Relatório 18 - Pipelines de Dados II - Airflow

Guilherme Loan Schneider

Descrição da atividade

5. Distributing Apache Airflow

O SequentialExecutor é o executor padrão do Apache Airflow em instalações iniciais, especialmente quando se utiliza o banco de dados SQLite. Ele é o executor mais simples e limitado, executando apenas uma tarefa por vez, de forma sequencial. Isso o torna adequado apenas para ambientes de desenvolvimento muito básicos, prototipagem ou aprendizado.

Uma de suas principais limitações é justamente essa execução única e o fato de que o SQLite não lida bem com múltiplos acessos concorrentes, o que inviabiliza seu uso com outros executores mais robustos que oferecem paralelismo. Portanto, <u>é</u> recomendado utilizar apenas para testes e não para uso em produção.

Já o LocalExecutor é um executor mais avançado que permite a execução paralela de várias tarefas utilizando múltiplos processos na mesma máquina. Para funcionar corretamente, ele exige o uso de um banco de dados relacional, como o PostgreSQL, pois o SQLite não é compatível com operações concorrentes entre processos.

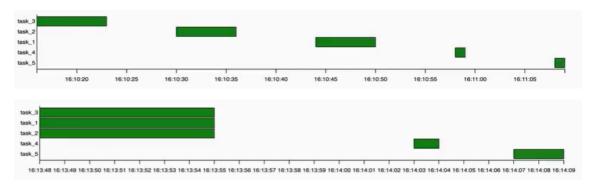
O LocalExecutor é ideal para quem precisa testar DAGs mais complexas ou até mesmo colocar o Airflow em produção em um ambiente de pequeno porte. Ele oferece boa performance sem a complexidade de configurar um cluster distribuído, como exigido pelo CeleryExecutor ou KubernetesExecutor. A Tabela abaixo demonstra algumas diferenças entre cada Executor comentado.

	LocalExecutor	CeleryExecutor	KubernetesExecutor
Escalabilidade	Limitada ao host local	Escalável horizontalmente (vários workers)	Altamente escalável via Kubernetes
Isolamento de Tarefas	Compartilham o mesmo host	Parcial (entre workers)	Total (cada tarefa em um pod isolado)
Complexidade de Configuração	Baixa	Média/Alta	Alta
Requisitos de Banco de Dados	PostgreSQL ou MySQL (não suporta SQLite)	PostgreSQL ou MySQL	PostgreSQL ou MySQL
Tolerância a Falhas	Baixa (depende do host local)	Média/Alta (workers independentes)	Alta (pods independentes e autocontidos)

Gerenciamento de Recursos	Limitado	Limitado por máquina do worker	Avançado (limites e requests por pod)
Ideal para	Testes locais e produções simples	Ambientes distribuídos com alto volume de tarefas	Ambientes em nuvem e infraestruturas modernas baseadas em K8s

Ainda nesse cenário, temos alguns dos vários parâmetros que podem ser alterados em sua utilização:

 Paralellism - Número máximo de tarefas que o scheduler pode executar simultaneamente, globalmente. Na primeira imagem abaixo, temos o caso de um valor de paralellism igual a 1. Em seguida, o valor de paralellism igual a 3.

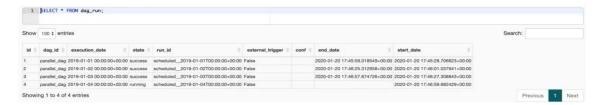


 dag_concurrency - Número máximo de tarefas que podem ser executadas em paralelo por DAG. Na imagem abaixo temos o valor dessa variável igual à 2, o que permite que duas tarefas sejam executadas em paralelo.



- max_active_runs_per_dag Quantidade máxima de execuções ativas simultâneas por DAG.
- worker_concurrency Número máximo de tarefas que cada worker pode executar em paralelo (no caso do LocalExecutor, afeta quantos processos locais podem rodar tarefas).
- sql_alchemy_conn String de conexão com o banco de dados (PostgreSQL ou MySQL).
- fernet key Chave usada para criptografar dados sensíveis (como conexões).
- max_threads Número máximo de threads usados pelo scheduler para agendar tarefas.

Em seguida foi realizado a conexão com o PostgreSQL na interface do Airflow, permitindo que sejam feitas Querys para o banco de dados. Essas Querys funcionam de acordo com o banco de dados utilizado, nesse caso, o Postgres.



Celery Executor

O CeleryExecutor permite que as tarefas do Airflow sejam enviadas para uma fila distribuída e processadas por múltiplos workers, que podem estar em máquinas distintas. Essa arquitetura é baseada no framework Celery, amplamente usado para execução assíncrona de tarefas em aplicações Python.

Um ponto importante de se destacar é que, caso um worker trave ou tenha algum problema na execução, o Airlfow passa as tarefas para outros Workers que estão em idle, tornando-o tolerante a falhas.

Na imagem abaixo temos a interface que nos permite visualizar os Workers Celery existentes. Nesse exemplo há somente um executor, mas é possível adicionar quantos forem necessários.



Agora, quando executarmos uma DAG, ela será passada para o executor Celery.



Na imagem abaixo, a execução da DAG foi feita pelo Celery Executor. É possível ainda alterar os mesmos parâmetros citados anteriormente para esse tipo de executor.



Abaixo existem alguns dos parâmetros do Celery na própria interface Flower.

Configuration options		
accept_content	['json', 'pickle']	
broker_transport_options	('visibility_timeout': 21600)	
broker_url	redis://:*******@redis:6379/1	
event_serializer	json	
include	['celery.app.builtins', 'airflow.executors.celery_executor']	
result_backend	db+postgresqi://airflow:*******@postgres:5432/airflow	
task_acks_late	True	
task_default_exchange	default	
task_default_queue	default	
worker_concurrency	16	
worker_prefetch_multiplier	1	

Kubernetes Executor

O KubernetesExecutor permite que o Airflow execute cada tarefa em um pod separado no Kubernetes. Em vez de utilizar workers fixos (como no CeleryExecutor), o KubernetesExecutor solicita ao Kubernetes que crie um pod para executar cada tarefa, o que garante isolamento total e melhor uso de recursos.

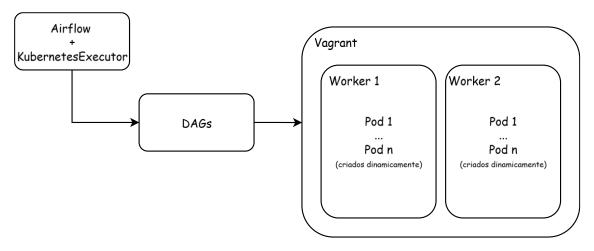
Como o Kubernetes cria um pod para executar cada tarefa, ele facilmente pode escalar o cluster conforme a demanda. Outro ponto importante é a integração com a nuvem, que se torna ideal para ambientes em EKS (AWS), GKE (Google), AKS (Azure).

