

Generació de dades sintètiques amb **MostlyAI a Databricks**

Manual d'usuari per a l'ús de l'eina MostlyAI

Novembre 2025

Índex

1. Introducció
 1. Què fa MostlyAI?
 2. Com funciona MostlyIA?
2. Manual d'usuari
 1. Com accedir-hi?
 2. Introducció del cas d'ús eSocial com a exemple
 3. Per què utilitzar Dades sintètiques?
 4. Procés general de MostlyAI
 5. Recollida i processament de dades
 6. Entrenament i prova d'un nou generador
 7. Generació i desament de Dades Sintètiques
 8. Avaluació de la qualitat del generador
3. Bones pràctiques
 1. Més informació



1

Introducció

1.1 Què fa MostlyAI?

Utilitat d'un sintetitzador anònim de dades

MostlyAI és una plataforma dissenyada per generar **conjunts de dades sintètiques** que reproduïen fidelment les característiques estadístiques, la coherència interna i les relacions entre taules de les dades originals, tot garantint:

- Una **protecció total de la privacitat**, mitjançant la substitució completa de la informació real per dades sintètiques indistingibles a nivell analític.
- El **compliment dels requisits tècnics i normatius necessaris** per a la generació de dades sintètiques en entorns complexos amb múltiples bases de dades.

1.2 Com funciona MostlyIA?

Passes a alt nivell del procés de sintetització

1

Recollida de dades

Es recopilen les dades reals que serviran com a base per entrenar el model generador.

2

Entrenament i prova d'un nou generador

Es desenvolupa i entrena el model generatiu sintètic mitjançant tècniques d'aprenentatge profund (*deep learning*) que permeten al model aprendre les relacions estadístiques presents a les dades reals.

3

Generar dades sintètiques

Un cop validat el model, es procedeix a la generació automàtica de dades sintètiques. Aquestes dades són fictícies, però estadísticament coherents amb les reals.

4

Avaluar la qualitat del generador

Avaluar la qualitat i la fidelitat de les dades sintètiques generades. Es realitzen proves exhaustives en tres dimensions principals: Fidelitat estadística, privacitat i seguretat.

2

Manual d'usuari

2.1 Com accedir-hi?

Passos per a accedir a l'eina

#1 Accedir a l'enllaç de Databricks en què estiguin treballant

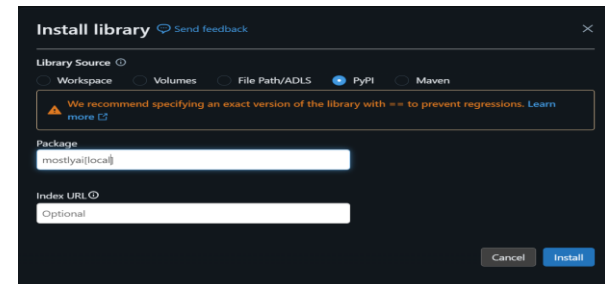
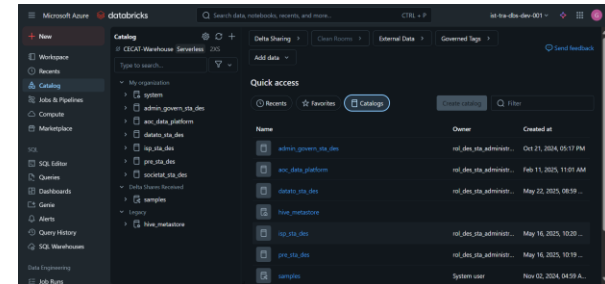
#2

Qualsevol persona amb correu electrònic de GICAR, que estigui en l'entorn de Databricks i amb la VPN activada, pot accedir a Databricks, introduint el correu electrònic i la contrasenya habituals.

#3

Al principi del quadern, instal·la MostlyAI amb la següent comanda a Python. **%pip install -U mostlyai[local]**

També pots instal·lar-lo directament al cluster per assegurar que estigui disponible en tots els quaderns utilitzats per el cluster.



2.2 Possibilitats d'ús de MostlyAI

Quines són les possibilitats d'utilitzar MostlyAI?

Hi ha 2 possibilitats d'utilitzar MostlyAI per a la generació de dades sintètiques:

1. Ús del Synthetic Data SDK, sota una llicència totalment permissiva Apache v2;
2. Ús de la plataforma MostlyAI.

