Flowers102 Pre-Training: different paradigms

Mario Avolio - 880995 Kevin Pretell - 816725 Simone Benitozzi - 889407

Introduzione

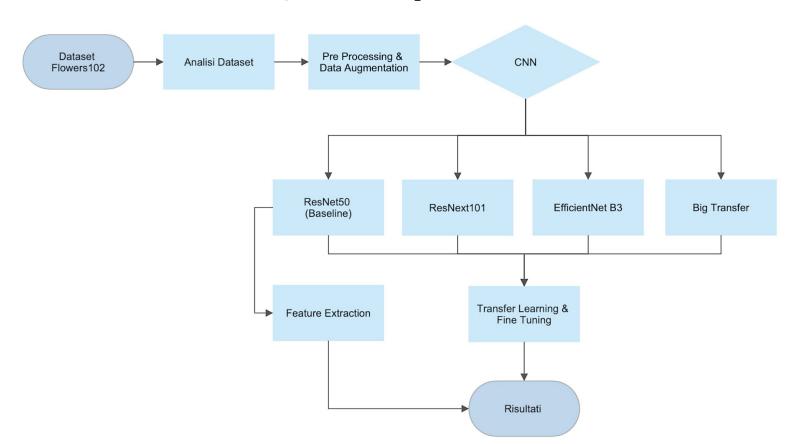
Dataset: Flowers102

 Goal: test di diversi paradigmi di classificazione

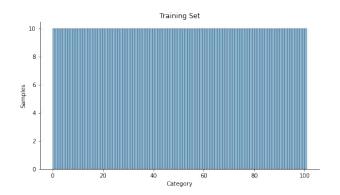
 Difficoltà attese: classificazione di un dataset sbilanciato e implementazione di BiT



Project Pipeline

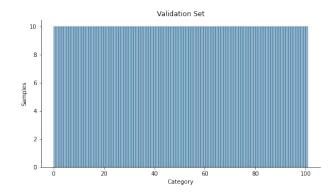


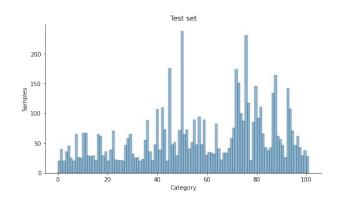
Dataset Analysis



Caratteristiche:

- Training set e Validation set bilanciati ma molto contenuti
- Test set molto sbilanciato, classi con più di 100/200 immagini
- Possibile ripercussione nei risultati finali.





Dataset Analysis

- Analisi empirica degli oggetti di interesse, fiori
- Analisi di eventuali anomalie
- Riscontrata similarità tra classi diverse:

english marigold

english marigold





















Data Augmentation



Resnet50	Accuracy	Accuracy top3
dataset originale	0.8009	0.9014
dataset augmented	0.8343	0.9228







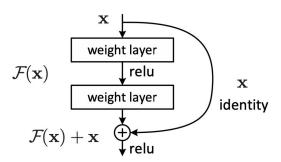
Baseline: ResNet50

Caratteristiche:

- CNN con 50 layer
- Residual Blocks e Skip Connections
- Risolve Vanishing gradient

Implementazione:

- Caricamento dei pesi addestrati su *ImageNet*
- Layer Fully connected di output con 102
 neuroni con funzione di attivazione Softmax



Baseline: ResNet50

Feature Extraction

- Estrazioni features Training set
- Estrazioni features Test set

Classificazione

Classificatore KNN - 5 neighbors

Risultati

- Accuracy: 0.6098
- Tempo di esecuzione breve

Baseline: ResNet50

Transfer Learning & Fine Tuning

Hyperparameters:

- Loss: Categorical Crossentropy
- Optimizer: Adam
- Metrics: Accuracy e Accuracy-top3
- Batch size: 32
- Epoche: 20 (30 per il fine tuning from scratch)

4 tipi di Training:

- Transfer Learning col training set originale
- Transfer Learning col training set Augmented
- Fine Tuning col training set Augmented
- Fine Tuning from scratch

Non si è più continuato con l'approccio feature extraction data la maggior performance del Transfer Learning!

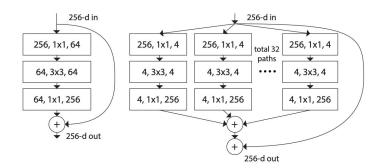
ResNext101

Caratteristiche:

- Basata su ResNet a 101 layer
- più path paralleli all'interno di un blocco

Implementazione.

