



Supported by:
Rakamin Academy
Career Acceleration School
www.rakamin.com



Created by: Yehezkiel Novianto Aryasena hezkyaryasena@gmail.com www.linkedin.com/in/yehezkielnov

"Saya Yehezkiel Novianto Aryasena. Saya merupakan fresh graduate dari Institut Teknologi Sepuluh Nopember Surabaya. Saat menjalani masa perkuliahan, saya memiliki pengalaman organisasi dan kepanitiaan yang membuat saya mampu bekerja mandiri maupun dalam tim. Saya memiliki ketertarikan untuk mempelajari hal baru terutama pada bidang data science dan saat ini sedang mendalami pengetahuan saya dalam hal tersebut dengan mengikuti course yang diselenggarakan oleh Rakamin."

Overview



"Sumber daya manusia (SDM) adalah aset utama yang perlu dikelola dengan baik oleh perusahaan agar tujuan bisnis dapat tercapai dengan efektif dan efisien. Pada kesempatan kali ini, kita akan menghadapi sebuah permasalahan tentang sumber daya manusia yang ada di perusahaan. Fokus kita adalah untuk mengetahui bagaimana cara menjaga karyawan agar tetap bertahan di perusahaan yang ada saat ini yang dapat mengakibatkan bengkaknya biaya untuk rekrutmen karyawan serta pelatihan untuk mereka yang baru masuk. Dengan mengetahui faktor utama yang menyebabkan karyawan tidak merasa, perusahaan dapat segera menanggulanginya dengan membuat program-program yang relevan dengan permasalahan karyawan. "

Data Preprocessing



- Tulislah proses data preprocessing yang kamu lakukan, dan jelaskan secara singkat bagaimana kamu melakukannya, dan alasan mengapa kamu melakukan proses tersebut.
- Source code yang sudah kamu buat, dapat ditampilkan dan berikan link untuk mengakses file tersebut. Contohnya seperti di pojok kanan bawah.



Data Pre-Processing I Missing Value

- Untuk kolom IkutProgramLOP dapat di drop karena persentase missing value melebihi 40%
- Untuk kolom berikut ini: JumlahKetidakhadiran, SkorKepuasaanPegawai, JumlahKeikutsertaanProjek, row yang berisi missing value akan di drop karena missing value diantara 1%-39%
- Untuk kolom JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir akan diisi dengan nilai aggregat karena persentase missing value yang kecil
- Untuk kolom alasan resign akan diisi value
 'masih_bekerja' karena merepresentasikan karyawan
 yang masih bekerja di perusahaan

df.isna().mean().sort_values(ascendi	ng=False) * 100	
IkutProgramLOP	89.895470	
AlasanResign	22.996516	
JumlahKetidakhadiran	2.090592	
SkorKepuasanPegawai	1.742160	
JumlahKeikutsertaanProjek	1.045296	
JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir	0.348432	
TanggalPenilaianKaryawan	0.000000	
TanggalHiring	0.000000	
TanggalLahir	0.000000	
PernahBekerja	0.000000	
TingkatPendidikan	0.000000	
Email	0.000000	
NomorHP	0.000000	
Username	0.000000	
EnterpriseID	0.000000	
SkorSurveyEngagement	0.000000	
HiringPlatform	0.000000	
AsalDaerah	0.000000	
PerformancePegawai	0.000000	
JenjangKarir	0.000000	
Pekerjaan	0.000000	
StatusKepegawaian	0.000000	
JenisKelamin	0.000000	
StatusPernikahan	0.000000	
TanggalResign	0.000000	
dtype: float64		



Data Pre-Processing II Duplicated Value

Tidak ditemukan data yang duplikat

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



Data Pre-Processing III Un-used Value

Dapat dilihat pada tabel bahwa kolom
 PernahBekerja sebenarnya berisi 1 unique value
 saja karena disini saya mengasumsikan bahwa
 nilai '1' pada kolom tersebut sama valuenya
 dengan nilai 'Yes'. Sehingga dapat langsung kita
 drop saja kolom tersebut.

