```
import matplotlib.pyplot as plt
import numpy as np
```

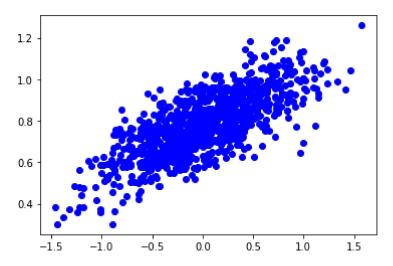
Wygenerujemy zbiór danych złożony z 1000 punktów.

```
number_of_points = 1000
x_point = []
y_point = []

a = 0.22
b = 0.78

for i in range(number_of_points):
    x = np.random.normal(0.0,0.5)
    y = (a*x+b)+np.random.normal(0.0,0.1)
    x_point.append(x)
    y_point.append(y)

plt.scatter(x_point,y_point,c='b')
plt.show()
```



```
real_x = np.array(x_point)
real_y = np.array(y_point)

import keras
from keras.models import Sequential
from keras.layers import Dense
import tensorflow as tf
```

Definiujemy model:

```
model = Sequential()
```

Dodajemy **jedną warstwę** (Dense) z **jednym neuronem** (units=1) z **biasem** (use_bias=True) i **liniową funkcją aktywacji** (activation="linear"):

```
model.add(Dense(units = 1, use_bias=True, input_dim=1, activation = "linear"))
```

Definiujemy optymalizator i błąd (średni błąd kwadratowy - MSE). Współczynnik uczenia = 0.1

```
opt = tf.keras.optimizers.Adam(learning rate=0.1)
```

Kompilacja modelu:

```
model.compile(loss='MSE',optimizer=opt)
```

Informacje o modelu:

model.summary()

Model: "sequential 3"

Layer (type)	Output Shape	Param #
dense_3 (Dense)	(None, 1)	2
Total params: 2 Trainable params: 2 Non-trainable params:	0	

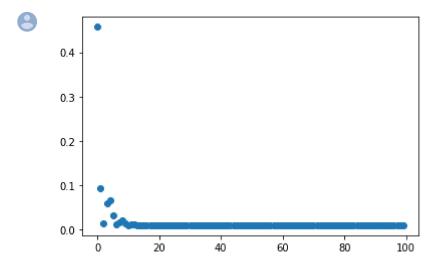
Ustalamy liczbę epok w czasie której model będzie uczony.

```
number_epochs=100
mini_batch=300
```

plt.show()

Proces uczenia: **mini_batch=n** oznacza, że w każdym przejściu pętli treningowej do modyfikacji wag wykorzystywanych jest **n punktów ze zbioru treningowego**. Oczywiście **1<=n<=1000** bo mamy 1000 punktów.

```
h = model.fit(real_x,real_y, verbose=0, epochs=number_epochs, batch_size=mini_batch)
Loss = h.history['loss']
plt.scatter(np.arange(number_epochs),Loss)
```



×