L'ús del SDK és gratuït (llicència de codi obert) i, per a la plataforma d'IA, hi ha 4 opcions de llicència: **Starter, Business, Unlimited i Enterprise.**

Package Options	Starter	Business	Unlimited	Enterprise
Platform Instances/agents	1	Up to 4	Unlimited	Unlimited
Data Creators	1	Unlimited	Unlimited	Unlimited
Platform License Term	12 months	12 months	12 months	Minimum 3 years
Initial Data Usage term	6 months unlimited	6 months unlimited	12 months unlimited	
Professional Services	n/a	n/a	n/a	Deployment, Onboarding and Training included
Data Credit Cost	\$5/€5	\$4/€4	n/a	\$4/€4
Annual Subscription (\$/€)	100.000	150.000	250.000	250.000

2.2 Introducció del cas d'ús eSocial com a exemple

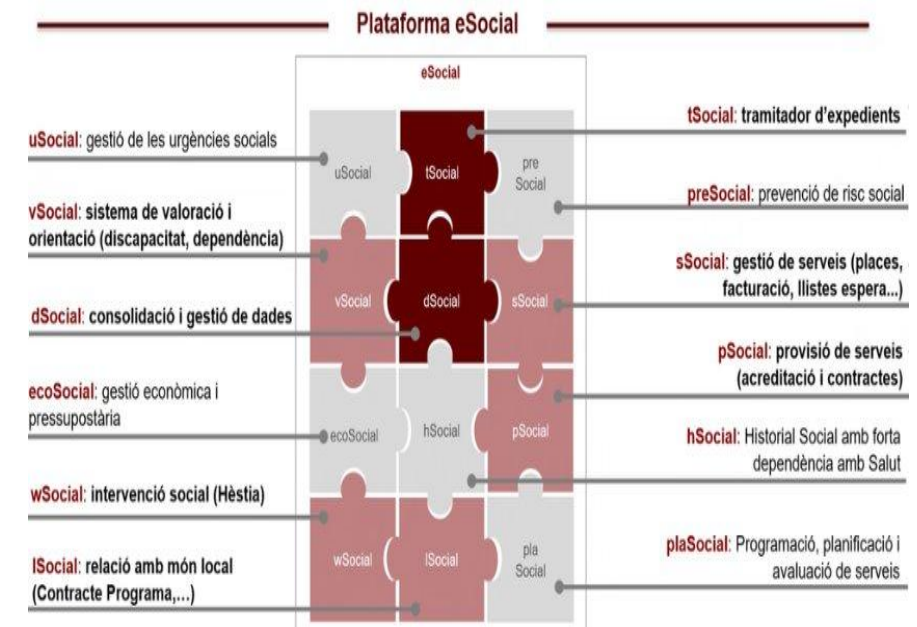
Introducció d'un cas d'ús base

Com a base d'aquest **manual d'usuari**, s'ha utilitzat el cas d'ús de taules d'**eSocial**, un **ecosistema de dades i aplicacions** que gestiona i coordina la informació de les diferents àrees dels **serveis socials de la Generalitat**.

Aquests sistemes comparteixen dades i fluxos d'informació mitjançant **bases de dades comunes i taules relacionades**, com la coneguda **tSocial**, que sovint s'utilitza com a cas de prova per a processos de **validació o generació de dades sintètiques**.

L'ecosistema d'informació d'eSocial està format per 12 sistemes que donen suport als processos del Departament de Drets Socials. Per fer proves d'integració, és necessari treballar amb dades representatives però totalment anonimitzades.

- **Objecte de l'estudi:** Verificar el correcte funcionament de MostlyIA aplicant la generació de dades sintètiques a les taules tSocial, un dels 12 sistemes que conformen la Plataforma eSocial.
- **Solució:** Amb MostlyAI es vol generar conjunts sintètics basats en les taules de tSocial, preservant la seva estructura i correlacions originals.
- **Resultat esperat:** Generació de dades sintètiques representatives per escenaris de prova realistes i la integració i validació de sistemes.



2.3 Per què utilitzar dades sintètiques?

Utilitat de MostlyAI

Les **dades sintètiques** són conjunts de dades generades artificialment mitjançant **models d'intel·ligència artificial o tècniques estadístiques avançades**, que reproduïxen fidelment les **característiques i patrons** de les dades reals sense contenir cap informació identificable o confidencial.

Principals avantatges:

- **Privacitat:** no hi ha cap dada real; s'eliminen riscos de filtracions.
- **Compliment legal:** s'alinea amb el Reglament Europeu d'IA i el GDPR.
- **Representativitat:** es mantenen patrons, correlacions i distribucions originals.
- **Eficiència:** permet fer entrenament sense restriccions d'accés.

