### 1. Налаштування середовища розробки:

Налаштуйте середовище розробки для використання Vertex AI.

```
[2]: project = !gcloud config get-value project
                   PROJECT_ID = project[0]
                   PROJECT_ID
  [2]: 'nk-cloud-course-iav-21'
  [4]: # Pecypcu
                 DEPLOY_COMPUTE = 'n1-standard-4'
                   REGION = 'us-central1'
                  DATASET = 'nk-cloud-course-iav-21'
                  DATABASE = 'nk_fraud_detection'
                  TABLE = 'transactions'
                  NOTEBOOK = '02a'
                  # Model Training
                 VAR_TARGET = 'isfraud'
VAR_OMIT = 'transaction_id nameOrig nameDest isFlaggedFraud splits' # додайте більше змінних через пробіл
                   пакети:
  [5]: from google.cloud import aiplatform
                   from datetime import datetime
                   from google.cloud import bigquery
                   from google.protobuf import json_format
                  from google.protobuf.struct_pb2 import Value
                  import json
                  import numpy as np
                   клієнти:
  [6]: aiplatform.init(project=PROJECT_ID, location=REGION)
                  bigquery = bigquery.Client()
                   параметри:
  [7]: TIMESTAMP = datetime.now().strftime("%Y%m%d%H%M%S")
                  DIR = f"temp/{NOTEBOOK}"
                   середовище:
  [8]: !rm -rf {DIR}
                  !mkdir -p {DIR}
              Створити набір даних (посилання на таблицю BigQuery)
[12]: dataset = aiplatform.TabularDataset.create(
                    display_name = f'\NOTEBOOK;\DatANAME\{\TIMESTAMP\}',
bq_source = f'bq://\PROJECT_ID\.\DATABASE\.\TABLE\_prepped',
labels = \{\table \table \ta
```

```
Creating TabularDataset
Create TabularDataset backing LRO: projects/186934415911/locations/us-central1/datasets/6061138112464027648/operations/7054034530100838400
TabularDataset created. Resource name: projects/186934415911/locations/us-central1/datasets/6061138112464027648
To use this TabularDataset in another session:
ds = aiplatform.TabularDataset('projects/186934415911/locations/us-central1/datasets/6061138112464027648')
```

### Навчання моделі з AutoML

```
[13]: column specs = list(set(dataset.column names) - set(VAR OMIT.split()) - set([VAR TARGET, 'splits']))
[14]: column_specs = dict.fromkeys(column_specs, 'auto')
               Визначте job:

    Consider Weighting

    Model Type

                   · Optimization Objective
               https://cloud.google.com/python/docs/reference/aiplatform/latest/index.html \#google.cloud.aiplatform. Auto MLTabular Training Job MLTab
[15]: tabular_classification_job = aiplatform.AutoMLTabularTrainingJob(
                         display_name = f'{NOTEBOOK}_{DATANAME}_{TIMESTAMP}',
                         optimization_prediction_type = 'classification',
                         optimization_objective = 'maximize-au-prc',
                         column_specs = column_specs,
                         labels = {'notebook':f'{NOTEBOOK}'}
  [*]: model = tabular_classification_job.run(
                        dataset = dataset,
                         target_column = VAR_TARGET,
                         predefined_split_column_name = 'splits',
                                training_fraction_split = 0.8,
                                     validation_fraction_split = 0.1,
                                  test_fraction_split = 0.1,
                         budget_milli_node_hours = 1000,
                         model_display_name = f'{NOTEBOOK}_{DATANAME}_{TIMESTAMP}',
                         disable_early_stopping = False,
                         model_labels = {'notebook':f'{NOTEBOOK}'}
               )
               View Training:
               https://console.cloud.google.com/ai/platform/locations/us-central1/training/768714792826306560?project=186934415911
               AutoMLTabularTrainingJob projects/186934415911/locations/us-central1/trainingPipelines/768714792826306560 current state:
                PipelineState.PIPELINE_STATE_RUNNING
```



0

# 2. Побудова моделей з використанням Kuberflow:

• Ініціалізуйте конвеєр для навчання моделі з використанням Kuberflow.

/var/tmp/ipykernel\_45258/450478126.py:4: DeprecationWarning: The module `kfp.v2` is deprecated and will be removed in a futureversion. Please import directly from the `kfp` namespace, instead of `kfp.v2`.