Algumas nomenclaturas do Kubernetes que podem ser encontradas:

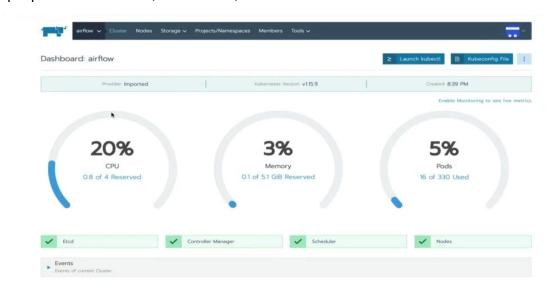
- Pod Unidade básica de execução no Kubernetes. Pode conter um ou mais containers que compartilham rede e armazenamento.
- ReplicaSet Garante que um número específico de réplicas de um pod esteja rodando. Normalmente gerenciado por um Deployment.
- Deployment Controla a criação e o gerenciamento de múltiplas réplicas de um pod, com suporte a atualizações automáticas e rollback.
- Service Abstração que define um endpoint de rede para expor um ou mais pods, permitindo comunicação interna ou externa.
- StorageClass Define diferentes classes de armazenamento (como SSD ou HDD) com políticas específicas de provisionamento.
- PersistentVolumeClaim (PVC) Requisição de armazenamento por parte de um pod. O PVC é vinculado a um PV disponível.

É importante salientar que, nesta seção, instala-se o Vagrant no host local para provisionar automaticamente múltiplas máquinas virtuais (VMs), que simularão um cluster Kubernetes. Utiliza-se o Rancher para gerenciar esse cluster de forma visual, incluindo a criação e monitoramento dos nós.

Cada VM atua como um nó do cluster e é responsável por executar os pods que rodam as tarefas das DAGs. Assim, a adição de novas VMs aumenta a capacidade de execução paralela do Airflow com o KubernetesExecutor. Entretanto, é importante observar que o custo computacional cresce proporcionalmente à adição de novos nós, exigindo mais recursos do host (ou custos em cloud, se for o caso).



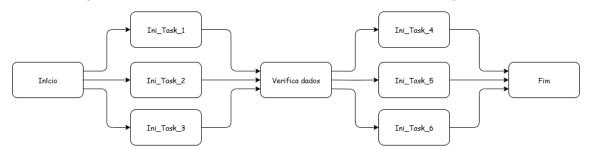
Na Figura abaixo, é demonstrado a interface do Rancher que está conectado com as VMs para executar tarefas em paralelo. É mostrado também o número de pods que podem ser criados, nesse caso, de 330.



6. Improving your DAGs with advanced concepts

O primeiro tópico comentado pelo autor dos vídeos é minimizar repetições em DAGs, tornando a visualização mais simples, a partir de SubDAGs. As SubDAGs são gerenciadas a partir da DAG pai.

A Figura abaixo representa uma DAG qualquer sem a utilização das SubDAGs.



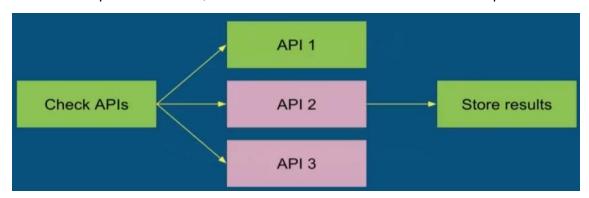
Já a Figura abaixo, demonstra a utilização das SubDAGs, a fim de simplificar o fluxo de execução das DAGs.



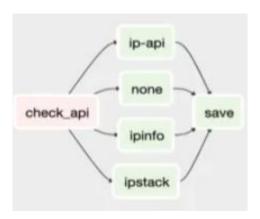
É importante salientar que para que as tarefas internas sejam executadas em paralelo, a SubDAG precisa:

- Ter o mesmo schedule interval e start date que a DAG principal.
- Ter default_args que respeita a DAG principal.
- Usar o mesmo executor (ex: Local, Celery).
- Ter um valor adequado de max active runs.

Branching: É uma forma que permite as DAGs escolherem diferentes caminhos a serem seguidos de acordo com o resultado de uma task específica. A imagem abaixo demonstra um caso onde uma DAG verifica 3 APIs diferentes, e dependendo se elas estiverem disponíveis ou não, ele tomará a decisão automaticamente de qual escolher.



Na representação abaixo, há o mesmo exemplo acima implementado no Airflow, onde há 3 APIs possíveis a serem utilizadas pela DAG e note também que há uma outra task chamada "none". Essa task é utilizada quando nenhuma das APIs utilizáveis é retornada na função BranchPythonOperator, funcionando como um ponto de saída da DAG.



Pode-se também combinar tasks, ou seja, utilizar mais de uma durante a execução da DAG, como a ipstack + ip-api (Isso deverá ser alterado no código Python da DAG).

Trigger Rules: determinam quando uma tarefa pode ser executada, com base no estado das suas tarefas upstream. Temos as seguintes regras aplicáveis:

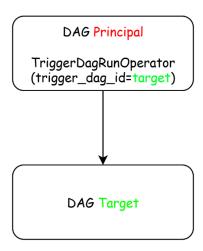
 all_sucess - A tarefa só executa se todas as tarefas upstream forem bemsucedidas (Essa é a padrão do Airflow).

- all failed Executa somente se todas as tarefas upstream falharem.
- one sucess Executa se pelo menos uma tarefa upstream for bem-sucedida.
- one failed Executa se pelo menos uma tarefa upstream falhar.
- all done Executa independentemente de sucesso ou falha.
- none failed Executa se nenhuma tarefa upstream falhou.
- none skipped Executa se nenhuma tarefa upstream foi ignorada (skipped).

XCom: É o mecanismo nativo do Airflow para compartilhar dados entre tarefas. Ele é muito útil quando você precisa passar informações geradas por uma tarefa para outra dentro da mesma DAG, como uma consulta em um banco de dados e validar uma informação contida nele. Utiliza-se o xcom_push() para o envio de dados, e xcom_pull() para recuperar dados.

Os dados são armazenados em JSON no banco de metadados (xcom table). Deve-se evitar dados muitos grandes nessa tabela, como imagens, arquivos, dentre outros.

TriggerDagRunOperator: é um operador do Airflow que permite disparar a execução de outra DAG a partir de uma DAG principal. É utilizado quando queremos encadear workflows independentes, modularizar processos ou executar pipelines complexos. A Figura abaixo demonstra a utilização desse operador, que dispara uma DAG a partir de outra.