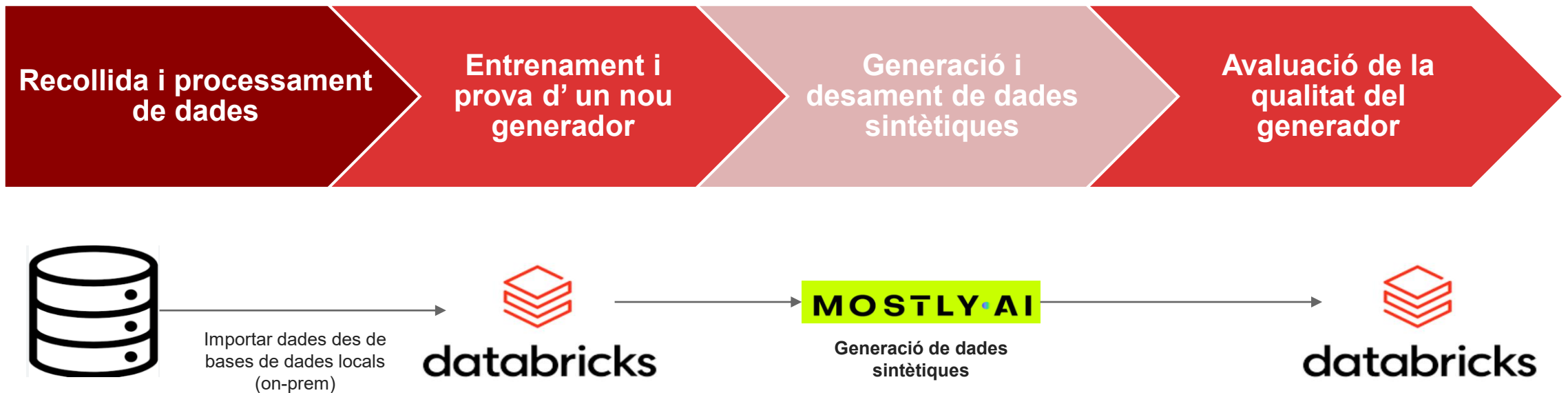
Principals casos d'ús

- **Proves de desenvolupament de programari:** Les dades sintètiques permeten als equips tècnics validar aplicacions, processos i fluxos d'informació en entorns de desenvolupament sense utilitzar dades reals.
- **Productes de dades i integració entre sistemes:** Les dades sintètiques són essencials quan es desenvolupen nous serveis basats en dades, o quan cal integrar diferents fonts o sistemes.
- **Entrenament de models d'intel·ligència artificial:** Els models d'IA necessiten grans volums de dades per ser precisos. Les dades sintètiques permeten entrenar i validar models d'IA sense utilitzar dades reals, mantenint el valor estadístic i reduint els riscos.

2.4 Procés general de MostlyAI

Com és el procés de generació de dades sintètiques?

El flux de treball de MostlyAI consta de quatre etapes principals:



Un generador de MostlyAI agrupa l'entrenament de models d'IA generativa i la definició de metadades sobre dades tabulars, incloent-hi esquemes de taules, relacions entre taules i tipus de dades. Aprofiten tècniques avançades d'IA com Transformers, GANs, Autoencoders variacionals i xarxes autoregressives per garantir precisió, privacitat i flexibilitat.

2.5 Recollida i processament de dades

Diagrama de relacions entre taules per als exemples de codi.

En el cas d'ús d'eSocial, es parteix de les taules reals del sistema tSocial —com ara PagamentNòmina, ActuacionsNòmina o Titular—, i s'entrena el model de MostlyAI per generar versions sintètiques d'aquestes dades. Aquestes dades sintètiques es faran servir després per validar integracions entre sistemes, fer proves de rendiment o entrenar models d'IA per predir o optimitzar processos socials.

Original tables



t.Social. PagamentNomina → tSocial. Titular

- Camps relacionats: UsuariSolicitant, identificador

tSocial. ActuacionsNomina → tSocial. pagamentNomina

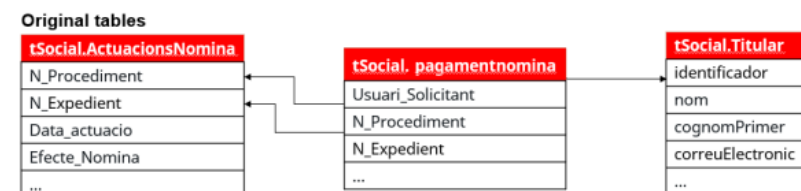
- Camps relacionats: N_Procediment, N_Expedient

2.5 Recollida i processament de dades

Càrrega de dades i interpretació d'aquestes

El primer pas per utilitzar MostlyAI consisteix a preparar adequadament les dades originals, garantint que el model pugui aprendre'n correctament l'estructura i les relacions. Tasques principals:

- Carregar les dades originals al Unity Catalog de Databricks
- Verificar la presència de claus primàries (PK) i foranes (FK)
- Identificar la taula d'entitat principal i les taules associades
- Les dades han de complir els requisits de qualitat (format, tipus, valors).



Exemple: A l'entorn eSocial, la taula **Titular** pot actuar com a entitat principal, mentre que PagamentNòmina i ActuacionsNòmina hi estan relacionades com a taules secundàries.