KANEHTU:

[5]: aiplatform.init(project=PROJECT\_ID, location=REGION)
bq = bigquery.client()

Параметри:

[6]: TIMESTAMP = datetime.now().strftime("%Y%m%d%H%M%S")
BUCKET = PROJECT\_ID
URI = f"gs://{BUCKET}/DATANAME}/models/{NOTEBOOK}"
DIR = f"temp/{NOTEBOOK}"

[7]: SERVICE\_ACCOUNT = !gcloud config list --format='value(core.account)'
SERVICE\_ACCOUNT = SERVICE\_ACCOUNT[0]

[7]: '186934415911-compute@developer.gserviceaccount.com'

Перелік поточних службових акаунтів:

[8]: |gcloud projects get-iam-policy \$PROJECT\_ID --filter="bindings.members: \$SERVICE\_ACCOUNT" --format='table(bindings.role)' --flatten="bindings[].members"

ROLE roles/editor roles/storage.objectAdmin

Примітка: Якщо у отриманому переліку відсутній roles/storage.objectAdmin, тоді поверніться до блокнота налаштувань і додайте цей дозвіл до облікового запису, дотримуючись наданих інструкцій.

оточення:

[9]: !rm -rf {DIR} !mkdir -p {DIR}

# Визначення Pipeline (KFP)

- Поточний шлях
  - Створення набору даних Vertex AI з посилання на таблицю BigQuery
  - Створення job для навчання табличних даних Vertex AI AutoML
  - Створіть Endpoint та розгорніть модель

#### Використання Al Platform Pipeline Components

Особливо, AutoMLTabularTrainingJobRunOp

#### Визначення Job:

- · Consider Weighting
- Model Type
- Optimization Objective

```
10]: @kfp.dsl.pipeline(
         name = f'kfp-{NOTEBOOK}-{DATANAME}-{TIMESTAMP}',
         pipeline_root = URI+'/'+str(TIMESTAMP)+'/kfp/'
     def pipeline(
        project: str,
         dataname: str,
         display_name: str,
        deploy_machine: str,
        bq_source: str,
         var_target: str,
         var_omit: str,
         features: dict,
         labels: dict
         # dataset
         dataset = TabularDatasetCreateOp(
            project = project,
            display_name = display_name,
            bq_source = bq_source,
             labels = labels
         # training
         model = AutoMLTabularTrainingJobRunOp(
            project = project,
             display_name = display_name,
             optimization_prediction_type = "classification",
             optimization_objective = "maximize-au-prc",
             budget_milli_node_hours = 1000,
             disable_early_stopping=False,
             column_specs = features,
             dataset = dataset.outputs['dataset'],
             target_column = var_target,
             predefined_split_column_name = 'splits',
```

```
labels = labels
)

# Endpoint: смворення
endpoint = EndpointCreateOp(
   project = project,
   display_name = display_name,
   labels = labels
)

# Endpoint: розгортання моделі
deployment = ModelDeployOp(
   model = model.outputs["model"],
   endpoint = endpoint.outputs["endpoint"],
   dedicated_resources_min_replica_count = 1,
   dedicated_resources_max_replica_count = 1,
   traffic_split = {"0": 100},
   dedicated_resources_machine_type= deploy_machine
)
```

• Скомпілюйте ініціалізований конвеєр.

# Компіляція Pipeline

```
[11]: compiler.Compile().compile(
    pipeline_func = pipeline,
    package_path = f"{DIR}/{NOTEBOOK}.json"
)
```

Перемістіть скомпільовані файли Pipeline до GCS Bucket

```
[12]: !gsutil cp {DIR}/{NOTEBOOK}.json {URI}/{TIMESTAMP}/kfp/

Copying file://temp/02a/02a.json [Content-Type=application/json]...
- [1 files][ 46.6 KiB/ 46.6 KiB]

Operation completed over 1 objects/46.6 KiB.
```

• Створіть Vertex AI Pipeline Job.