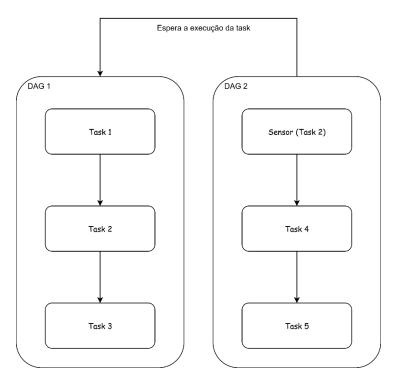


Importante notar que a Target não depende da outra terminar para iniciar, e viceversa. Elas também são independentes uma da outra, então não é possível verificar informações da Target a partir da Principal, e da Principal para a Target.

Além disso, existem algumas questões que devem ser tomados com cuidado, como:

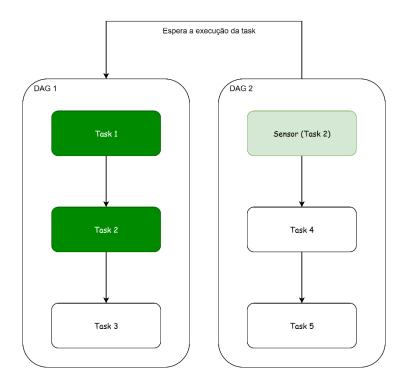
- Evite loops de DAGs: uma DAG chamando a outra, como a Principal chamando a Target e vice-versa;
- Controle de concorrência: A DAG acionada deve ter bem definido o max active runs para evitar múltiplas execuções simultâneas indesejadas.

ExternalTaskSensor: Ainda no aspecto de relação entre as DAGs, temos esse sensor que atua observando o estado de uma task de uma DAG pai, com o objetivo de executar alguma outra task relevante naquela execução.



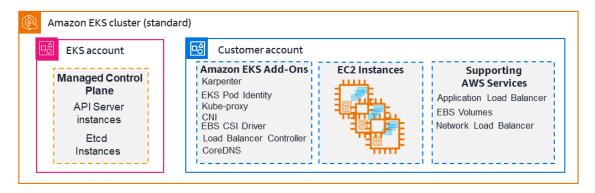
A imagem abaixo demonstra como seria essa execução, onde quando a task 2 é executada e finalizada, a DAG com o sensor observador inicia, executando o seu fluxo da task 4 e 5.

Isso pode ser útil em questão de logs, manipulação dos dados para um certo formato em outra DAG, dentre outros.



7. Deploying Airflow on AWS EKS with Kubernetes Executors and Rancher

Primeiramente, é importante saber que o AWS EKS (Elastic Kubernetes Service) é um serviço totalmente gerenciado que permite executar clusters do Kubernetes em uma infraestrutura sem servidor. Esse serviço possui estrutura definida na imagem abaixo.



Em seguida, é importante configurar uma conta desse serviço, para isso será necessário acessar o AWS Management Console. Para isso, siga o passo a passo no link abaixo para realizar a configuração e criação do EKS.

https://docs.aws.amazon.com/pt_br/eks/latest/userguide/create-cluster.html#step2-console

Após fazer essa configuração, você provavelmente chegará nessa tela do CLI do servidor EKS. Em seguida, será necessário instalar o Docker na máquina, para isso, rode o comando "sudo amazon-linux-extras install docker".

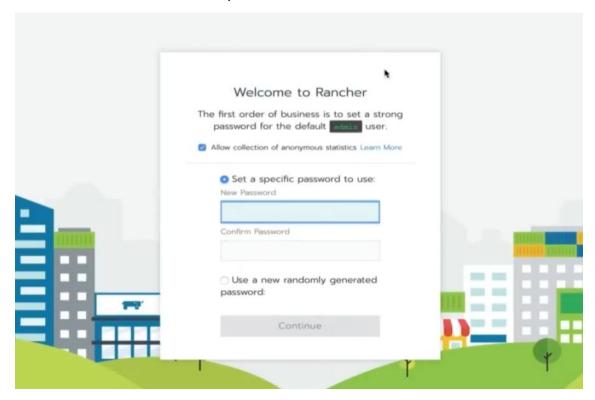


Em seguida inicie o serviço do Docker a partir do comando "sudo service docker start".

Complete! [ec2-user@ip-172-31-8-71 -]\$ sudo amazon-linux-extras install docker

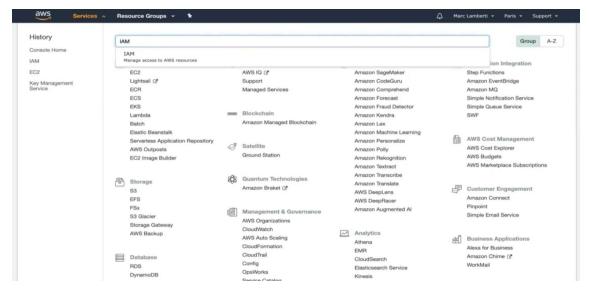
Reinicie o servidor em seguida. Após isso, será necessário instalar o Rancher no nosso container Docker e em seguida rodar o container. Faça isso a partir do comando abaixo.

Após isso, copie o IP da máquina da AWS (estará logo abaixo do CLI, ao lado de Public IPs) e abra uma guia em seu navegador e cole o IP na barra de pesquisa. Pronto, o Rancher está instalado na máquina AWS EKS.

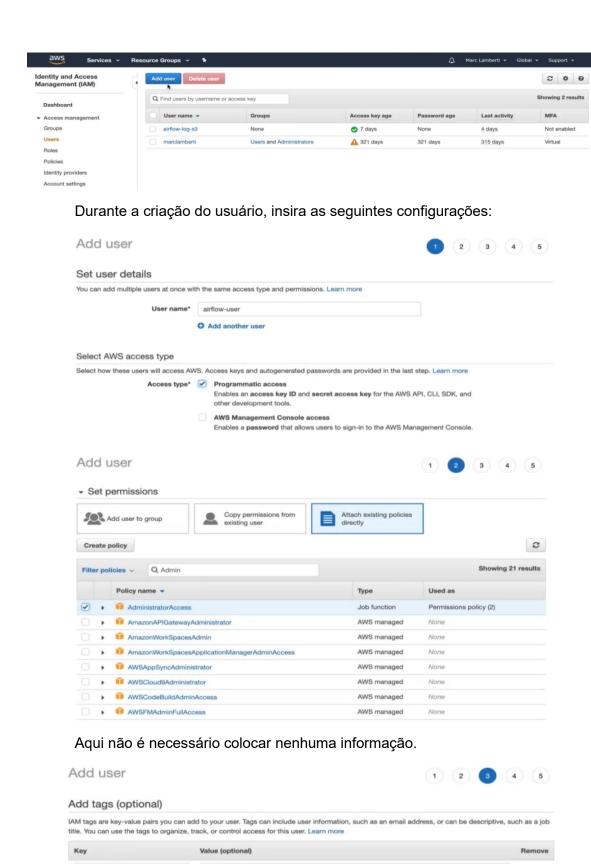


Em seguida precisaremos criar um usuário IAM, que fará a conexão com o nosso servidor AWS EKS. O usuário IAM é um Gerenciador de Identidade e Acesso e funciona para representar a pessoa ou a workload que usa o usuário do IAM para interagir com a AWS.