Taula d'entitat principal

- **Descripció:** Conté informació detallada sobre individus, organitzacions o altres entitats rellevants, funcionant com a taula principal per a la identificació.
- **Atributs clau:** identificador (clau primària), informació personal (nom, adreça, etc.).

Taula de transaccions o registres

- **Descripció:** Registra informació sobre operacions/processos associats (pagaments, sol·licituds o moviments financers..)
- **Atributs clau:** referències externes (FK) cap a la taula d'entitat principal i altres taules relacionades, com identificador, número de procediment, número d'expedient.

Taula de seguiment o actuacions

- **Descripció:** Fa el seguiment de l'estat i l'evolució dels processos, proporcionant actualitzacions i informació procedimental.
- **Atributs clau:** número de procediment, número d'expedient (claus primàries).

2.5 Recollida i processament de dades

Com es processen les dades

El processament i la neteja de dades garanteixen que el model generador aprengui patrons consistents i fiables, assegurant la coherència i la qualitat de les dades sintètiques resultants.

Avaluació de la Qualitat de les Dades

- **Valors Absents:** Identificar dades mancants amb tècniques d'imputació o exclusió per mantenir la integritat.
- **Valors Extrems:** Detectar i corregir outliers que poden distorsionar el model sintètic, utilitzant mètodes estadístics de normalització o transformació.

Transformació de Dades

- **Normalització:** Escalar dades numèriques per garantir uniformitat entre conjunts.
- **Codificació Categòrica:** Convertir variables qualitatives en formats numèrics (p. ex. *one-hot encoding*).
- **Transformació de Dates:** Extreure components (any, mes, dia) per millorar l'anàlisi temporal.

Esquema i Claus

- **Esquema Imbricat:** Connectar taules amb claus externes (*Actuacionsnomina* ↔ *Titular*) per gestionar relacions complexes.
- **Claus Compostes:** Utilitzar *N_Procediment* + *N_Expedient* per garantir granularitat i unicitat.

preprocessament de dades

```
from pyspark.sql.functions import countDistinct, lit, concat

df_rel_exp_pro_titular = (df_pagamentnomina.groupBy(
    df_pagamentnomina.N_Expedient,
    df_pagamentnomina.N_Procediment,
    df_pagamentnomina.Usuario_solicitant
).agg(
    countDistinct("N_Expedient", "N_Procediment", "Usuario_solicitant").alias("distinct_user_count")
)
).withColumn("N_Exp_Pro", concat(df_pagamentnomina.N_Expedient, lit("_"), df_pagamentnomina.N_Procediment))
).drop("distinct_user_count")

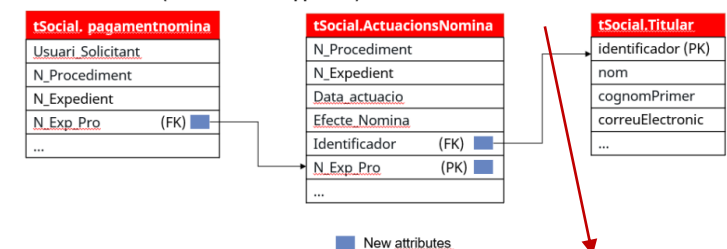
# Add N_Exp_Pro and Usuario_solicitant to dataframe Actuacionsnomina
df_actuacionsnomina_processed = {
    df_actuacionsnomina
    .withColumn("N_Exp_Pro", concat(df_actuacionsnomina.N_Expedient, lit("_"), df_actuacionsnomina.N_Procediment))
    .join(df_rel_exp_pro_titular, on=["N_Exp_Pro"], how="left")
    .select(df_actuacionsnomina["*"], df_rel_exp_pro_titular["Usuario_solicitant"].alias("identificador"))
}

# Add N_Exp_Pro to dataframe pagamentnomina
df_pagamentnomina_processed = {
    df_pagamentnomina
    .withColumn("N_Exp_Pro", concat(df_pagamentnomina.N_Expedient, lit("_"), df_pagamentnomina.N_Procediment))
}

df_actuacionsnomina_processed: pyspark.sql.DataFrame = [N_Expedient: string, N_Procediment: string ... 4 more fields]
df_pagamentnomina_processed: pyspark.sql.DataFrame = [Usuario_solicitant: string, N_Expedient: string ... 11 more fields]
df_rel_exp_pro_titular: pyspark.sql.DataFrame = [N_Expedient: string, N_Procediment: string ... 2 more fields]
```

ajustament del disseny de l'esquema

Processed tables (nested schema approach)



Taules processades

2.6 Entrenament i prova d' un nou generador amb varies taules

Com s'entrena amb varies taules

Un cop les dades estan preparades i processades, comença la fase d'entrenament, on MostlyAI aprèn les característiques estadístiques i les relacions entre variables. El model generador no memoritza dades reals, aprèn les distribucions estadístiques i les dependències entre variables. Durant l'entrenament, el sistema analitza i codifica les correlacions per poder reproduir-les en el conjunt sintètic. Un cop completat, el model es desa i pot reutilitzar-se o combinar-se amb altres generador.

