Código para execução em novos dados; Plinia cauliflora - jabuticabeira

Extração de caracteristicas

Exigências: esm2_t30_150M_UR50D, modelo ESM-2 DE 150M de parametros

```
In [135...
          import esm
          import torch
          import pandas as pd
          import numpy as np
          import os
          def extract_and_save_embeddings_to_csv(df_fasta, model, alphabet, device, batch_
              device = torch.device("cuda" if torch.cuda.is available() else "cpu")
              print("Dispositivo:", device)
              model, alphabet = esm.pretrained.esm2_t30_150M_UR50D()
              model = model.to(device)
              model.eval()
              batch_converter = alphabet.get_batch_converter()
              all rows = []
              saved_batches = 0
              batch_sequences = []
              batch_headers = []
              for i, row in enumerate(df_fasta.itertuples(index=False)):
                  header, sequence = row.header, row.sequence
                  batch_headers.append(header)
                  batch_sequences.append((header, sequence))
                  if len(batch_sequences) == batch_size or i == len(df_fasta) - 1:
                      try:
                           batch_labels, batch_strs, batch_tokens = batch_converter(batch_s
                          batch_tokens = batch_tokens.to(device)
                          with torch.no_grad():
                               results = model(batch_tokens, repr_layers=[30], return_conta
                               token representations = results["representations"][30]
                               for j, tokens len in enumerate((batch tokens != alphabet.pad
                                   seq_embedding = token_representations[j, 1:tokens_len -
                                   all_rows.append([batch_headers[j]] + seq_embedding.tolis
                      except RuntimeError as e:
                           print(f"Erro de memória em {batch_headers}: {e}")
                          torch.cuda.empty_cache()
                           continue
                      # Libera GPU
                      del batch_tokens, results, token_representations
                      torch.cuda.empty cache()
```

```
batch_sequences = []
             batch_headers = []
             if (i + 1) % save_every == 0 or i == len(df_fasta) - 1:
                 save path = f"{output prefix}"
                 print(f"Salvando {len(all rows)} embeddings em {save path}...")
                 df out = pd.DataFrame(all rows)
                 df_out.to_csv(save_path, index=False, header=False)
                 saved_batches += 1
                 all rows = []
     print("Extração finalizada.")
 def make_fasta(fasta_path):
     headers = []
     seqs = []
     with open(fasta path, 'r') as f:
         current header = None
         current_seq = []
         for line in f:
             line = line.strip()
             if line.startswith(">"):
                 if current_header is not None:
                     headers.append(current_header)
                     seqs.append(''.join(current_seq))
                 current_header = line[1:].split()[0]
                 current_seq = []
             else:
                 current_seq.append(line)
         if current_header is not None:
             headers.append(current_header)
             seqs.append(''.join(current_seq))
     df_fasta = pd.DataFrame({"header": headers, "sequence": seqs})
     print(f"Total de sequências: {len(df fasta)}")
     print(df_fasta.head())
     return df_fasta, device, model, alphabet
 fasta path = "datasets/jabuticaba/jabuticaba.fasta" # Caminho do arquivo fasta
 output feats = "datasets/jabuticaba/jabuticaba feats.csv" # Caminho para salvar
 df_fasta, device, model, alphabet = make_fasta(fasta_path)
 extract_and_save_embeddings_to_csv(df_fasta, model, alphabet, device, batch_size
Total de sequências: 83
      header
                                                        sequence
0 A0A384TSM3 MTAILERRESESLWGRFCNWITSTENRLYIGWFGVLMIPTLLTATS...
1 A0A384SYO7 MKTLYSLRRFYPVETLFNGTLALAGRDOETTGFAWWAGNARLINLS...
2 A0A384SYR4 MSPQTETKASVGFKAGVKDYKLNYYTPDYETKDTDILAAFRVTPQP...
3 A0A384SYS1
                         MTIDRTYPIFTVRWLAVHGLAVPTVSFLGSISAMQFIQR
4 A0A384SYS4 MQGRLSAWLVKHGLVHRSLGFDYQGIETLQIKPEDWHSIAVILYVY...
Dispositivo: cpu
Salvando 83 embeddings em datasets/jabuticaba/jabuticaba feats.csv...
Extração finalizada.
```