Para isso, abra o AWS Management Console e pesquise por IAM.



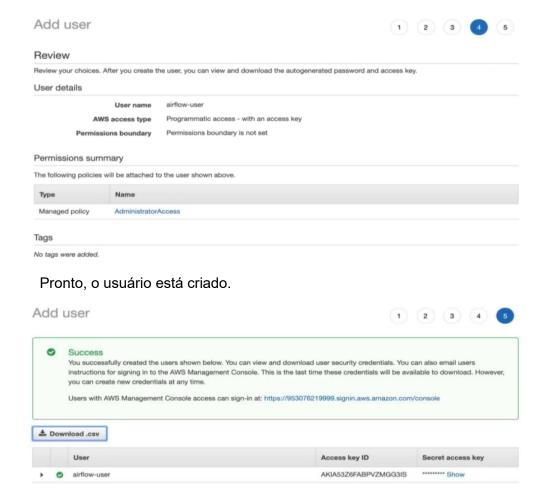
Acesse a seção "Usuários" ou "Users" na barra lateral esquerda e clique em "Adicionar usuário" ou "Add user".



Por fim, é mostrado um resumo das configurações do usuário a ser criado.

Add new key

You can add 50 more tags.



Após a criação do usuário, precisaremos criar um repositório ECR. Esse repositório armazenará as imagens do Docker que utilizaremos, permitindo criar, monitorar e excluir repositórios de imagens e definir permissões que controlam quem pode acessá-los usando operações de API do Amazon ECR.

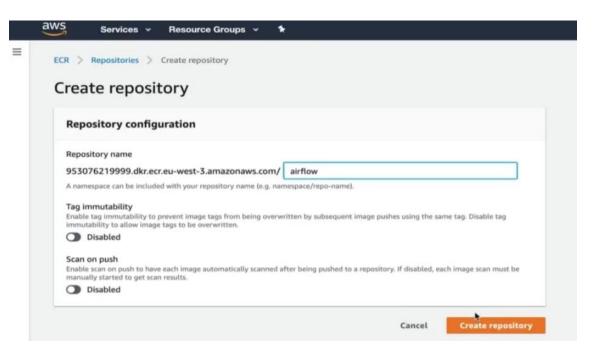
Novamente, no AWS Management Console, pesquise por ECR.



Clique no botão laranja na seção de criar o repositório.



Em seguida, insira um nome para o repositório que utilizaremos e deixe desabilitado as duas configurações.

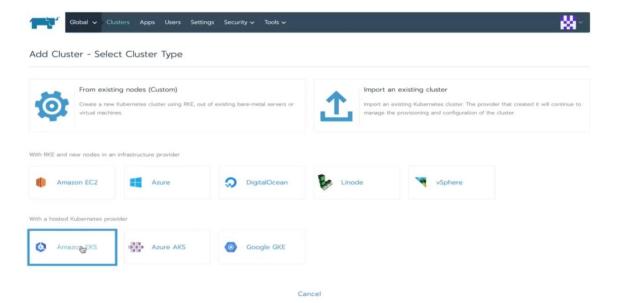


Para fazer a instalação e configuração do AWS CLI que utilizaremos nesse repositório Docker, siga o passo a passo no link abaixo. Note que estamos utilizando uma máquina Linux, então vá para as configurações desse sistema operacional.

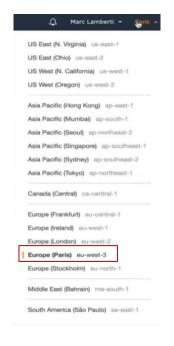
https://docs.aws.amazon.com/cli/latest/userguide/getting-started-install.html

Note que durante o processo de instalação, precisaremos do usuário IAM criado, juntamente com a senha criada automaticamente para ele.

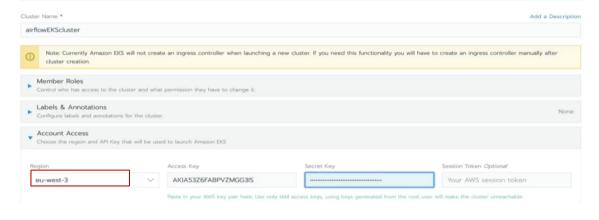
Voltando para o Rancher que criamos no servidor AWS, faremos a criação de um cluster EKS com o Rancher. Primeiramente, iremos adicionar um novo servidor, clicando no Amazon EKS.



Nomeie o cluster que você está criando de uma forma fácil de ser lembrada. Note a região do servidor que está sendo criado o cluster, ele precisa ser o mesmo que você estiver conectado no AWS Management Console. Será necessário utilizar as mesmas credenciais do usuário IAM utilizado anteriormente.



Add Cluster - Amazon EKS



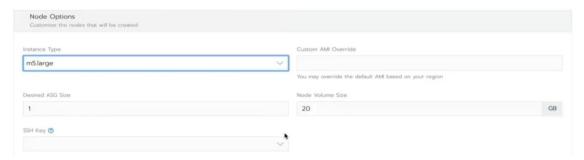
Em seguida defina a versão do Kubernetes e prossiga para o próximo passo.

Cluster Options Customize the cluster that will be used to launch EKS Insta	nces
Kubernetes Version v1.14	Service Role Standard: Service role is automatically created Custom: Choose from your existing service roles
	Next: Select_VPC & Subnet Cancel

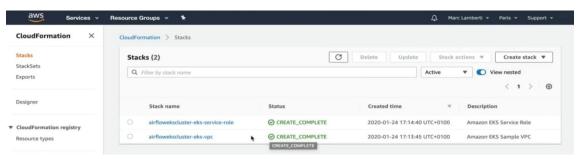
Essa configuração é a padrão, deixe-a como está.



Por fim, defina o tipo da instância, isso significa o tamanho e poder computacional que você utilizará (note que tipos maiores e mais fortes custam mais caro). Os demais valores permanecem os mesmos. Por fim, crie o cluster.



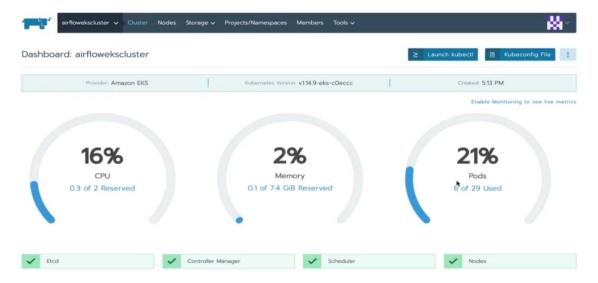
Acessando o serviço CloudFormation da AWS, você conseguirá ver que a AWS já conseguiu detectar o cluster criado.