Configuració inicial I passos principals:

- 1) Definir les estructures de taules i relacions (PK, FK, context).
- 2) Especificar les propietats de cada taula: font, nom, tipus de dades, codificacions.*
- 3) Seleccionar paràmetres d'entrenament: Temps màxim (ex. 90 minuts, Mida del model (Small, Medium, Large) I Batch size i estratègia d'aprenentatge.
- 4) Identificar relacions de context (taules dependents que mantenen correlacions estadístiques).

Exemple tècnic: La taula ActuacionsNòmina s'entrena amb una clau primària (N_Exp_Pro) i una relació contextual amb Titular per mantenir correlacions entre titulars i actuacions.

El nom de la taula "actuacionsnomina" i la seva font de dades

Un temps màxim d'entrenament de 90 minuts, garantint prou temps per a la convergència del model.

```
actuacionsnomina_table_config = {
  "name": "actuacionsnomina",
  "data": "df_actuacionsnomina_processed",
  "tabular_model_configuration": {
    "max_training_time": 90
  },
  "primary_key": "N_Exp_Pro",
  "foreign_keys": [{"column": "identificador", "referenced_table": "titular", "is_context": True}],
  "columns": [{"name": "N_Exp_Pro", "model_encoding_type": ModelEncodingType.tabular_character},
    {"name": "N_Procediment", "model_encoding_type": ModelEncodingType.tabular_character},
    {"name": "Data_actuacio", "model_encoding_type": ModelEncodingType.tabular_datetime},
    {"name": "Efecte_Nomina", "model_encoding_type": ModelEncodingType.tabular_categorical},
    {"name": "N_Exp_Pro", "model_encoding_type": ModelEncodingType.auto},
    {"name": "identificador", "model_encoding_type": ModelEncodingType.auto}]]
```

Configuració de columnes amb tipus de codificació adequats per a cada camp, incloent caràcter, data-hora, categòric i formats detectats automàticament.

Una relació de clau externa amb la taula "titular" amb "is_context: True", indicant que és una relació de context que preservarà completament les correlacions.

La clau primària "N_Exp_Pro" que identifica de manera única cada registre.

*Garantir la correspondència del tipus de dades de la taula quan construïm les columnes de configuració que donarem al generador.

2.6 Entrenament i prova d'un nou generador amb una taula

Com s'entrena amb una taula

El MostlyAI és capaç de funcionar amb relacions força complexes i diverses taules, però també permet fer la sintetització amb una sola taula. A continuació disposeu d'un exemple de configuració d'un generador per a una sola taula sense relació amb altres.

```
personas_table_config = {  
  "name": "personas",  
  "data": df_personas,  
  "tabular_model_configuration": {  
    "max_training_time": 45  
  },  
  "primary_key": "ROWID_OBJECT_PERSONA",  
  "columns": [{  
    "name": "ROWID_OBJECT_PERSONA", "model_encoding_type":  
      ModelEncodingType.auto,  
    "name": "NOM", "model_encoding_type": ModelEncodingType.  
      tabular_character,  
    "name": "COGNOM1", "model_encoding_type": ModelEncodingType.  
      tabular_character,  
    "name": "COGNOM2", "model_encoding_type": ModelEncodingType.  
      tabular_character  
  }]  
}
```

Primary key

Columnes de la taula i la seva codificació respectiva.

Nom de la taula i la seva font de dades respectiva.

2.6 Entrenament i prova d' un nou generador

Com es configura, entrena i registra

Després de configurar cada taula individualment, s'agrupen en una configuració de generador multi-taula que estableix les relacions entre les taules:

```
generator_config = {  
    "name": "Multi-table Generator",  
    "tables": [titular_table_config, pagamentnomina_table_config, actuacionsnomina_table_config],  
}
```

En aquest cas d'exemple, aquesta configuració multi-taula permetrà establir relacions entre les tres taules.

```
# train a synthetic data generator  
generator = mostly.train(name="ctti", config=generator_config)  
print(f"{generator.id} {generator.name} - {generator.accuracy}")  
▶ (5) Spark Jobs  
  
Created generator 7eb3ad63-777d-4474-9363-df5f64f73b7a  
Started generator training
```

Un cop completada la configuració, es pot entrenar el model generador. El procés d'entrenament s'inicia utilitzant el mètode *train* de MostlyAI:

```
# Export with a specified filename  
generator.export_to_file('/Volumes/admin_govern_sta_des/tmp_mostlyai/generator/')
```

Després de l'entrenament, el model es desa per ser utilitzat posteriorment.