column	unique_value
Username	[spiritedPorpoise3, jealousGelding2, pludkyMue
EnterpriseID	[111065, 106080, 106452, 106325, 111171, 10641
StatusPernikahan	[Belum_menikah, Menikah, Bercerai, Lainnya, -]
JenisKelamin	[Pria, Wanita]
StatusKepegawaian	[Outsource, FullTime, Internship]
Pekerjaan	[Software Engineer (Back End), Data Analyst, S
JenjangKarir	[Freshgraduate_program, Senior_level, Mid_level]
PerformancePegawai	[Sangat_bagus, Sangat_kurang, Bagus, Biasa, Ku
AsalDaerah	[Jakarta Timur, Jakarta Utara, Jakarta Pusat,
HiringPlatform	[Employee_Referral, Website, Indeed, LinkedIn,
SkorSurveyEngagement	[4, 3, 2, 1, 5]
SkorKepuasanPegawai	[4.0, 3.0, 5.0, 2.0, 1.0]
JumlahKeikutsertaanProjek	[0.0, 4.0, 6.0, 5.0, 7.0, 3.0, 1.0, 2.0, 8.0]
JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir	[0.0, 4.0, 3.0, 5.0, 2.0, 6.0, 1.0]
JumlahKetidakhadiran	[9.0, 3.0, 11.0, 6.0, 10.0, 19.0, 4.0, 2.0, 50
NomorHP	[+6282232522xxx, +6281270745xxx, +6281346215xx
Email	[spiritedPorpoise3135@yahoo.com, jealousGeldin
TingkatPendidikan	[Magister, Sarjana, Doktor]
PernahBekerja	[1, yes]
AlasanResign	[masih_bekerja, toxic_culture, jam_kerja, gant
TanggalLahir	[1972-07-01, 1984-04-26, 1974-01-07, 1979-11-2
TanggalHiring	[2011-01-10, 2014-01-06, 2014-2-17, 2013-11-11
TanggalPenilaianKaryawan	[2016-2-15, 2020-1-17, 2016-01-10, 2020-02-04,
TanggalResign	[-, 2018-6-16, 2014-9-24, 2018-09-06, 2019-01



Data Pre-Processing IV Adjust Value 1

• Terdapat value '-' yang tidak jelas merefer ke status pernikahan yang seperti apa. Sehingga treatment yang perlu dilakukan adalah mengubah value '-' menjadi 'Lainnya'

```
Supported by:
Rakamin Academy
Career Acceleration School
www.rakamin.com
```

```
[ ] df['StatusPernikahan'].unique()

array(['Belum_menikah', 'Menikah', 'Bercerai', 'Lainnya', '-'],

dtype=object)
```

```
df['StatusPernikahan'] = df['StatusPernikahan'].replace(['-'], 'Lainnya')
df['StatusPernikahan'].unique()
array(['Belum_menikah', 'Menikah', 'Bercerai', 'Lainnya'], dtype=object)
```



Data Pre-Processing IV Adjust Value 2

 Terdapat value 'Product Design (UI & UX)' yang seharusnya merupakan value dari kolom 'Pekerjaan'. Hal ini mungkin merupakan kesalahan input sehingga lebih baik value diganti dengan value 'tidak_disebutkan' .
 Sehingga treatment yang perlu dilakukan adalah mengubah value 'Product Design (UI & UX)' menjadi 'tidak_disebutkan' saja.



Data Pre-Processing IV Adjust Value 2

 Terdapat value 'Product Design (UI & UX)' yang seharusnya merupakan value dari kolom 'Pekerjaan'. Hal ini mungkin merupakan kesalahan input sehingga lebih baik value diganti dengan value 'tidak_disebutkan'.
 Sehingga treatment yang perlu dilakukan adalah mengubah value 'Product Design (UI & UX)' menjadi 'tidak_disebutkan' saja.



Data Pre-Processing V Adjust Data Types

 Terlihat bahwa kolom yang berbau tanggal masih bertipe object. Sehingga treatment yang perlu dilakukan adalah mengubah tipe data tersebut menjadi datetime.

```
df['TanggalLahir']=pd.to_datetime(df['TanggalLahir'])
df['TanggalHiring']=pd.to_datetime(df['TanggalHiring'])
df['TanggalPenilaianKaryawan']=pd.to_datetime(df['TanggalPenilaianKaryawan'])
df['TanggalResign']=pd.to_datetime(df['TanggalResign'],errors='coerce')
df.info()
```

Data	columns (total 23 columns):		
#	Column	Non-Null Count	Dtype
	Username	276 non-null	object
	EnterpriseID	276 non-null	int64
	StatusPernikahan	276 non-null	object
	JenisKelamin	276 non-null	object
	StatusKepegawaian	276 non-null	object
	Pekerjaan	276 non-null	object
	JenjangKarir	276 non-null	object
	PerformancePegawai	276 non-null	object
	AsalDaerah	276 non-null	object
	HiringPlatform	276 non-null	object
10	SkorSurveyEngagement	276 non-null	int64
11	SkorKepuasanPegawai	276 non-null	float6
12	JumlahKeikutsertaanProjek	276 non-null	float6
13	JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir	276 non-null	float6
14	JumlahKetidakhadiran	276 non-null	float6
15	NomorHP	276 non-null	object
16	Email	276 non-null	object
17	TingkatPendidikan	276 non-null	object
18	AlasanResign	276 non-null	object
19	TanggalLahir	276 non-null	object
20	TanggalHiring	276 non-null	object
21	TanggalPenilaianKaryawan	276 non-null	object
22	TanggalResign	276 non-null	object