O mesmo acontece para o ECR.



No Rancher nós conseguimos ver que já é possível acessar o cluster.

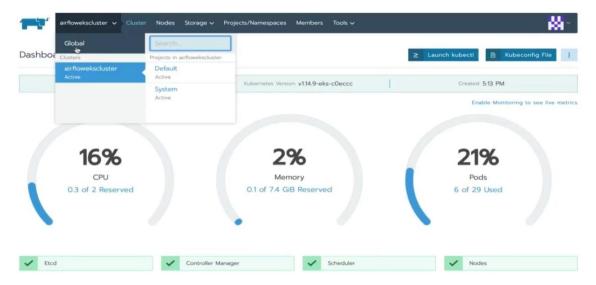


Por fim, precisaremos configurar o Nginx Ingress, que é um componente essencial quando usamos Kubernetes para expor aplicações web para o mundo externo.

Um Ingress é um recurso que define como o tráfego externo é roteado para dentro do cluster. O Ingress Controller é o componente que executa isso de fato.

Para isso, precisaremos configurar um Catalog, que é um conjunto de aplicações pré-configuradas empacotadas como Helm Charts. Ele permite que você:

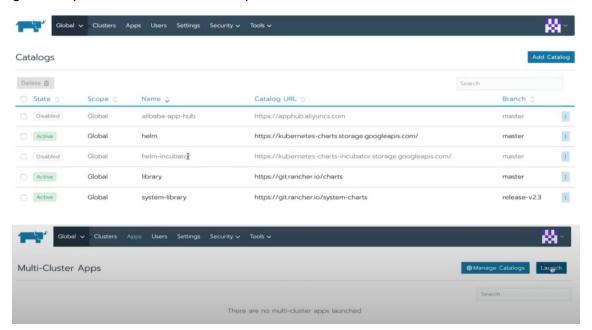
- Instale apps no cluster via interface gráfica.
- Personalize parâmetros como porta, domínio, volumes, usuários etc.
- Crie facilmente estruturas Kubernetes prontas para uso.



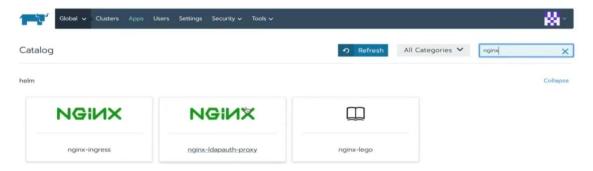
Em seguida vá para a aba "Apps", e clique em Manage Catalogs.



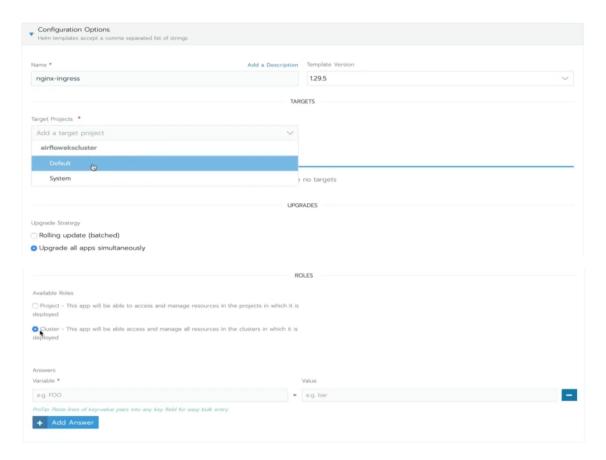
Aqui, adicionaremos o Helm Chart chamado "helm". Em seguida, volte para a guia de aplicativos novamente e clique em Launch.



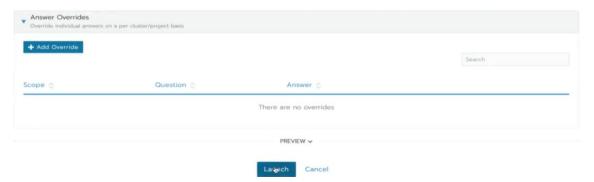
Em seguida, procure pelo aplicativo "nginx-ingress", ele fará a conexão com acessos externos.



Nas opções de configuração do Nginx, insira um nome e defina o projeto a ser instalado, no nosso caso será o "Default".



Por fim, clique em "Launch". Pronto, seu Nginx Ingress já estará funcionando.



8. Monitoring Apache Airflow

Essa seção tem como foco mostrar o monitoramento de instâncias do Airflow, bem como as DAGs em execução, ou que são utilizadas de forma agendada, Workers, o próprio backend, dentre outros. É importante acompanhar a execução das execuções pois é imprescindível saber se a DAG é executada corretamente, se há algum erro em uma API, ou na transformação dos dados, dentre inúmeros fatores que possam ocorrer nas estruturas citadas anteriormente.

Existem cinco níveis de log, INFO, ERROR, DEBUG, WARNING e CRITICAL, esses dependem do tipo de erro que se deu na execução. Abaixo há um exemplo da implementação de um logger.

```
def setup_logging(filename):
    """Creates log file handler for daemon process"""
    root = logging.getLogger()
    handler = logging.FileHandler(filename)
    formatter = logging.Formatter(settings.SIMPLE_LOG_FORMAT)
    handler.setFormatter(formatter)
    root.addHandler(handler)
    root.setLevel(settings.LOGGING_LEVEL)
```

Para que seja definido o nível do log, é necessário alterar o parâmetro chamado "logging_level" no arquivo de configuração do Airflow. Esse por sua vez pode receber os cinco níveis citados anteriormente. Por padrão, o valor é "INFO".

```
o airflowed airflow-section-8 must surply a airflowed appointed appointed appointed airflow-section-8 must supply an Airflow connection id that 13 # location. If remote_logging is set to true, set 14 # configuration requirements.

15 remote_logging = False

16 remote_log_conn_id =

17 remote_base_log_folder =

18 encrypt_s3_logs = False

19

20 # Logging_level = INFO

22 fab_logging_level = WARN
```

Com esse valor, ao acessar os registros de log, a partir do comando "docker logs f <id_instancia>" da instância do Airflow, é mostrado uma lista com mensagens de acompanhamento do fluxo normal da aplicação.

```
[2020-01-29 17:12:53,465] {__init__.py:51} INFO - Using executor CeleryExecutor
[2020-01-29 17:12:53,494] {scheduler_job.py:1323} INFO - Starting the scheduler
[2020-01-29 17:12:53,495] {scheduler_job.py:1331} INFO - Running execute loop f
or -1 seconds
[2020-01-29 17:12:53,495] {scheduler_job.py:1332} INFO - Processing each file a
 most -1 times
[2020-01-29 17:12:53,495] {scheduler_job.py:1335} INFO - Searching for files in
/usr/local/airflow/dags
[2020-01-29 17:12:53,566] {scheduler_job.py:1337} INFO - There are 2 files in /
usr/local/airflow/dags
[2020-01-29 17:12:53,567] {scheduler_job.py:1388} INFO - Resetting orphaned tas
ks for active dag runs
[2020-01-29 17:12:53,649] {dag_processing.py:556} INFO - Launched DagFileProces
sorManager with pid: 14
[2020-01-29 17:12:53,657] {settings.py:55} INFO - Configured default timezone <
Timezone [UTC]>
[2020-01-29 17:12:53,678] {settings.py:254} INFO - settings.configure_orm(): Us
ing pool settings. pool_size=5, max_overflow=10, pool_recycle=1800, pid=1
```