2.7 Generació i desament de dades sintètiques

Com generar dades sintètiques

Un cop el model generador ha estat entrenat i validat, es pot utilitzar per crear conjunts de dades sintètiques que reproduïxin les propietats de les dades originals, mantenint-ne la coherència, la distribució i la utilitat analítica — però sense incloure cap dada real. Aquesta fase consolida el valor del procés: convertir dades originals en dades segures i aprofitables per a proves, entrenament i anàlisi.

Procés pas a pas

1. Importar el generador entrenat

El model prèviament entrenat es carrega des del fitxer ZIP desat a Databricks (Unity Catalog) amb tota la informació d'estructures, relacions entre taules i tipus de codificació.

2. Definir els paràmetres de generació

- Es pot especificar el nombre de registres o mostres a generar (per exemple, 86.000).
- S'ajusten els paràmetres de control com Temperatura (determina fins a quin punt la generació pot ser més creativa o conservadora) i Top-p (controla la probabilitat acumulada de valors més freqüents)

3. Execució de la generació

El model crea noves taules sintètiques mantenint la mateixa estructura i les relacions entre taules.— El procés es pot executar de forma individual per taula o com a conjunt multi-aula.

```
g = mostly.generators.import_from_file('/Volumes/admin_govern_sta_des/tmp_mostlyai/generator/generator-7eb2ad63.zip')
df_samples_test = mostly.generate(g, size=86_000)
```

Imported generator 337ec6f6-8e45-4307-a73b-68771eb8b396

Created synthetic dataset b5281170-097b-405e-8aeb-b061fe21ffba with generator 337ec6f6-8e45-4307-a73b-68771eb8b396

Started synthetic dataset generation



- **Importació:** Carregar el generador entrenat des d'un fitxer ZIP a **Databricks Unity Catalog**.
- **Configuració Inclosa:** Relacions entre taules i codificació de columnes.
- **Generació:** Crear conjunt sintètic amb **86.000 mostres** (paràmetre ajustable segons necessitats).
- **Taules Enllaçades:** Nombre de registres definit per les relacions configurades.

2.7 Generació i desament de dades sintètiques

Desar les dades sintètiques

L'objectiu és garantir que les dades generades quedin accessibles i traçables dins de l'entorn corporatiu.

Procés

1. Les dades sintètiques generades s'extreuen per taula utilitzant el mètode `data()` del conjunt creat.
2. Els conjunts es converteixen de DataFrames de Pandas a DataFrames de Spark, facilitant la seva manipulació dins de Databricks.
3. Finalment, s'emmagatzemen al Unity Catalog com a taules independents, amb el mateix esquema i noms versionats.

```
df_syntetic_titular = df_samples.data()['titular']  
df_syntetic_actuacionsnomina = df_samples.data()['actuacionsnomina']  
df_syntetic_pagamentnomina = df_samples.data()['pagamentnomina']
```

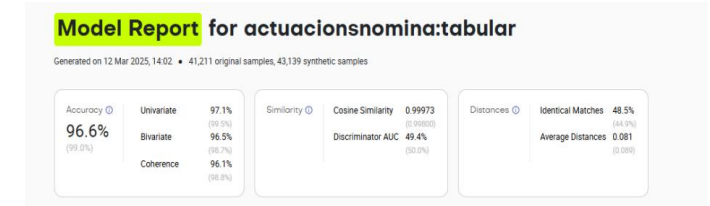
```
df_syntetic_titular_spark = spark.createDataFrame(df_syntetic_titular)  
df_syntetic_actuacionsnomina_spark = spark.createDataFrame(df_syntetic_actuacionsnomina)  
df_syntetic_pagamentnomina_spark = spark.createDataFrame(df_syntetic_pagamentnomina)  
  
df_syntetic_titular_spark.write.mode("overwrite").saveAsTable("admin_govern_sta_des.tmp_mostlyai.syntetic_titular_preprocessed")  
df_syntetic_actuacionsnomina_spark.write.mode("overwrite").saveAsTable("admin_govern_sta_des.tmp_mostlyai.syntetic_actuacionsnomina_preprocessed")  
df_syntetic_pagamentnomina_spark.write.mode("overwrite").saveAsTable("admin_govern_sta_des.tmp_mostlyai.syntetic_pagamentnomina_preprocessed")
```

2.8 Avaluació de la qualitat del generador

Avaluació de diferents paràmetres

Per validar el rendiment del generador, MostlyAI crea un informe automàtic que compara les dades sintètiques amb les dades originals, mitjançant diverses mètriques de precisió i similitud.

