

예측 서비스 배포

5분

실시간 추론용 추론 파이프라인을 만들고 테스트한 후에는 이를 클라이언트 응용 프로그램에서 사용할 서비스로 게시할 수 있습니다.

① 참고

이 연습에서는 ACI(Azure Container Instance)에 웹 서비스를 배포합니다. 이러한 유형의 컴 퓨팅은 동적으로 만들어지며 개발 및 테스트에 유용합니다. 프로덕션 환경에서는 '유추 클 러스터'를 만들어 향상된 스케일링 성능 및 보안을 제공하는 AKS(Azure Kubernetes Service) 클러스터를 제공해야 합니다.

서비스 배포

- 1. 이전 단원에서 만든 당뇨병 예측 유추 파이프라인을 봅니다.
- 2. 오른쪽 위에서 **배포** 를 선택하고 다음 설정을 사용하여 새로운 실시간 엔드포인트를 배포합니다.
 - 이름: predict-diabetes
 - 설명: 당뇨병을 분류합니다.
 - 컴퓨팅 형식: Azure Container Instances
- 3. 웹 서비스가 배포될 때까지 기다립니다. 몇 분 정도 걸릴 수 있습니다. 배포 상태는 디자이 너 인터페이스의 왼쪽 상단에 표시됩니다.

서비스 테스트

이제 클라이언트 애플리케이션에서 배포된 서비스를 테스트할 수 있습니다. 이 경우 아래 셀의 코드를 사용하여 클라이언트 애플리케이션을 시뮬레이션합니다.

- 1. **엔드포인트** 페이지에서 predict-diabetes 실시간 엔드포인트를 엽니다.
- 2. predict-diabetes 엔드포인트가 열리면 **사용** 탭을 보고 다음 정보를 확인합니다. 클라이언 트 애플리케이션에서 배포된 서비스를 연결하려면 해당 정보가 필요합니다.
 - 서비스에 대한 REST 엔드포인트
 - 서비스에 대한 기본 키

- 3. 이 값 옆에 있는 日 링크를 사용하여 이를 클립보드에 복사할 수 있습니다.
- 4. 브라우저에서 predict-diabetes 서비스 페이지의 **사용** 페이지가 열린 상태에서 새 브라우 저 탭을 열고 Azure Machine Learning Studio 의 두 번째 인스턴스를 엽니다. 그런 다음, 새 탭에서 **Notebooks** 페이지(**작성자** 아래)를 봅니다.
- 5. Notebooks 페이지의 내 파일 에서 🗅 단추를 사용하여 다음 설정으로 새 파일을 만듭니다.
 - 파일 위치: Users/your user name
 - 파일 이름: Test-Diabetes
 - 파일 형식: Notebook
 - 이미 있는 경우 덮어쓰기: 선택됨
- 6. 새 Notebook이 만들어지면 이전에 만든 컴퓨팅 인스턴스가 **컴퓨팅** 상자에서 선택되었는 지, 그리고 상태가 실행 중 인지 확인합니다.
- 7. < 단추를 사용하여 파일 탐색기 창을 축소하고 **Test-Diabetes.ipynb** Notebook 탭에 사용할 수 있는 공간을 제공합니다.
- 8. Notebook에서 만든 사각형 셀에 다음 코드를 붙여넣습니다.

```
Python
                                                                           아 복사
endpoint = 'YOUR_ENDPOINT' #Replace with your endpoint
key = 'YOUR_KEY' #Replace with your key
import urllib.request
import json
import os
data = {
    "Inputs": {
        "WebServiceInput0":
        {
                     'PatientID': 1882185,
                     'Pregnancies': 9,
                     'PlasmaGlucose': 104,
                     'DiastolicBloodPressure': 51,
                     'TricepsThickness': 7,
                     'SerumInsulin': 24,
                     'BMI': 27.36983156,
                     'DiabetesPedigree': 1.3504720469999998,
                     'Age': 43,
            },
        1,
    },
    "GlobalParameters": {
    }
}
```

```
body = str.encode(json.dumps(data))
headers = {'Content-Type':'application/json', 'Authorization':('Bearer '+
key)}
req = urllib.request.Request(endpoint, body, headers)
try:
    response = urllib.request.urlopen(req)
    result = response.read()
    json result = json.loads(result)
    output = json_result["Results"]["WebServiceOutput0"][0]
    print('Patient: {}\nPrediction: {}\nProbability:
{:.2f}'.format(output["PatientID"],
output["DiabetesPrediction"],
output["Probability"]))
except urllib.error.HTTPError as error:
    print("The request failed with status code: " + str(error.code))
    # Print the headers to help debug
    print(error.info())
    print(json.loads(error.read().decode("utf8", 'ignore')))
```

① 참고

코드의 세부 정보에 대해 너무 걱정하지 마세요. 환자의 특징을 정의하고 당뇨병 진단 예측을 위해 만든 predict-diabetes 서비스를 사용합니다.

- 9. predict-diabetes 서비스의 **사용** 페이지가 포함된 브라우저 탭으로 전환한 다음 서비스에 대한 REST 엔드포인트를 복사합니다. Notebook을 포함하는 탭으로 돌아가 키를 코드에 복사하고 YOUR ENDPOINT를 대체합니다.
- 10. **predict-diabetes** 서비스의 **사용** 페이지가 포함된 브라우저 탭으로 전환한 다음 서비스에 대한 기본 키를 복사합니다. Notebook을 포함하는 탭으로 돌아가 키를 코드에 복사하고 YOUR KEY를 대체합니다.
- 11. Notebook을 저장합니다. 셀 옆에 있는 ▷ 단추를 사용하여 코드를 실행합니다.
- 12. 예측된 당뇨병 진단이 반환되는지 확인합니다.

다음 단원: 지식 점검

계속 >