- Caricamento dei pesi addestrati su ImageNet
- Layer Fully connected di output con 102 neuroni con funzione di attivazione Softmax



ResNext101

Transfer Learning & Fine Tuning

Hyperparameters:

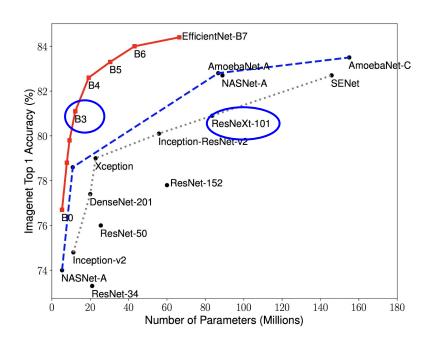
- Loss: Categorical Crossentropy
- Optimizer: Adam
- Metrics: Accuracy e Accuracy-top3
- Batch size: 32
- Epoche: 20 (30 per il fine tuning from scratch)

4 tipi di Training:

- Transfer Learning col training set originale
- Transfer Learning col training set Augmented
- Fine Tuning col training set Augmented
- Fine Tuning from scratch

EfficientNet B3

- Scaling uniforme di depth/width/resolution con coefficienti fissati
- Versione B3: miglior trade-off peso/performance
- Tuning dal 5° dei 7 blocchi convoluzionali



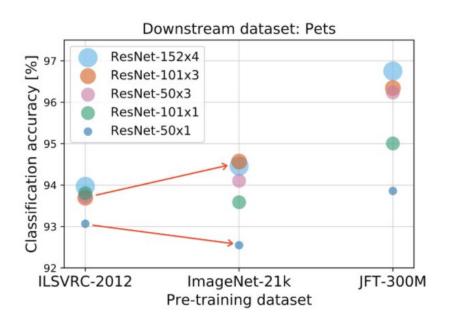
Big Transfer (BiT)

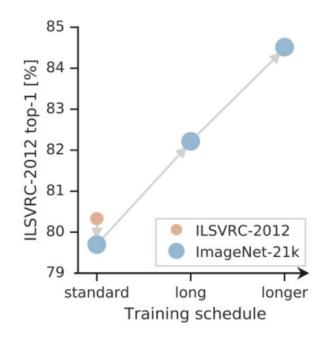
- Upstream Pre-Training
- Transfer to Downstream Tasks

Big Transfer Pre-Training

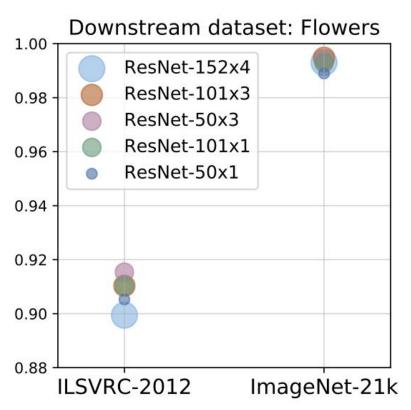
- Big Datasets
- Big Architecture
- Long pre-training time
- GroupNorm and Weight Standardisation

Big Transfer Pre-Training





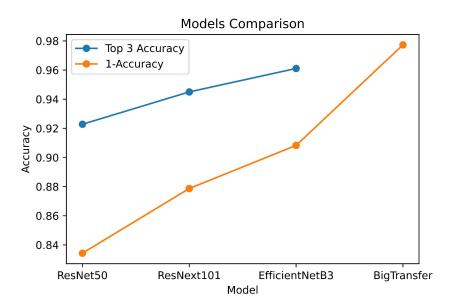
Big Transfer Pre-Training



Big Transfer - Transfer Learning

- BiT-HyperRule: hyperparameter heuristic
 - Learning Rate
 - Momentum
 - Batch Size
 - Schedule Length
 - Resize
 - Crop

Results and Evaluation



Osservazioni Training:

- Non si sono riscontrati problemi di overfitting nelle fasi di training delle reti
- Tempi computazionali alti per la fase di Fine Tuning from the scratch

Results and Evaluation

	Loss	Accuracy	Accuracy top 3
ResNet50 (Baseline)	0.7039	0.8343	0.9228
ResNext101	0.7127	0.8787	0.9450
EfficientNet B3	0.3831	0.9083	0.9611
Big Transfer	<mark>0.1601</mark>	0.9773	

Conclusions

- Risultati Feature Extraction non al livello di Transfer Learning & Fine Tuning
- Data Augmentation e Fine Tuning hanno portato a miglioramenti
- Il Fine tuning from scratch non è stato efficace data la carenza di immagini di training
- Si conclude che la nuova metodologia Big Transfer è il miglior modello per il nostro dataset