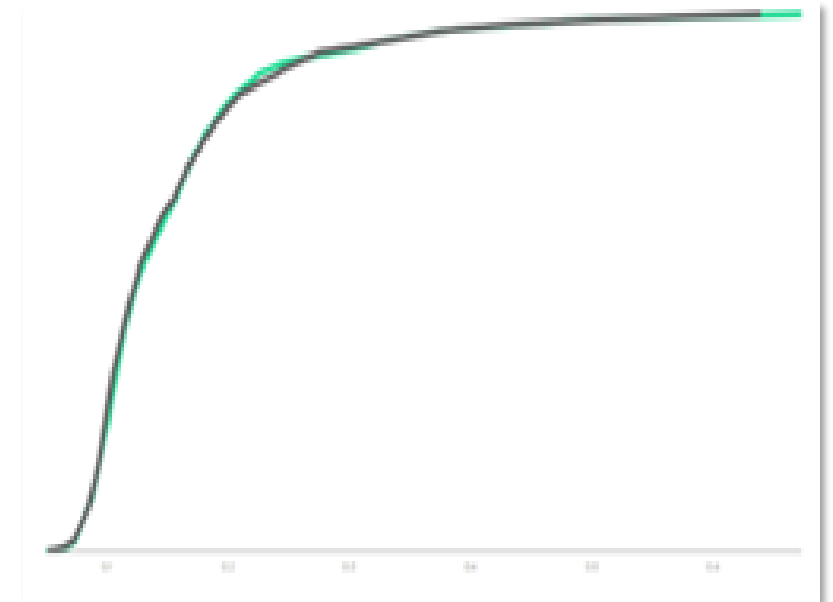
Tenint el generador guardat en una variable g, per generar els informes fem `g.reports(display=True)`.



Mètrica	Què mesura	Valor òptim / Interpretació
Precisió (TVD)	Diferència entre distribucions originals i sintètiques (<i>Total Variation Distance</i>).	Com més proper a 0, millor. L'exactitud = 100% - TVD.
Similitud (Cosine Similarity)	Grau de semblança entre embeddings d'entrenament i sintètics.	Proper a 1 indica alta similitud.
Discriminator Accuracy (AC)	Capacitat del model per distingir dades reals i sintètiques.	Proper a 50% = indistingibles (resultat òptim).
Distàncies (Holdout)	Comprova que les dades sintètiques estiguin tan a prop de les mostres d'entrenament com de les de validació.	Distribucions verdes $\approx$ grises $\rightarrow$ model equilibrat.

Resultat esperat

- Discriminator Accuracy $\approx$ 50% $\rightarrow$ el model no pot distingir dades reals de sintètiques.
- Cosine Similarity propera a 1 $\rightarrow$ alta similitud estadística.
- Distribucions verdes i grises solapades $\rightarrow$ el model reproduceix correctament els patrons originals.



3

Bones pratiques

3. Bones pràctiques

Bones pràctiques a tenir en compte



1. Preparació de les dades

- **Validar tipus de dades:** assegura que cada columna tingui el format correcte (numèric, text, data, categòric).
- **Tractar valors nuls o absents:** utilitza tècniques d'imputació o exclusió segons la naturalesa del camp.
- **Detectar i gestionar valors extrems:** elimina o ajusta valors que puguin distorsionar les distribucions estadístiques.
- **Normalitzar i codificar variables:** aplica transformacions consistents per facilitar l'aprenentatge del model.
- **Revisar coherència relacional:** comprova que les claus primàries i foranes coincideixin entre taules relacionades.



2. Definició d'estructures i relacions entre taules

- **Definir correctament les claus primàries (PK):** cada taula ha de tenir un identificador únic.
- **Establir claus foranes (FK) i relacions entre taules:** permeten que el model mantingui la coherència entre entitats i processos.
- **Classificar les taules segons el seu rol**
- **Definir relacions de context:** identifica quines taules aporten informació contextual que cal preservar durant la generació sintètica.



3. Entrenament del model generador

- **Definir correctament la configuració per columna:**
 - Dades categòriques → codificació adequada (p. ex. one-hot encoding).
 - Dades numèriques → preservació de la distribució original.
 - Text → gestió de longitud i contingut.
 - Dates → descomposició per components (any, mes, dia).
- **Seleccionar la mida del model adequada:**
 - Small per conjunts simples o proves.
 - Medium (per defecte) per conjunts mitjans.
 - Large per conjunts complexos amb moltes relacions.
- **Ajustar temps d'entrenament:** comença amb valors predeterminats i amplia'ls segons la complexitat del conjunt.
- **Supervisar la convergència del model:** evita sobreentrenament (overfitting) i comprova els gràfics d'evolució.
- **Verificar relacions entre taules després de l'entrenament:** comprova que no s'hagin perdut correlacions clau.