Passando o valor da variável "logging_level" para "WARNING", os logs são ocultados, por conta de receber apenas avisos de execução que não impedem de executar.

```
o airflow-materials airflow-section-8 airflow of airflow-for patrix illusting the absolute

9 base_log_folder = /usr/local/airflow/logs
10

11 # Airflow can store logs remotely in AWS S3, Good 12 # Users must supply an Airflow connection id that 13 # location. If remote_logging is set to true, so 14 # configuration requirements.
15 remote_logging = False
16 remote_log_conn_id =
17 remote_base_log_folder =
18 encrypt_s3_logs = False
19
20 # Logging level
21 logging_level = WARNING
22 fab_logging_level = WARN
```

Como é possível verificar na imagem abaixo, nenhum log é mostrado, indicando que não há Warnings na execução.

Isso se repetirá para os outros casos também:

- DEBUG Mensagens detalhadas, úteis apenas durante o desenvolvimento e depuração.
- ERROR Erros que afetam a execução da DAG ou task, mas que não encerram o sistema inteiro.
- CRITICAL Indica um erro grave, que geralmente exige atenção imediata ou interrompe todo o sistema.

Elasticsearch: É uma plataforma distribuída de busca e análise de dados em tempo real, usada em sistemas como o Apache Airflow para armazenar, indexar e consultar logs e métricas.

Essa plataforma também permite a seguinte estrutura de armazenagem, como o ID, nome do log, mensagem de saída, nível do log, processo e tipo.

```
"_id": 2,
    "Name": "my_log",
    "Message": "it works",
    "LogLevel": "INFO",
    "Process": "ueryd_8990"
    "_type": "log_sys"
}
```

Além disso, ele permite buscar logs a partir do DAG ID, task ID, status (failed, success, etc.), host ou worker específico, data de execução.

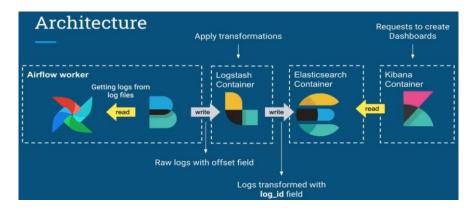
A partir dele e outras ferramentas open source, é possível combiná-los para coleta, armazenamento, análise e visualização de dados log e métricas, chamado de ELK (Filebeat + Elasticsearch + Logstash + Kibana, o primeiro não tem relação direta com a sigla).

Ao utilizar o "ELK Stack" com o Airflow, a arquitetura de organização fica da seguinte forma:



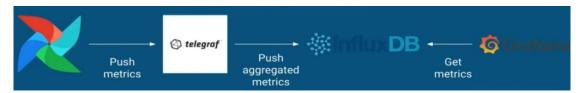
Como esse processo será feito?

- 1. Coleta de logs (Airflow Worker → Filebeat)
 - a. O Filebeat é encarregado de ler continuamente os arquivos de log do Airflow e extrai eventos linha a linha.
- 2. Processamento dos logs (Filebeat → Logstash)
 - a. Os dados brutos são enviados do Filebeat para o Logstash por meio de uma conexão (geralmente via protocolo beats).
- 3. Indexação (Logstash → Elasticsearch)
 - a. O Logstash envia os logs já processados para o Elasticsearch Container.
- 4. Visualização (Elasticsearch → Kibana)
 - a. O Kibana Container se conecta ao Elasticsearch para ler os dados indexados.



Além dos logs, o Airflow também pode emitir métricas de desempenho e uso (número de DAGs executadas, tempo de execução de tarefas, número de falhas etc.). Isso é feito por meio do StatsD, que é integrado nativamente ao Airflow através do parâmetro statsd_on.

As métricas coletadas podem ser enviadas a um servidor StatsD ou Telegraf, que as encaminha ao InfluxDB (base de dados de séries temporais). O Grafana então é utilizado como ferramenta de visualização.



Essa arquitetura é conhecida como TIG Stack:

- Telegraf Coletor de métricas.
- InfluxDB Banco de dados de métricas.
- Grafana Painel de visualização e monitoramento.

No Airflow, exemplos de métricas expostas:

- airflow.scheduler heartbeat;
- airflow.dag processing.time;
- airflow.task.duration;
- airflow.operator_failures.

Triggers e Alertas com Grafana: O Grafana, quando conectado ao InfluxDB ou ao Elasticsearch, permite configurar alertas e triggers com base em condições específicas, como:

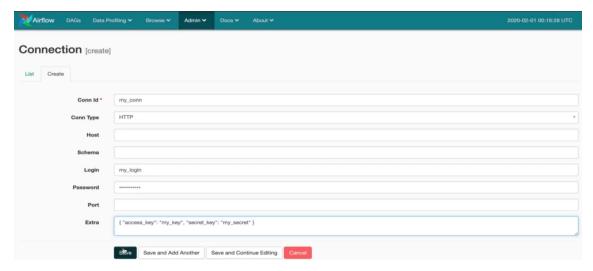
- Número de falhas em tarefas de uma DAG em um intervalo de tempo;
- Duração acima do esperado de uma task;
- Execuções que não ocorreram no período previsto.

Além disso, esses alertas podem ser configurados para acionar notificações via e-mail, Slack, Microsoft Teams ou outras ferramentas de mensageria corporativa.

9. Security in Apache Airflow

O primeiro tópico de segurança se dá na questão de dados sensíveis sendo acessados via consulta no banco de dados, onde é possível recuperar senhas, logins,

informações extras, dentre outros. No exemplo abaixo, cria-se uma conexão com nome "my_conn", login sendo "my_login", senha "my_password" e informações extras.



Conectando-se ao banco de dados rodando no nosso Airflow, é possível recuperar esses dados, como mostra a imagem abaixo, de forma completamente explícita e sem filtros.

