

[illegible]

```
# InsightFace buffalo_1 512-
def get_embeddings(self, image_data: bytes):
    """
    PIXORA FACE.
    """
    if not self.initialized or self.app is None:
        raise RuntimeError(" ")

    # 
    img = self._bytes_to_image(image_data)

    # buffalo_1 
    faces = self.app.get(img)

    if len(faces) == 0:
        return []

    # 
    results = []
    for face in faces:
        embedding = face.embedding # 512-
        confidence = float(face.det_score) # 
        results.append((embedding, confidence))

    return results

# 
def compare_embeddings(self, embedding1, embedding2):
    """
    # 
    norm1 = np.linalg.norm(embedding1)
    norm2 = np.linalg.norm(embedding2)

    if norm1 == 0 or norm2 == 0:
        return 0.0

    # 
    dot_product = np.dot(embedding1, embedding2)
    similarity = dot_product / (norm1 * norm2)

    # [-1, 1] [0, 1]
    normalized_similarity = (similarity + 1) / 2

    return float(normalized_similarity)
```

2. PostgreSQL

```
# 使用pgvector扩展
# 使用pgvector扩展 pgvector 模块
async def search_faces_in_session(session_id, file, threshold=0.5, limit=50):
    """
    使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 (使用pgvector扩展 FacePass)

    步骤:
    1. 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    2. 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    3. 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    """

    # 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    face_service = get_face_recognition_service()
    query_embedding, confidence = face_service.extract_single_embedding(file_data)

    if query_embedding is None:
        return {"matches": [], "message": "使用pgvector扩展 使用pgvector扩展"}

    # 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    embedding_norm = np.linalg.norm(query_embedding)
    if embedding_norm > 0:
        query_embedding = query_embedding / embedding_norm

    # 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 SQL 使用pgvector扩展
    query_embedding_str = '[' + ','.join(map(str, query_embedding.tolist())) + ']'

    # 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 <=>
    # 使用pgvector扩展: 使用pgvector扩展 = 1 - 使用pgvector扩展
    query = text("""
        SELECT
            fe.photo_id,
            1 - (fe.embedding <=> :query_embedding) as similarity
        FROM face_embeddings fe
        WHERE fe.session_id = :session_id
            AND (1 - (fe.embedding <=> :query_embedding)) >= :threshold
        ORDER BY similarity DESC
        LIMIT :limit
    """)

    result = vector_db.execute(query, {
        "query_embedding": query_embedding_str,
        "session_id": session_id,
        "threshold": threshold,
        "limit": limit
    })

    # 使用pgvector扩展 ID 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展 使用pgvector扩展
    photo_matches = []
    for row in result:
        photo_matches.append({
            "photo_id": row[0],
            "similarity": float(row[1])
        })

    return {"matches": photo_matches}
```

3. Implement the process_single_photo method

```
# Implement the process_single_photo method
def process_single_photo(self, s3_key, session_id, vector_db):
    """
    Process a single photo: download, extract face embeddings, and store in vector_db.

    Steps:
    1. Download the photo from S3.
    2. Extract face embeddings using the face_service.
    3. Store the embeddings in the vector_db.
    4. Return True if successful, False otherwise.

    # Parameters:
    # s3_key: The S3 key of the photo.
    # session_id: The session ID.
    # vector_db: The vector database.

    # Returns:
    # (bool, str): (success, message)
    """

    # Extract photo ID from S3 key
    photo_id = self.extract_photo_id_from_s3_key(s3_key)
    if not photo_id:
        return False, f"Invalid S3 key: {s3_key}"

    # Check if photo is already in the vector_db
    existing = vector_db.query(FaceEmbedding).filter(
        FaceEmbedding.photo_id == photo_id,
        FaceEmbedding.session_id == session_id
    ).first()

    if existing:
        return True, None # Photo already in vector_db

    # Download photo from S3
    photo_data = download_image(s3_key)

    # Extract face embeddings
    embeddings = self.face_service.get_embeddings(photo_data)

    if not embeddings:
        return True, None # No faces found in photo

    # Process embeddings
    for embedding_vector, confidence in embeddings:
        # Calculate L2 norm
        embedding_norm = np.linalg.norm(embedding_vector)
        if embedding_norm > 0:
            normalized_embedding = embedding_vector / embedding_norm
        else:
            normalized_embedding = embedding_vector

        # Create FaceEmbedding object
        face_embedding = FaceEmbedding(
            photo_id=photo_id,
            session_id=session_id,
            embedding=normalized_embedding.tolist(),
            confidence=confidence
        )

        vector_db.add(face_embedding)

    # Commit changes
    vector_db.commit()

    return True, None
```

4. ■■■■■■■■■■ ■■■■■■■■■■

[illegible]

1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
11
12
13
14
15
16
17
18
19
20
21
22
23
24
25
26
27
28
29
30
31
32
33
34
35
36
37
38
39
40
41
42
43
44
45
46
47
48
49
50
51
52

■■■■■■■■■■ ■■■■■■■■■■ ■■■■■■ PIXORA FACE:

1. **pgvector 3.0.0 版本发布 - 支持 L2 距离度量**
pgvector 3.0.0 版本发布，支持 L2 距离度量，这是向量搜索中最常用的距离度量方式。该版本还引入了新的索引类型，并优化了查询性能。
2. **pgvector 3.0.0 版本发布 - 支持 L2 距离度量**
pgvector 3.0.0 版本发布，支持 L2 距离度量，这是向量搜索中最常用的距离度量方式。该版本还引入了新的索引类型，并优化了查询性能。
3. **pgvector 3.0.0 版本发布 - 支持 L2 距离度量**
pgvector 3.0.0 版本发布，支持 L2 距离度量，这是向量搜索中最常用的距离度量方式。该版本还引入了新的索引类型，并优化了查询性能。
4. **pgvector 3.0.0 版本发布 - 支持 L2 距离度量**
pgvector 3.0.0 版本发布，支持 L2 距离度量，这是向量搜索中最常用的距离度量方式。该版本还引入了新的索引类型，并优化了查询性能。
5. **pgvector 3.0.0 版本发布 - 支持 L2 距离度量**
pgvector 3.0.0 版本发布，支持 L2 距离度量，这是向量搜索中最常用的距离度量方式。该版本还引入了新的索引类型，并优化了查询性能。

XXXXXXXXXXXX XXXXXXXXXXXX :

- : similarity = $(A \cdot B) / (||A|| \times ||B||)$

- `normalize_vector`: $\text{normalized_vector} = \text{vector} / \|\text{vector}\|$
- `filter`: $1 - \text{cosine_distance} \geq \text{threshold}$

`filter`: `filter` is a function that takes a list of vectors and a threshold, and returns a list of vectors that are within the threshold of the given vector. *IP*-`filter` is a function that takes a list of vectors and a threshold, and returns a list of vectors that are within the threshold of the given vector.