PipelineState.PIPELINE\_STATE\_RUNNING

#### Створення Vertex Al Pipeline Job

Отримати словник ознак для вхідних даних конвеєра:

```
# отримання назв эмінних
query = f"SELECT * FROM {DATANAME}.INFORMATION_SCHEMA.COLUMNS WHERE TABLE_NAME = '{TABLE}_prepped'"
          query = T SELECT * FROM (DATAMANE) INFORMATION_SCHEMA.COLUMNS WHERE THE
schema = bq.query(query).to_dataframe()

OMIT = VAR_OMIT.split() + [VAR_TARGET, 'splits']

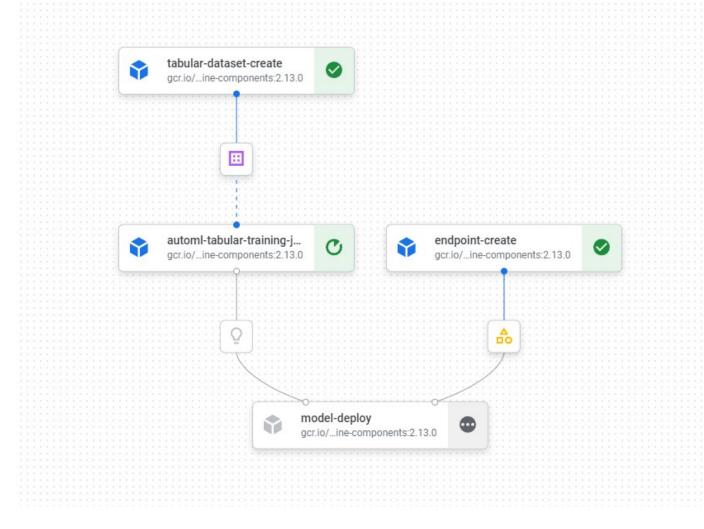
features = schema[~schema.column_name.isin(OMIT)].column_name.tolist()

features = dict.fromkeys(features, 'auto')
           Запуск pipeline:
[18]: pipeline = aiplatform.PipelineJob(
                  display_name = f'{NOTEBOOK}_{DATANAME}_{TIMESTAMP}',
template_path = f"{URI}/{TIMESTAMP}/kfp/{NOTEBOOK}.json",
                  parameter values = {
                          "project" : PROJECT_ID,
"dataname" : DATANAME,
                         dataname : DAIANAME,
"display_name" : f'{NOTEBOOK}_{DATANAME}_{TIMESTAMP}',
"deploy_machine" : DEPLOY_COMPUTE,
"bq_source" : f'bq://{PROJECT_ID}.{DATANAME}.{TABLE}_prepped',
"var_target" : VAR_TARGET,
"var_omit" : VAR_OMIT,
"features" : features,
"labale" : f'estrabet', NOTEBOOK}
                         "labels" : {'notebook': NOTEBOOK}
                  labels = {'notebook': NOTEBOOK},
                  enable caching=False
 [*]: response = pipeline.run(
                 service_account = SERVICE_ACCOUNT
          )
           Creating PipelineJob
           PipelineJob created. Resource name: projects/186934415911/locations/us-central1/pipelineJobs/kfp-02a-nk-fraud-detection-20240411110925-20240411111623
```

To use this PipelineJob in another session: pipeline\_job = aiplatform.PipelineJob.get('projects/186934415911/locations/us-central1/pipelineJobs/kfp-02a-nk-fraud-detection-20240411110925-20240411111623') View Pipeline Job: https://console.cloud.google.com/vertex-ai/locations/us-central1/pipelines/runs/kfp-02a-nk-fraud-detection-20240411110925-20240411111623'project=186934415911 PipelineJob projects/186934415911/locations/us-central1/pipelineJobs/kfp-02a-nk-fraud-detection-20240411111623 current state:

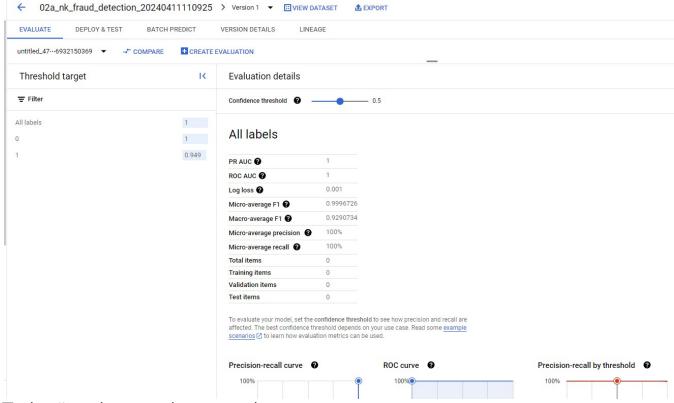


• Перевірте роботу конвеєра.



3. Оцінка якості та отримання прогнозних значень:

• Оцініть якість моделі за допомогою метрик якості.