O primeiro passo para tornar esses arquivos confidenciais, é alterar uma variável chamada de "secure_mode" na configuração do Airflow para "True". Em seguida reiniciar o Airflow.

```
TZ/ dagbag_import_timeout = 30
128
129 # The class to use for running task instances in
130 task_runner = StandardTaskRunner
131
132 # If set, tasks without a `run_as_user` argument
133 # Can be used to de-elevate a sudo user running
134 default_impersonation =
135
136 # What security module to use (for example kerbe
137 security =
138
139 # If set to False enables some unsecure features
140 # In 2.0 will default to True.
141 secure_mode = True
142
143 # Turn unit test mode on (overwrites many config
144 # values at runtime)
```

Em seguida, caso não exista o pacote "crypto" no arquivo de montagem do container do Airflow, é imprescindível adicioná-lo. Em seguida reinicie o container para as alterações serem aplicadas.

```
Dockerfile •
irflow-section-9 > docker > airflow > 🔷 Dockerfile > ...
        locales \
   && sed -i 's/^# en_US.UTF-8 UTF-8$/en_US.UTF
   && locale-gen \
   && update-locale LANG=en_US.UTF-8 LC_ALL=en_
   && useradd -ms /bin/bash -d ${AIRFLOW_USER_H
   && pip install -U pip setuptools wheel \
   && pip install pytz \
   && pip install pyOpenSSL \
   && pip install ndg-httpsclient \
   && pip install pyasn1 \
   && pip install apache-airflow[crypto,celery,
   && pip install 'redis==3.2' \
   && if [ -n "${PYTHON_DEPS}" ]; then pip inst
   && apt-get purge --auto-remove -yqq $buildD€
   && apt-get autoremove -yqq --purge \
   && apt-get clean \
```

Agora vem a parte mais importante que é a **Fernet_key**, que é uma chave que impede que sejam feitas alterações, manipulações, dentre outros, em informações sensíveis contidas no banco de dados. É permitida apenas a alteração dessas informações caso o usuário tenha essa chave.

Para gerar essa chave, precisaremos nos conectar ao Webserver do nosso container. Faremos isso copiando o ID do webserver juntamente com o comando explicitado abaixo.

```
a0e73db4be89
                   marclamberti/docker-airflow-security:1.10.7
sh webs..." 8 minutes ago
                             Up 8 minutes (healthy) 5555/tcp, 8793/tcp, 0.
0.0.0:8080->8080/tcp airflow-section-9_webserver_1
327b5ba28795
                  postgres:9.6
                                                                "docker-entry
point.s..." 8 minutes ago
                              Up 8 minutes
                                                       5432/tcp
                     airflow-section-9_postgres_1
                                                                "docker-entry
4899d02af264
                  redis:5.0.5
point.s.." 8 minutes ago
                              Up 8 minutes
                                                       6379/tcp
                     airflow-section-9_redis_1
Marc@macbook-pro ~/airflow-materials/airflow-section-9 (master) $ docker exec
it a0e73db4be89 /bin/bash
```

Ao conectado, utilizaremos o comando: <python -c "from cryptography.fernet import Fernet; print(Fernet.generate key().decode())"> para gerar essa chave.

```
Marc@macbook-pro ~/airflow-materials/airflow-section-9 (master) $ docker exec - it a0e73db4be89 /bin/bash airflow@a0e73db4be89:~$ python -c ¹from cryptography.fernet import Fernet; prin t(Fernet.generate_key().decode())" d1APp_8RfZDvFon4RSU6HvDYGOhiFU1tS3wqNZEMM6Q= airflow@a0e73db4be89:~$ ■
```

Copie essa chave e a insira no arquivo de configuração do Airflow, na variável fernet key

Reinicie o container e a configuração estará feita. Realizando a consulta novamente a conexão criada anteriormente, o seguinte resultado é mostrado na tela:

```
airflow=# SELECT login,password,extra FROM connection WHERE conn_id='my_conn';
login | password

extra

my_login | gAAAAABeNMnaNsatPisjx97nZhyz8KdqG360BLu6zi_KtivZxU10n0YhKqX80Lg1atY
2q30etBCPzP4UHvI4hct9lsr6fb3Ezw== | gAAAAABeNMnaF30wdttiC1ADY3XeY1G8Dltmotv5f2d
60PVd3-XsxbuNmkVVrVMKkalodPIRuLUrNKvxioI3y7IhVodK4h63l1DsbqrQ3s2a8F6TFR_F3t-A5_
ubLZ4m02ywCTvRLvbkLyos7nkwkLoNELHEGAHdNQ==
(1 row)
```

Note que pode ser que você precise editar as conexões que já existiam anteriormente à adição da fernet key.

Você pode também fazer a rotação de Fernet_Key, que consiste em basicamente trocar a fernet_key contida no arquivo de configuração do Airflow por uma outra, muitas vezes por questões de segurança, periodicidade (trocar a cada 7 dias), dentre outros. A variável ficaria assim:

Fernet_key = fernet_key_nova, fernet_key_old

Para efetuar a rotação dessas Keys, basta estar conectado ao Webserver e utilizar o comando airflow rotate fernet key.

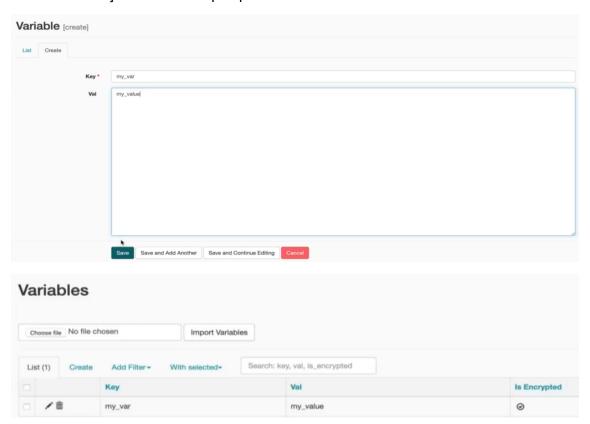
```
airflow@a0e73db4be89:~$ python -c "from cryptography.fernet import Fernet; print(Fernet.generate_key().decode())"
7GDmTHBpnaKseRIeJZ747PUBYBgbg1T2MM0x30XX-w8=
airflow@a0e73db4be89:~$ airflow rotate_fernet_key
[2020-02-01 00:54:31,440] {settings.py:254} INFO - settings.configure_orm(): Using pool settings.pool_size=5, max_overflow=10, pool_recycle=1800, pid=311
airflow@a0e73db4be89:~$ exit
```

Em seguida você poderá excluir a fernet_key_old da variável.

