<u>Páginas</u>

 \odot

El modelo "Transfomers" usa "positional encoding" para

Compensar por la falta de orden secuencial de los tokens de entrada.

Ocultar palabras clave en la secuencia de entrada.

Simular pesos de atención entre los tokens de entrada.

Compensar por la falta de celdas de atención, recuerdo y olvido.

1 / 1 pts

Puntaje para este examen: 19 de 20

Pregunta 1

Este intento tuvo una duración de 71 minutos.

Entregado el 11 de jun en 9:27

Una GAN condicional CGAN inyecta estructura al ruido Gaussiano que entra al generador. Esto se logra mediante:

Modificar los parámetros de la distribución que entra al generador.

Forzar a que el ruido de entrada tenga media = 0, y varianza = 1.

Conectar la entrada del discriminador con la salida del generador.

Incluir una lista de etiquetas en la entrada del generador.

Pregunta 3

1/1 pts

Una manera de verificar la distribución que tienen las distintas dimensiones de una representación latente de alta dimensionalidad (ej, 128-D) es:

dimensiones de una representación latente de alta dimensionalidad (ej, 128-D) es:

Usar varios datos de ejemplos para medir la mediana y la moda.

Usar varios datos de ejemplos para medir la media y varianza.

Usar varios datos de ejemplos para hacer una gráfica de nube de puntos.

Usar varios datos de ejemplos para hacer una gráfica de cajas y brazos.

Pregunta 4

1 / 1 pts

Para una CNN, cuya primera capa contiene 8 filtros convolucionales de 5*5 píxeles, y recibe como entrada una imagen RGB de 220*220 píxeles, ¿Cuántos pesos existen en esa primera capa?

O 220*5*5 + 200*8

0 5*5*3 + 8

8*5*5*3 + 8

Pregunta 5

Pregunta 7

generadora.

Incorrecto

¿Cuál de las siguientes no es una razón para el éxito de los modelos de aprendizaje profundo?

La cascada profunda de no linearidades.

El uso de combinaciones linales.

Hardware dedicado.

Espíritu de trabajo colaborativo.

Pregunta 6

1/1 pts

Para un lote de entrenamiento de tamaño 64, ¿Cuál de las siguientes afirmaciones es correcta durante el proceso de entrenamiento?

Se produce 1 solo error a la salida, y 1 solo gradiente que se retropropaga.

Se producen 64 errores a la salida, y 1 solo gradiente que se retropropaga.

Se producen 64 errores a la salida, y 64 gradientes que se retropropagan.

Se produce 1 errore a la salida, y 64 gradientes que se retropropagan.

Si ya tenemos el set de validación, el cual no es usado durante el

de su entrenamiento, ¿por qué necesitamos un tercer set (prueba)?

El set de validación de hecho sí se usa para aprender parámetros.

El set de validación impacta la toma de decisiones del modelo.

El set de validación puede provenir de otra distribución de probabilidades

entrenamiento y nos permite calcular el desempeño del modelo después

1 / 1 pts

0 / 1 pts

1 / 1 pts

1 / 1 pts

1 / 1 pts

1 / 1 pts

Pregunta 8

1/1 pts

Una de las razones para preferir la función ReLU en las capas intermedias de una red es que:

Disminuye la probabilidad de tener desvanecimiento de gradiente.

Siempre produce errores positivos.

Tienen un alto grado de soporte estadístico.

Es diferenciable en todos lados.

Pregunta 9

1/1 pts

Media y tasa de aprendizaje.

Valor máximo y rango.

Ninguna de las opciones.

Pregunta 10

mlp = Sequential([

9 85,862

0 85,184

72,385

0 85,697

Pregunta 11

neuronal es:

])

Media y desviación estándar.

Input(shape=(30)),

Dense(512, activation='relu'),

Dense(128, activation='relu'),

Dense(32, activation='relu'),

Dense(6, activation='softmax')

¿Cuántos parámetros hay en la siguiente red neuronal tipo MLP?

¿Cuál es el set de datos con el que dejamos que el modelo ajuste sus

La detección de anomalías mediante el uso de autoencoders supone que:

El error de reconstrucción de las anomalías es notablemente menor que el

O Divergencia Kullback-Leibler

Mean absolute error

pesos de manera automática?

ReLU

Pregunta 14

Prueba.

Validación.

Entrenamiento.

Cross-validation.

de los datos normales.

Pregunta 15

Una manera de obtener vectores ralos (sparse) en alguna capa de una red

Usando un regulador L2 en esa capa.

Usando un regulador L1 en esa capa.

Usando la divergencia Kullback-Leibler en esa capa.

El error de reconstrucción de las anomalías es notablemente mayor que el de los datos normales. El espacio latente de las anomalías es totalmente distinto al espacio latente de los datos normales. El espacio latente de las anomalías es denso, mientras que el de los datos normales es ralo. 1 / 1 pts Pregunta 16 ¿Cuál función de activación es más adecuada para, la capa de salida, de una red convolucional que realiza reconstrucción de imágenes, donde los valores de los píxeles son números reales entre 0 y 1? Softmax. Sigmoide. Leaky ReLU. Tanh. 1 / 1 pts Pregunta 17

Con el método de retropropagación (backpropagation):

actualizaciones de mayor magnitud.

magnitud.

magnitud.

Pregunta 18

entrenamiento y validación:

No tienen sobre ajuste.

Los pesos más cercanos al centro de la red (representación latente) sufren

Los pesos más cercanos al inicio de la red sufren actualizaciones de mayor

Los pesos más cercanos al final de la red sufren actualizaciones de mayor

Los pesos con regularización sufren actualizaciones de mayor magnitud.

Es una suposición que se hace comúnmente sobre los datos de

Son generados por la misma distribución de probabilidades.

1 / 1 pts

 Sin fáciles de conseguir pero difíciles de etiquetar. O Son generados por la misma persona. 1 / 1 pts Pregunta 19 La diferencia principal entre un autoencoder vanilla (AE) y uno variacional (VAE), es que: Cada variable del espacio latente de un VAE se aproxima a una distribución normal, mientras que la del AE no necesariamente lo hace. El espacio latente del VAE siempre es ralo, mientras que el del AE no tiene garantía de serlo. El espacio latente del VAE tiene más elementos que el del AE. Cada variable del espacio latente de un AE se aproxima a una distribución normal, mientras que la del VAE no necesariamente lo hace. 1 / 1 pts Pregunta 20 ¿Cuál es una de las ventajas de hacer descenso de gradiente por lotes?

Es mejor que el hiperplano considere la convexidad del set de

Es mejor que el hiperplano se ajuste, de manera individual, a cada uno de

Es mejor que el hiperplano se ajuste, al mismo tiempo, a una muestra

Se evita que haya desvanecimiento del gradiente.

representativa de todos los datos de entrenamiento.

los puntos del set de entrenamiento.

entrenamiento.