseleksi pinjaman yang diterima dan yang ditolak
- Menggunakan insight & recommendation EDA, SBA dapat menerapkan kebijakan & bantuan yang ditargetkan untuk industri dan jangka waktu yang berisiko tinggi

## RANGKUMAN BUSINESS RECOMMENDATIONS

#### **TERM**

- Penawaran opsi term panjang untuk bantu arus kas & memberi waktu cukup
- Penyesuaian suku bunga untuk term panjang

#### PEMBUKA LAPANGAN KERJA

- Tetap beri pinjaman pada sektor pembuka lapangan kerja, namun tetap waspada
- Evaluasi kelayakan bisnis, terutama untuk bisnis pembuka lapangan kerja
- Beri bantuan pelatihan manajemen & keuangan untuk bisnis pembuka lapangan kerja

## FREQ & DISBURSEMENT

- Kebijakan kredit yang fleksibel dan adaptif terhadap perubahan ekonomi makro.
- Waspada penggunaan model prediksi saat situasi ekonomi buruk

#### **JUMLAH PINJAMAN**

- Meningkatkan evaluasi penyetujuan pinjaman besar & mempertimbangkan aspek eksternal & ekonomi makro
- Beri program pendampingan & monitoring pada peminjam besar

#### **DISTRIBUSI PER INDUSTRI**

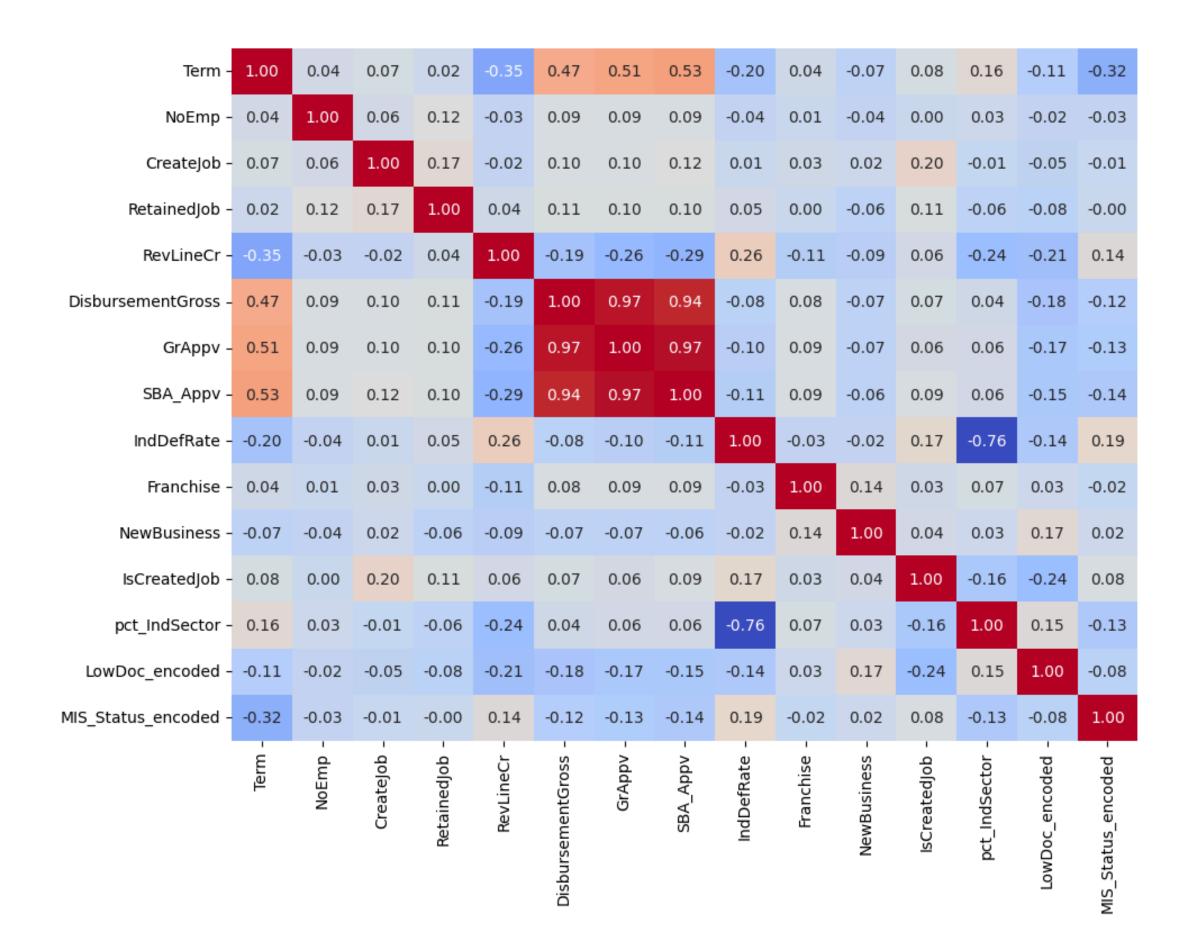
- Tinjau lebih lanjut 'Unknown' pada NAICS untuk memperoleh data yang lebih akurat
- Beri bantuan tambahan untuk industri default rate tinggi

#### INDUSTRY DEFAULT RATE

- Persyaratan lebih ketat untuk industry default rate tinggi (jaminan tambahan, dll)
- Analisis lebih lanjut faktor pengaruh default rate pada bisnis high risk (kondisi pasar, regulasi, dll)

# TERIMA KASIH

## MISC (MULTICOLLINEARITY HEATMAP)



- 0.8

- 0.6

- 0.4

- 0.2

- 0.0

- -0.2

- -0.4

- -0.6