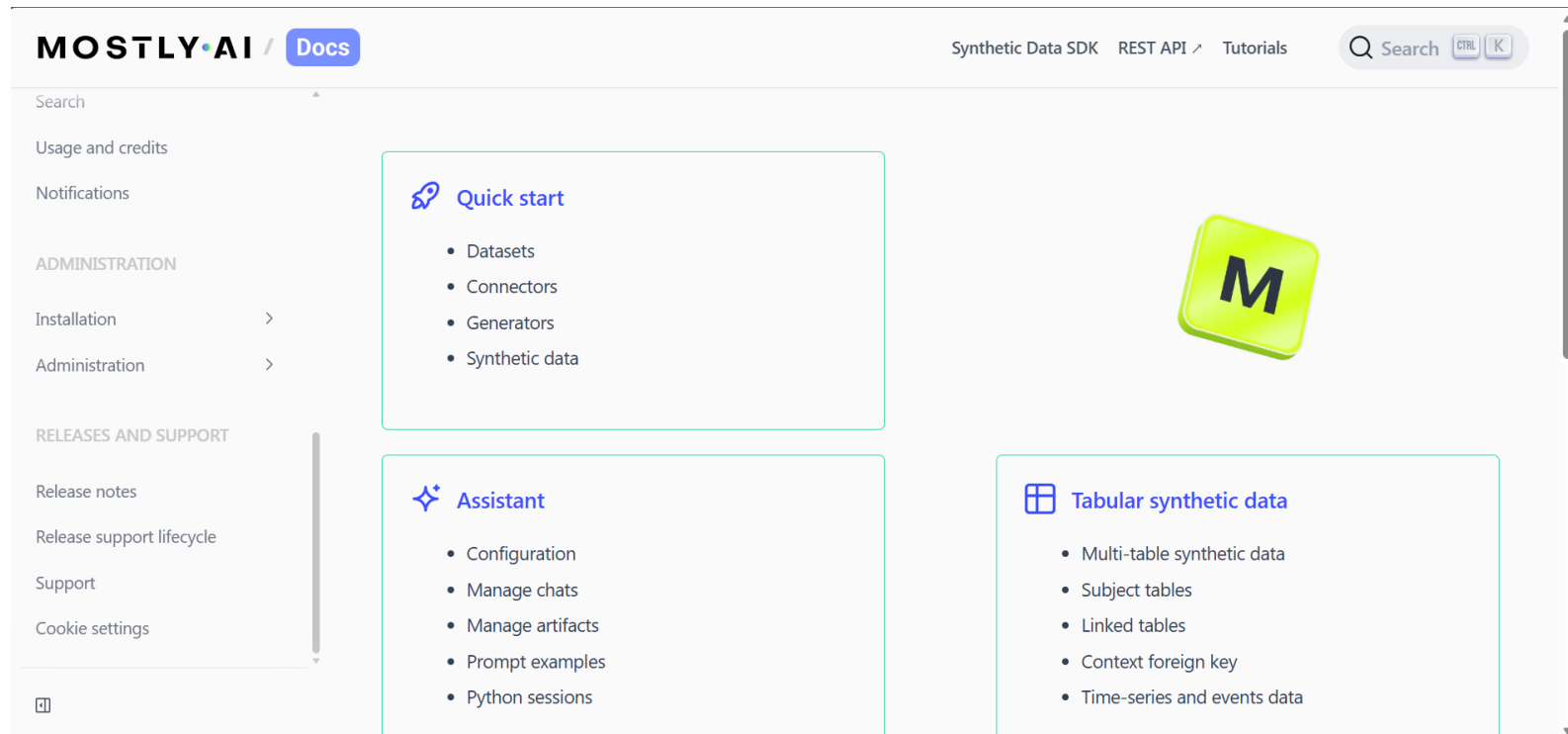
4. Generació i desament de dades sintètiques

- **Definir clarament els paràmetres de generació:** Temperatura i Top-p
- **Verificar la coherència multi-taula:** comprova que les taules generades mantinguin la mateixa estructura relacional.
- **Guardar totes les versions generades:** desa cada conjunt amb identificador de versió i data de generació.
- **Controlar l'accés a les dades:** encara que siguin sintètiques, mantén un sistema de permisos i registres d'auditoria.
- **Documentar els paràmetres utilitzats:** facilitarà la reproduïbilitat del procés en futurs projectes.

3.1 Més informació

Com obtenir més informació?

Per obtenir més informació, heu de consultar el lloc web següent: <https://docs.mostly.ai/>, on podeu trobar tota la documentació de MostlyAI, incloent-hi tutorials, API, totes les versions i suport.





Generalitat de Catalunya

Departament de la Presidència

Direcció General de Serveis Digitals i Experiència Ciutadana

www.gencat.cat