Annual Report on Employee Number Changes



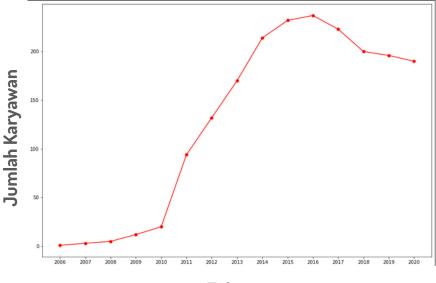
Masukkan grafik visualisasi pada tugas ini, kemudian tuliskan pula hasil analisismu, insight apa saja yang kamu dapatkan.

EDA (I) Annual Report on Employee Number Changes

Insight:

- Perusahaan mengalami kenaikan jumlah karyawan yang signifikan dari tahun 2010 dengan jumlah karyawan terbanyak pada tahun 2016
- Hal ini perlu diperhatikan departemen perekrutan karyawan untuk mempertimbangkan apakah alokasi sumber daya sudah siap untuk dapat mencukupi karyawan karyawan yang baru ini





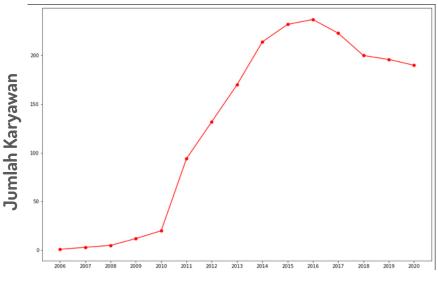
Tahun

EDA (II) Annual Report on Employee Number Changes

Insight:

- Pada tahun 2016 sampai tahun 2020, setiap tahunnya terjadi penurunan jumlah karyawan
- Hal ini menandakan jumlah karyawan yang melakukan resign melebihi jumlah karyawan baru. Sehingga perusahaan perlu melakukan sesuatu untuk mempertahankan karyawan yang ada
- Hal yang dapat dilakukan perusahaan yaitu dapat memprediksi karyawan yang akan resign sehingga dapat mengantisipasi dan mengurangi jumlah karyawan resign pada





Tahun

Resign Reason Analysis for Employee Attrition Management Strategy



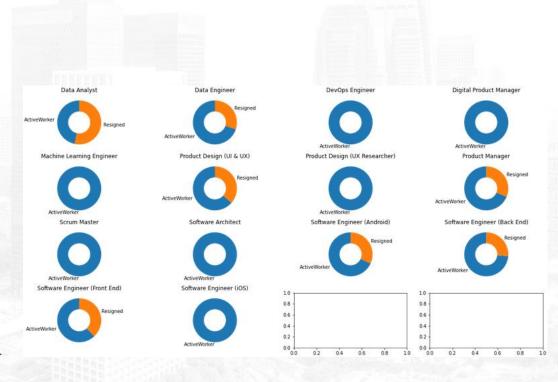
Masukkan grafik visualisasi pada tugas ini, kemudian tuliskan pula hasil analisismu, insight apa saja yang kamu dapatkan.

Resign Reason Analysis for Employee Attrition Management Strategy



Insight:

- Pada visualisasi pie chart disamping diketahui bahwa jenis pekerjaan yang persentase karyawan resign paling tinggi berada pada karyawan dengan posisi pekerjaan sebagai Data Analyst
- Beberapa posisi pekerjaan dalam perusahaan dinilai cukup baik dalam memberikan lingkungan kerja yang baik kepada karyawannya. Hal ini ditandai dengan tidak/belum adanya karyawan yang resign pada posisi pekerjaan tersebut. Beberapa posisi pekerjaan yang dimaksud seperti DevOps Engineer, Digital product Manager, ML Engineer, dst.