Aplicando o modelo para predições

```
In [137...
          import pandas as pd
          feats_path = output_feats # Caminho onde estão os descritores
          ints path = "datasets/jabuticaba/jabuticaba interactions.csv" # Caminho para as
          df feats = pd.read csv(feats path, header=None)
          df feats = df feats.rename(columns={0: "protein1"})
          df combined = pd.read csv(ints path)
          df_combined = df_combined[['protein1','protein2']]
          df_merged = df_combined.merge(df_feats, on="protein1", how="left")
          df_feats = df_feats.rename(columns={'protein1': "protein2"})
          df_merged = df_merged.merge(df_feats, on="protein2", how="left")
In [139...
          feature_cols = df_merged.columns[2:]
          X = df_merged[feature_cols]
          del df_merged
In [160...
          import joblib
          from sklearn.metrics import accuracy_score, classification_report, confusion_mat
          from sklearn.neural_network import MLPClassifier
          import warnings
          from sklearn.exceptions import InconsistentVersionWarning
          warnings.filterwarnings("ignore", category=InconsistentVersionWarning)
          scaler_path = "modelo/scaler_planta_920sc.pkl" # Caminho do modelo de normaliza
          mlp_loaded = "modelo/MLP_model_planta(512, 256, 128, 64)_e25_920sc.pkl" # Caminh
          scaler = joblib.load(scaler_path)
          mlp_loaded = joblib.load(mlp_loaded)
          X_scaled = scaler.transform(X)
          y_proba = mlp_loaded.predict_proba(X_scaled)[:, 1]
          y_pred = mlp_loaded.predict(X_scaled) # Rotulo pretivo para cada interação
 In [ ]:
```

Alinhamento e BLAST

Exigências: ter o modelo BLAST baixado (ncbi-blast-2.16.0+)

Construindo o banco de dados para alinhamento

```
import subprocess

makeblastdb_path = r"...\ncbi-blast-2.16.0+\bin\makeblastdb.exe" # Caminho até o
input_fasta_db = r"...\fasta\plantas_0_50_920sc_max1000.fasta" # Caminho até o F
cmd = [
    makeblastdb_path,
    "-in", input_fasta_db,
    "-dbtype", "prot" # Para banco de proteínas
]
try:
    result = subprocess.run(cmd, capture_output=True, text=True, check=True)
```

```
print("Banco de dados criado com sucesso!")
print(result.stdout)
except subprocess.CalledProcessError as e:
   print("Erro ao criar o banco de dados:")
   print(e.stderr)
```

Alinhando as sequências

```
In [ ]: import subprocess
        import pandas as pd
        blastp path = r"C:\Users\Bruno\Downloads\ncbi-blast-2.16.0+\bin\blastp.exe" # Ca
        query_fasta = "Metazoa/jabuticaba/jabuticaba.fasta" # Sequências que serão alinh
        output_file = "Metazoa/jabuticaba/alinhamento_planta920_0-50sp_e_jabuticaba.txt"
        db_path = input_fasta_db # Banco de dados referência do alinhamento
        cmd = [
            blastp_path,
            "-query", query_fasta,
            "-db", db_path,
            "-out", output file,
            "-outfmt", "6 qseqid sseqid pident ppos nident mismatch gapopen qlen slen \mathbb I
            "-max_target_seqs", "5",
            "-num_threads", "16"
        ]
        try:
            result = subprocess.run(cmd, capture_output=True, text=True, check=True)
            print("BLAST concluído com sucesso!")
            print(f"Resultados salvos em: {output_file}")
        except subprocess.CalledProcessError as e:
            print("Erro ao executar o BLAST:")
            print(e.stderr)
        colunas = [
            "qseqid", "sseqid", "pident", "ppos", "nident", "mismatch", "gapopen",
             "qlen", "slen", "length", "qstart", "qend", "sstart", "send", "evalue", "bit
        df = pd.read csv(output file, sep="\t", names=colunas)
        df.to_csv(output_file, sep="\t", index=False)
        print("Arquivo salvo com cabeçalho.")
```

Visualizando o alinhamento

```
import pandas as pd
import matplotlib.pyplot as plt

colunas = [
        "qseqid", "sseqid", "pident", "ppos", "nident", "mismatch", "gapopen",
        "qlen", "slen", "length", "qstart", "qend", "sstart", "send", "evalue", "bit

df = pd.read_csv(
        "datasets/jabuticaba/alinhamento_planta920_0-50sp_e_jabuticaba.txt",
        sep="\t",
        header=None,
```

```
names=colunas
)

df_max = df.loc[df.groupby("qseqid")["pident"].idxmax()]

df_top5 = df.sort_values(by=["qseqid", "pident"], ascending=[True, False]) # Or

df_top5 = df_top5.groupby("qseqid").head(1) # Pega os 5 maiores pident por qseq

df_max = df_top5.groupby("qseqid")["pident"].mean().reset_index()

plt.hist(df_max["pident"], bins=50, edgecolor='black')

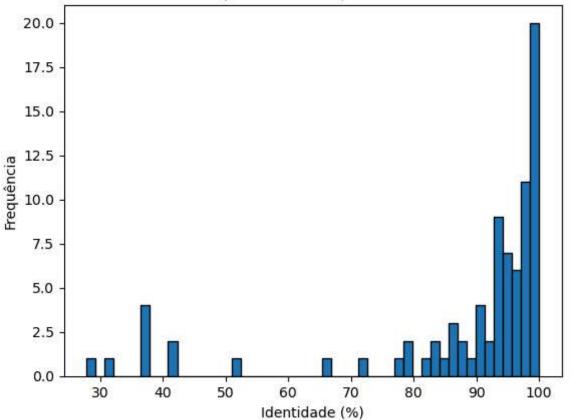
plt.xlabel("Identidade (%)")

plt.ylabel("Frequência")

plt.title("Identidade entre proteína viridiplantae treino e do teste")

plt.show()
```





