

در ابتدا با استفاده از کراس دیتا آموزشی را augment می کنیم

```
from keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator

# Define the image data generator with augmentation techniques
train_datagen = ImageDataGenerator(
    rotation_range=20,
    width_shift_range=0.1,
    height_shift_range=0.1,
    zoom_range=0.3,
    horizontal_flip=True,
    fill_mode='nearest')
```

چون داده های با label صفر ۶۴ درصد داده ها را تشکیل می دهند پس در داده های ما توازن ندارد برای برقراری توازن از SMOTE استفاده می کنیم یک تعریفی از SMOTE که دقیقا چی هست:

وقتی چنین مشکلی داریم یعنی دیتاست ما نامتعادل هست ما معمولا چهارتا راه داریم:

1. Weighted Class Approach
2. Under-sampling approach
3. Data Augmentation for Minority Class
4. Synthetic Minority Over-sampling Technique (SMOTE)

در تکنیک هایی که در بالا اشاره شد data augmentation, SMOTE از بقیه بهتر هستند که استفاده از SMOTE رایج تر هست. و برای متعادل سازی دیتاست نیز از SMOTE استفاده کردم.

در ادامه callback های مربوط به مدل را تعریف می کنیم و بعد داده های آموزشی را ۰.۲ ان را به داده های validation اختصاص میدم و در ادامه ابتدا یک ورودی تصویری با استفاده از کلاس ImageInput از کتابخانه AutoKeras تعریف می شود. سپس با استفاده از کلاس Normalization یک لایه نرمال سازی اعمال می شود سپس با استفاده از کلاس ImageAugmentation, یک لایه Augmentation به صورت افقی روی تصاویر اعمال می شود. این کار به شبکه عصبی کمک می کند تا بتواند تصاویر را با تنوع بیشتری یاد بگیرد. سپس با استفاده

از کلاس `ResNetBlock`، یک بلوک از مدل `ResNet` ساخته می‌شود. این بلوک شامل چندین لایه پیچشی و ادغام است و در شبکه عصبی به کمک انتقال رو به جلو، اطلاعات را از ورودی به خروجی منتقل می‌کند. در نهایت، با استفاده از کلاس `ClassificationHead`، یک لایه خروجی برای دسته‌بندی تصاویر تعریف می‌شود. این لایه شامل یک لایه `GlobalAveragePooling` و یک لایه `Dense` است. در بخش آخر، با استفاده از کلاس `AutoModel` از کتابخانه `AutoKeras`، یک مدل شبکه عصبی پیچشی به صورت خودکار با استفاده از چندین مدل مختلف، طراحی می‌شود. با تعیین مقادیر پارامترهای مختلف مانند تعداد تلاش‌های انجام شده برای طراحی مدل و هدف بهینه‌سازی، این کد به `AutoKeras` امکان می‌دهد تا یک مدل عصبی مناسب برای دسته‌بندی تصاویر را به صورت خودکار ساخته و بر روی داده‌های آموزشی، آموزش دهد. و بعد از `train` کردن مدل نتایج زیر به دست آمد:

بر روی داده های تست دقت به صورت زیر است:

```
(749, 100, 100, 3)
24/24 [=====] - 6s 151ms/step
Test accuracy: 0.8958611481975968
```

و بر روی داده های `train` دقت به صورت زیر است:

```
(749, 100, 100, 3)
24/24 [=====] - 6s 151ms/step
Test accuracy: 0.8958611481975968
```

نتایج بالا بر روی `colab` چند روز گذاشتیم تا ران بشود و بر روی `GPU` آزمایشگاه نیز بیش از دو روز گذاشتیم تا بر روی شبکه های عصبی سرچ انجام شود و نتایج به صورت زیر شد برای داده های تست به دقت حدود ۹۱ درصد رسیدیم:

```
24/24 [=====] - 30s 1s/step
Test accuracy: 0.9092122830440588
```

و برای داده های آموزشی به دقت حدود ۹۴ درصد رسیدیم:

```
91/91 [=====] - 114s 1s/step
Test accuracy: 0.9467680608365019
```