• Порівняйте якість моделі з попередніми результатами.

```
[25]: evaluation.keys()
[25]: dict_keys(['name', 'metricsSchemaUri', 'metrics', 'createTime', 'sliceDimensions', 'modelExplanation'])
[26]: evaluation['metrics'].keys()
[26]: dict_keys(['auPrc', 'auRoc', 'logLoss', 'confusionMatrix', 'confidenceMetrics'])
[27]: evaluation['metrics']['auPrc']
[27]: 0.9999913
[28]: evaluation['metrics']['confidenceMetrics'][3]
[28]: {'falseNegativeCount': '4',
        'recallAt1': 0.9996726,
       'falsePositiveRateAt1': 0.000327409,
        'truePositiveCount': '635287',
        'recall': 0.9999937,
        'trueNegativeCount': '631493',
        'confidenceThreshold': 0.01,
        'falsePositiveRate': 0.0059783626,
        'precisionAt1': 0.9996726,
        'confusionMatrix': {'rows': [[634453.0, 10.0, 0.0],
         [198.0, 630.0, 0.0],
         [0.0, 0.0, 0.0]],
         'annotationSpecs': [{'displayName': '0', 'id': '0'}, {'displayName': '1', 'id': '1'},
          {'displayName': 'DROPPED', 'id': 'DROPPED'}]},
        'precision': 0.9940571,
        'f1ScoreAt1': 0.9996726,
        'f1ScoreMacro': 0.6689364,
        'f1Score': 0.99701655,
'falsePositiveCount': '3798',
        'f1ScoreMicro': 0.99701655}
```

Перегляньте кілька показників. Також порівняйте їх з результатами з консолі.

Отримайте прогнозні значення для тестового набору даних.

# Прогнозування

# Вхідні дані для прогнозування

```
[41]: query = f"""
              SELECT * EXCEPT({VAR_TARGET}, {','.join(VAR_OMIT.split(' '))})
              FROM {DATANAME}.{TABLE}_prepped
              WHERE splits='TEST'
              LIMIT 10
      auerv
      pred = bq.query(query = query).to_dataframe()
[42]: pred.head(4)
[42]:
                  type
                          amount oldbalanceOrg newbalanceOrig oldbalanceDest newbalanceDest
         step
      0 256 CASH_IN 159830.09
                                         6025.00
                                                       165855.09
                                                                      272867.99
                                                                                       113037.90
      1 256 CASH_IN 292821.63
                                            0.00
                                                       292821.63
                                                                      7140417.91
                                                                                      6847596.28
         256 CASH IN 194707.03
                                      8217217.95
                                                      8411924.97
                                                                      307086.75
                                                                                       112379.72
      3 256 CASH_IN 307824.44
                                       755531.85
                                                      1063356.29
                                                                       352047.67
                                                                                       44223.23
[44]: # pred['Time'] = pred['Time'].astype(str)
      newobs = pred.to dict(orient='records')
      newobs[0]
[44]: {'step': 256,
        'type': 'CASH_IN',
        'amount': 159830.09,
        'oldbalanceOrg': 6025.0,
        'newbalanceOrig': 165855.09,
       'oldbalanceDest': 272867.99,
       'newbalanceDest': 113037.9}
      Наступні комірки отримують модель з кінцевої точки та її схеми:
[45]: instances = [json_format.ParseDict(newob, Value()) for newob in newobs]
```

• Збережіть прогнозні значення у файл.

# Отримання прогнозів: Python Client

# 02a\_nk\_fraud\_detection\_20240411110925

ID	3273419873086078976			
Model	02a_nk_fraud_detection_20240411110925 (Version 1)			
Objective	Tabular			
Import location	bq://nk-cloud-course-iav-21.nk_fraud_detection.transactions_prepped			
Created	Apr 11, 2024 at 05:02PM			
Updated	Apr 11, 2024 at 05:02PM			
Elapsed time	13 sec			
Status	Pending			
Logs	View Logs			
Export location				
Encryption type	Google-managed			

• Завантажте файл з прогнозними значеннями у хмарне сховище.

■ forecast.json	411 B	application/json	Apr 11, 2024, 5:10:36 PM	Standard	Apr 11, 2024, 5:10:36 PM	Not public	

<u>\*</u> :

• Перевірте збережені прогнозні значення.

### 4. Звіт та висновки:

• Підготуйте звіт, що включає в себе опис процесу роботи, отримані результати, аналіз та висновки.