In []:

Usando o alinhamento para filtrar as predições segundo a identidade

```
proteinas_validas = set(df_primeiro["qseqid"])
    # Filtra só as interações onde as duas proteínas estão presentes
    df_filtrado = df_combined[
        (df combined["protein1"].isin(proteinas validas)) &
        (df combined["protein2"].isin(proteinas validas))
    ].copy()
    # Dicionário com pident de cada proteína
    pident_dict = df_primeiro.set_index("qseqid")["pident"].to_dict()
    # Mapeia o pident
    df filtrado["pident1"] = df filtrado["protein1"].map(pident dict)
    df_filtrado["pident2"] = df_filtrado["protein2"].map(pident_dict)
    # Calcula máximo e mínimo
    df_filtrado["pident_max"] = df_filtrado[["pident1", "pident2"]].max(axis=1)
    df_filtrado["pident_min"] = df_filtrado[["pident1", "pident2"]].min(axis=1)
    # Aplica os dois filtros
    df_resultado = df_filtrado[
        (df_filtrado["pident_max"] > inicio_max) & (df_filtrado["pident_max"] <=</pre>
        (df_filtrado["pident_min"] > inicio_min) & (df_filtrado["pident_min"] <=</pre>
    return df_resultado
output csv = ints path # Caminho até as interações
pred_out = 'datasets/jabuticaba/predicoes.csv' # Caminho para as predições alinh
```

```
In [171...
          prec_media = 0
          # Precisão esperada para predições aleatórias (explicadas no artigo)
          precisao = [
                    [0.18220489600252193, ["80-100", "80-100"]],
                    [0.15044098847502113, ["80-100", "40-80"]],
                    [0.12058105819435874, ["80-100", "0-40"]],
                    [0.12211578799528093, ["40-80", "40-80"]],
                    [0.0856663911592308, ["40-80", "0-40"]],
                    [0.04085226207740271, ["0-40", "0-40"]]
          ]
          faixas = [
              ["80-100", "80-100"],
              ["80-100", "40-80"],
              ["80-100", "0-40"],
              ["40-80", "40-80"],
              ["40-80", "0-40"],
              ["0-40", "0-40"]
          1
          df combined = pd.read csv(output csv)
          df_combined['Label_predito'] = y_pred
          lista_resultados = []
          for i in range(len(faixas)):
              df_resultado = filtrar_interacoes_por_dois_pidents(df_max, df_combined, faix
              lista_resultados.append(df_resultado)
              prec_media += len(df_resultado[df_resultado['Label_predito'] == 1])*precisao
          prec_media = prec_media/len(df_todos_resultados[df_todos_resultados['Label_predi
```

```
df_todos_resultados = pd.concat(lista_resultados, ignore_index=True)
df_todos_resultados = df_todos_resultados[['protein1', 'protein2', 'Label_predit
df_todos_resultados['precisao'] = prec_media
df_todos_resultados = df_todos_resultados[df_todos_resultados['Label_predito'] =
```

In [173...

df_todos_resultados = df_todos_resultados[df_todos_resultados['Label_predito'] =
df_todos_resultados.to_csv(pred_out)

In [175...

df_todos_resultados

Out[175...

	protein1	protein2	Label_predito	pident1	pident2	precisao
0	A0A384TSM3	A0A384SYQ7	1	99.433	99.789	0.17095
2	A0A384TSM3	A0A384SYS1	1	99.433	100.000	0.17095
3	A0A384TSM3	A0A384SYS4	1	99.433	96.835	0.17095
4	A0A384TSM3	A0A384SYW0	1	99.433	97.647	0.17095
5	A0A384TSM3	A0A384SYX1	1	99.433	92.877	0.17095
•••	•••	•••	•••		•••	•••
3363	A0A384SYV7	F1LJR5	1	79.167	37.500	0.17095
3379	A0A384T8X7	A0A384TUK1	1	41.667	37.500	0.17095
3388	A0A384T8W0	A0A384TST5	1	27.848	32.143	0.17095
3390	A0A384T8W0	A0A077HBN1	1	27.848	37.931	0.17095
3391	A0A384T8W0	A0A8K1SYL6	1	27.848	36.667	0.17095

955 rows × 6 columns