Resign Reason Analysis for Employee Attrition Management Strategy



Insight:

3. Hal yang dapat dilakukan perusahaan untuk mengurangi karyawan yang resign adalah dengan mempertahankan lingkungan kerja yang sudah baik pada posisi pekerjaan yang tidak/belum ada karyawan yang resign serta memperbaiki lingkungan kerja pada posisi pekerjaan masih memiliki karyawan yang resign dilihat dari alasan mereka resign



Build an Automated Resignation Behavior Prediction using Machine Learning



- Check kembali hasil preprocessing apakah outlier, duplikasi dan missing data telah terhandle dengan benar
- Melakukan feature transformation dan feature engineering agar data menjadi siap untuk dilakukan modelling
- Melakukan Split data train dan testing lalu dilakukan modelling dengan menggunakan metode machine learning yang berbeda
- Lakukan evaluation dan bandingkan metode machine learning mana yang memiliki hasil terbaik dengan membuat tabel perbandingan



Disini masih ada nilai nan/null pada TanggalResign karena value yang awalnya '-' akan diganti menjadi nan yang disebabkan oleh pd.to_datetime(df['TanggalResign'],errors='coerce') . Namun pada model nantinya juga kita tidak memerlukan feature yang berhubungan dengan tanggal maka semua feature tanggal akan di drop.



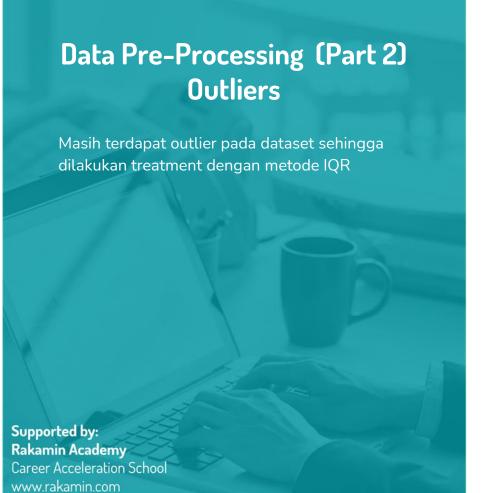
df_new=df.copy()	
df_new.isna().sum()	
Username	8
EnterpriseID	8
StatusPernikahan	8
JenisKelamin	
StatusKepegawaian	
Pekerjaan	
JenjangKarir	8
PerformancePegawai	8
AsalDaerah	8
HiringPlatform	8
SkorSurveyEngagement	
SkorKepuasanPegawai	
JumlahKeikutsertaanProjek	
JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir	8
JumlahKetidakhadiran	8
NomorHP	8
Email	8
TingkatPendidikan	8
AlasanResign	
TanggalLahir	
TanggalHiring	9
TanggalPenilaianKaryawan	8
TanggalResign	190
dtype: int64	

Data Pre-Processing (Part 2) Irrelevant Feature

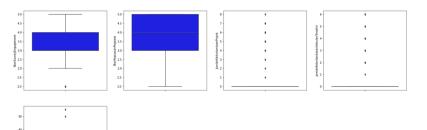
Menghapus beberapa feature lainnya yang tidak begitu berpengaruh kedalam model seperti: Username, EnterpriseID,NomorHP, dan Email

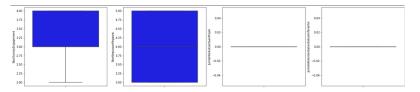


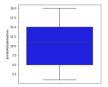
	<class 'pandas.core.frame.dataframe'=""></class>				
	Int64Index: 276 entries, 0 to 286 Data columns (total 19 columns):				
#	Column	Non-Null Count	Dtype		
8	Username	276 non-null	object		
1	EnterpriseID	276 non-null	int64		
2	StatusPernikahan	276 non-null	object		
3	JenisKelamin	276 non-null	object		
4	StatusKepegawaian	276 non-null	object		
5	Pekerjaan	276 non-null	object		
6	JenjangKarir	276 non-null	object		
7	PerformancePegawai	276 non-null	object		
8	AsalDaerah	276 non-null	object		
9	HiringPlatform	276 non-null	object		
10	SkorSurveyEngagement	276 non-null	int64		
11	SkorKepuasanPegawai	276 non-null	float64		
12	JumlahKeikutsertaanProjek	276 non-null	float64		
13	JumlahKeterlambatanSebulanTerakhir	276 non-null	float64		
14	JumlahKetidakhadiran	276 non-null	float64		
15	NomorHP	276 non-null	object		
16	Email	276 non-null	object		
17	TingkatPendidikan	276 non-null	object		
18	AlasanResign	276 non-null	object		
dtyp	dtypes: float64(4), int64(2), object(13)				
memo	memory usage: 43.1+ KB				