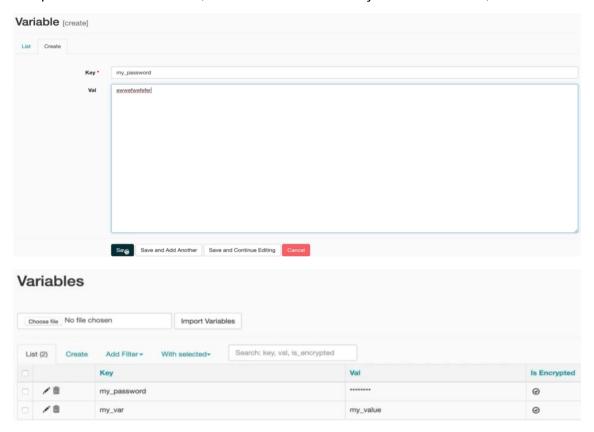
Escondendo variáveis do Airflow UI: Para esconder variáveis na UI do Airflow, temos algumas palavras que são caracterizadas como sensíveis no Backend do Airflow. Ao inserir elas no nome de uma variável, imediatamente o seu valor será escondido.

```
DEFAULT_SENSITIVE_VARIABLE_FIELDS = (
    'password',
    'secret',
    'passwd',
    'authorization',
    'api_key',
    'apikey',
    'access_token',
)
```

Por exemplo, no caso abaixo nenhuma palavra sensível é inserida, o que permite a sua visualização na UI sem qualquer filtro.



Agora, quando inserimos alguma das palavras classificadas como sensível, o campo "val" ficará escondido, similarmente a visualização de uma senha, com "*".



Autenticação no Airflow e Filtro de Usuário

Podemos também adicionar autenticação na UI do Airflow para permitir apenas usuários específicos de acessarem. É importante adicionar esse tipo de configuração dado em um ambiente de trabalho em que várias pessoas utilizam a UI, para ter maior controle sobre as ações dos usuários, bem como limitar o acesso as DAGs de cada um.

Para isso, faremos a alteração da variável "authenticate" para "True" e adicionar a variável "auth_backend" com valor igual a "airflow.contrib.auth.backends.password auth".

```
o wintow.my tow.my colon-0 > mint > airflow > 0 airflow.rdg

251    access_logfile = -

252    error_logfile = -

253

254    # Expose the configuration file in the web server

255    # This is only applicable for the flask-admin based web UI (non F/

256    # In the FAB-based web UI with RBAC feature,

257    # access to configuration is controlled by role permissions.

258    expose_config = False

259

260    # Set to true to turn on authentication:

261    # https://airflow.apache.org/security.html#web-authentication

262    authenticate = True

263    auth_backend = airflow.contrib.auth.backends.password_auth
```

Adicionaremos também, no arquivo de montagem do container Dockerfile, a instalação do Flask, que fará o gerenciamento de usuários para nós.

```
Dockerfile ×
       CKEr > airflow >
       rsync \
       netcat \
       locales \
  && sed -i 's/^# en_US.UTF-8 UTF-8$/en_US.UTF-
  && locale-gen \
  && update-locale LANG=en_US.UTF-8 LC_ALL=en_L
  && useradd -ms /bin/bash -d ${AIRFLOW_USER_H(
  && pip install -U pip setuptools wheel \
  && pip install pytz \
  && pip install flask-bcrypt \
  && pip install pyOpenSSL \I
  && pip install ndg-httpsclient \
  && pip install pyasn1 \
  && pip install apache-airflow[crypto,celery,
  && pip install 'redis==3.2'
```

Reiniciando o container e acessando a UI do Airflow, nos depararemos com uma tela de login, que antes não existia. Note que não existe nenhum usuário por enquanto, faremos a criação de um na sequência.



Para criar um usuário no Airflow, precisaremos nos conectar ao Webserver novamente e rodar o seguinte comando:

```
import airflow
from airflow import models, settings
from airflow.contrib.auth.backends.password_auth import PasswordUser
user = PasswordUser(models.User())
user.username = 'admin'
```

```
user.email = 'admin@airflow.com'
user.password = 'admin'
session = settings.Session()
session.add(user)
session.commit()
session.close()
exit()
>
```

```
74d0a76d908a
                   marclamberti/docker-airflow-security:1.10.7
                                                                  '/entrypoint.
sh webs..." 37 seconds ago
                               Up 35 seconds (healthy)
                                                         5555/tcp, 8793/tcp, 0
.0.0.0:8080->8080/tcp
                       airflow-section-9_webserver_1
4d7a550fb59e
                                                                  "docker-entry
                   postgres:9.6
point.s.." 38 seconds ago
                               Up 36 seconds
                                                         5432/tcp
                       airflow-section-9_postgres_1
728860a46b92
                   redis:5.0.5
                                                                  "docker-entry
point.s..." 38 seconds ago
                                                         6379/tcp
                               Up 36 seconds
                       airflow-section-9_redis_1
Marc@macbook-pro ~/airflow-materials/airflow-section-9 (master) $ docker exec
it 74d0a76d908a /bin/bash
airflow@74d0a76d908a:~$
```

Na imagem abaixo, criamos então o usuário admin, com senha admin e outras demais configurações.

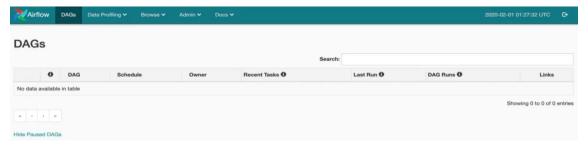
```
>>> import airflow
[2020-02-01 01:24:46,638] {settings.py:254} INFO - settings.configure_orm(): Us
ing pool settings. pool_size=5, max_overflow=10, pool_recycle=1800, pid=87
>>> from airflow import models, settings
>>> from airflow.contrib.auth.backends.password_auth import PasswordUser
>>> user = PasswordUser(models.User())
>>> user.username = 'admin'
>>> user.email = 'admin@airflow.com'
>>> user.password = 'admin'
>>> session = settings.Session()
>>> session.add(user)
>>> session.commit()
>>> session.close()
>>> exit()
airflow@74d0a76d908a:~$
```

Pronto, a configuração está feita do usuário. Mas como poderemos filtrar apenas para aparecer as DAGs do respectivo usuário que fez login? Para isso, precisaremos alterar a variável "filter_by_owner" para "True" no arquivo de configuração do Airflow. Reinicie o servidor na sequência.

Antes da configuração do filtro por usuário, as DAGs apareciam assim para o usuário "admin" (Note a coluna "Owner"):



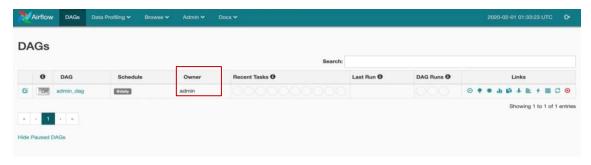
Após a configuração, as DAGs já não estão mais ali, justamente pois ele não é dono de nenhuma DAG por enquanto.



Para que apareça alguma DAG para o usuário "admin", é necessário que ele crie, ou uma do zero, ou altere o proprietário das DAGs que já existem, como no caso abaixo:

Após alterar o proprietário para "admin", a DAG irá aparecer para o usuário.

Note que o Owner foi alterado para "admin".



Referencias

Apache Airflow: The Hands-On Guide (Seção 5 à 9)