

**Large Language Model (LLM) Explanation**

**Large Language Model (LLM) Explanation**

# Large Language Model (LLM) Explanation

## Data Preprocessing (Pra-pemrosesan Data)

Tokenization (Tokenisasi)

Memecah teks menjadi token-token (kata atau sub-kata).

```
tokens = tokenize(text)
```

Embedding

Mengonversi token-token ke dalam representasi vektor berdimensi tinggi.

```
embeddings = EmbeddingLayer(tokens)
```

# Large Language Model (LLM) Explanation

## Model Architecture (Arsitektur Model)

### Positional Encoding

Menambahkan informasi posisi ke embedding input.

$$PE(pos, 2i) = \sin(pos / 10000^{(2i/d\_model)})$$

$$PE(pos, 2i+1) = \cos(pos / 10000^{(2i/d\_model)})$$

### Transformer Encoder Layer

Mengandung dua sub-lapisan: Self-Attention dan Feed-Forward Neural Network.

### Self-Attention

Menghitung perhatian diri untuk setiap posisi dalam input sequence.

$$\text{Attention}(Q, K, V) = \text{softmax}((QK^T) / \sqrt{d\_k}) V$$

di mana Q adalah query, K adalah key, V adalah value, dan  $d\_k$  adalah dimensi key.

### Feed-Forward Neural Network

Lapisan jaringan saraf yang diterapkan setelah mekanisme perhatian.

$$FFN(x) = \max(0, xW\_1 + b\_1)W\_2 + b\_2$$

### Layer Normalization

Normalisasi di setiap sub-lapisan.

$$\text{LayerNorm}(x) = (x - \mu) / \sqrt{\sigma^2 + \epsilon}$$

# Large Language Model (LLM) Explanation

## Training (Pelatihan)

Loss Function (Fungsi Kehilangan)

Mengukur seberapa baik model membuat prediksi.

Cross-Entropy Loss (Untuk klasifikasi)

$$L(y, \hat{y}) = -\sum(y_i \log(\hat{y}_i))$$

di mana  $y$  adalah label sebenarnya dan  $\hat{y}$  adalah prediksi model.

Optimization (Optimasi)

Memperbarui bobot model untuk meminimalkan fungsi kehilangan.

Gradient Descent

$$\theta := \theta - \eta \nabla_{\theta} J(\theta)$$

di mana  $\theta$  adalah parameter model,  $\eta$  adalah learning rate, dan  $J(\theta)$  adalah fungsi kehilangan.

Adam (Adaptive Moment Estimation)

$$m_t = \beta_1 m_{t-1} + (1 - \beta_1) g_t$$

$$v_t = \beta_2 v_{t-1} + (1 - \beta_2) g_t^2$$

$$\hat{m}_t = m_t / (1 - \beta_1^t)$$

$$\hat{v}_t = v_t / (1 - \beta_2^t)$$

$$\theta_t := \theta_{t-1} - \eta \hat{m}_t / (\sqrt{\hat{v}_t} + \epsilon)$$

# Large Language Model (LLM) Explanation

## Evaluation (Evaluasi)

Metrics (Metrik)

Mengukur kinerja model.

Accuracy (Akurasi)

Persentase prediksi benar dari total prediksi.

$\text{Accuracy} = \text{Correct Predictions} / \text{Total Predictions}$

Precision, Recall, F1-Score

Digunakan untuk evaluasi tugas klasifikasi.

$\text{Precision} = \text{True Positives} / (\text{True Positives} + \text{False Positives})$

$\text{Recall} = \text{True Positives} / (\text{True Positives} + \text{False Negatives})$

$\text{F1-Score} = 2 * (\text{Precision} * \text{Recall}) / (\text{Precision} + \text{Recall})$

# Large Language Model (LLM) Explanation

## Alur Keseluruhan

1. Data Preprocessing: Tokenisasi -> Embedding
2. Model Architecture: Positional Encoding -> Transformer Encoder Layer (Self-Attention -> Feed-Forward Neural Network -> Layer Normalization)
3. Training: Hitung Loss (Cross-Entropy) -> Optimasi (Gradient Descent/Adam)
4. Evaluation: Hitung Metrics (Accuracy, Precision, Recall, F1-Score)