Data Pre-Processing (Part 2) Feature Encoding

Melakukan OHE dan Label Encoding pada feature yang masih bertype object.



```
pegawai=pd.get_dummies(df_clean['StatusKepegawaian'], prefix='status_kepegawaian')
df_clean=pd.concat([df_clean,pegawai], axis=1)

kerja=pd.get_dummies(df_clean['Pekerjaan'], prefix='pekerjaan')
df_clean=pd.concat([df_clean,kerja], axis=1)

karir=pd.get_dummies(df_clean['JenjangKarir'], prefix='jenjang_karir')
df_clean=pd.concat([df_clean,karir], axis=1)

platform=pd.get_dummies(df_clean['HiringPlatform'], prefix='platform')
df_clean=pd.concat([df_clean,platform], axis=1)

alasan=pd.get_dummies(df_clean['AlasanResign'], prefix='alasan')
df_clean=pd.concat([df_clean,alasan], axis=1)
```

```
mapping_performance={
    'Sangat_kurang':0,
    'Kurang':1,
    'Biasa':2,
    'Bagus':3,
    'Sangat_bagus':4,
}
df_clean['PerformancePegawai']=df_clean['PerformancePegawai'].map(mapping_performance)
```



Target = karena model dibuat untuk memprediksi karyawan yang akan melakukan resign maka target adalah hasil Feature Encoding dari feature AlasanResign yaitu alasan_masih_bekerja (berarti karyawan masih bekerja (1) dan karyawan resign (0))

CM Score Used = **Recall**, hal ini dikarenakan perusahaan perlu mengurangi kesalahan dalam memprediksi karyawan yang tidak resign padahal ingin resign. Dengan mengantisipasi hal ini terjadi maka perusahaan dapat melakukan retensi karyawan semaksimal mungkin. **False Negative**





Modeling + Evaluation

Dengan menggunakan 3 algoritma yaitu Logistic Regression, K-Nearest Neighborhood, dan KNN. Berikut ini merupakan hasil Confusion Matrix setiap Model.

Insight:

Nilai Recall tertinggi disini dipegang oleh ketiga model sehingga model yang dipakai bisa model apa saja dari ketiga ini.

	Log Res	KNN	Decision Tree
Accuracy	0.894737	0.649123	1.0
Recall	1.000000	1.000000	1.0
Precision	0.860465	0.649123	1.0
F1 Score	0.925000	0.787234	1.0

Modeling + Evaluation HyperParameter Tuning

Dengan menggunakan 3 algoritma yaitu Logistic Regression, K-Nearest Neighborhood, dan KNN. Berikut ini merupakan hasil Confusion Matrix setiap Model.

Insight:

Setelah melakukan Hyperparameter Tuning, nilai Recall tertinggi disini hasilnya masih sama dengan model sebelumnya yaitu masih dipegang oleh ketiga model sehingga model yang dapat dipakai bisa model apa saja dari ketiga model ini.



	Logistic Regression Tuned	KNN Tuned	Decision Tree Tuned
Accuracy	1.0	0.649123	0.649123
Recall	1.0	1.000000	1.000000
Precision	1.0	0.649123	0.649123
F1 Score	1.0	0.787234	0.787234

Presenting Machine Learning Products to the Business Users

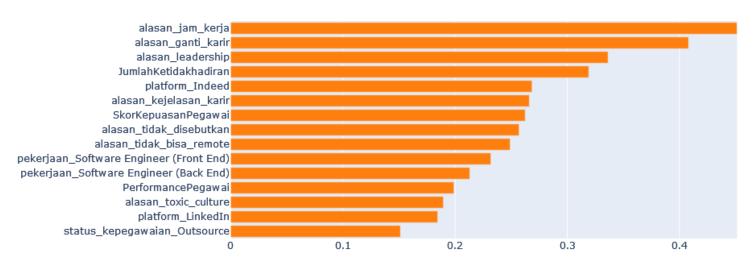


Buatlah story telling, makna, dan rekomendasi dari model machine learning yang kamu buat bisa sangat bermanfaat untuk perusahaan dalam perspektif bisnis atau kebutuhan penyelesaian masalah yang ada.

Presenting Machine Learning Products to the Business Users







Insight & Bussiness Recommendation

- 1. Berikut ini merupakan visualisasi dari feature importance yang ada dalam dataset
- 2. Terlihat bahwa kebanyakan karyawan resign karena 3 alasan utama yakni jam kerja, ganti karir, dan leadership
- 3. Hal yang dapat dilakukan perusahaan yaitu mengatur ulang jam kerja karyawan agar dapat memaksimalkan kinerja karyawan namun tetap memperhatikan perasaan karyawan serta mempromosikan posisi pekerjaan kepada karyawan yang sudah mencapai target tertentu
- 4. Alasan resign lainnya seperti kejelasan karir dapat ditangani dengan menetapkan kontrak diawal agar karyawan juga tidak merasa dirugikan oleh perusahaan.

